

Analysis II

Warnung: Dies ist kein vollständiger Vorlesungsaufschrieb. Dieses Skript ist zur Erleichterung beim Mitschreiben gedacht, Ergänzungen sollen nachgetragen werden.

10 Integration

10.1 Treppen- und Regelfunktionen, Integral

Gegeben: $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$.

Gesucht: Fläche zwischen Graph
von f und der x -Achse.

Einfachster Fall: f ist stückweise konstant.



10.1 Definition: 1) $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ heißt **Treppenfunktion** auf $[a, b]$, falls es eine **Zerlegung** $Z = \{\xi_0, \xi_1, \dots, \xi_n : a = \xi_0 < \xi_1 < \dots < \xi_n = b\}$ von $[a, b]$ gibt, so dass

$$\forall k \in \{1, \dots, n\} : f|_{] \xi_{k-1}, \xi_k [} = \text{konstant.}$$

$\mathcal{T}([a, b]) :=$ Menge der Treppenfunktionen auf $[a, b]$.

2) Zwei Treppenfunktionen f, g heißen **gleich fast überall** ($f = g$ f.ü.), falls $\{x \in [a, b] : f(x) \neq g(x)\}$ leer oder endlich ist.

3) Für $I \subseteq \mathbb{R}$, $I \neq \emptyset$ heißt

$$\chi_I : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto \begin{cases} 1 & \text{falls } x \in I, \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

charakteristische Funktion von I (χ sprich „chi“).

10.2 Satz: Die Relation $f \sim g :\Leftrightarrow f = g$ f.ü. ist eine Äquivalenzrelation auf der Menge aller Funktionen $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$.

10.3 Beispiel: $[a, b] = [0, 3]$:

$$f(x) = \begin{cases} 3, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x = 1 \\ 4, & 1 < x \leq 2 \\ -2, & 2 < x \leq 3 \end{cases}$$



$$\Rightarrow f = 3 \cdot \chi_{]0,1[} + 4 \cdot \chi_{]1,2[} - 2 \cdot \chi_{]2,3[} \text{ f.ü.} = 3 \cdot \chi_{]0,3[} + 6 \cdot \chi_{]1,2[} - 2 \cdot \chi_{]1,3[} \text{ f.ü.}$$

10.4 Satz: $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ ist Treppenfunktion

$$\Leftrightarrow \exists m \in \mathbb{N} \exists c_1, \dots, c_m \in \mathbb{R} \exists \text{offene Intervalle } I_1, \dots, I_m \subseteq [a, b] : f = \sum_{k=1}^m c_k \chi_{I_k} \text{ f.ü.}$$

Beweis: " \Rightarrow ": Sei $Z = \{\xi_0, \xi_1, \dots, \xi_n\}$ Zerlegung mit $\forall k \in \{1, \dots, n\} : f|_{] \xi_{k-1}, \xi_k [} = \text{konst.} =: c_k$.

$$\Rightarrow f = \sum_{k=1}^n c_k \chi_{] \xi_{k-1}, \xi_k [} \text{ f.ü.}$$

" \Leftarrow ": Sei $f = \sum_{k=1}^m c_k \chi_{]a_k, b_k [}$ f.ü. und $Z = \{\xi_0, \xi_1, \dots, \xi_n\}$ eine Zerlegung von $[a, b]$, so dass $\{a_1, b_1, \dots, a_m, b_m\} \subseteq Z$. Für $1 \leq k \leq m$ und $1 \leq j \leq n$ folgt

$$\begin{aligned} \text{entweder }]a_k, b_k[\cap]\xi_{j-1}, \xi_j[&= \emptyset & \text{falls } \xi_{j-1} \geq b_k \vee \xi_j \leq a_k \\ \text{oder }]\xi_{j-1}, \xi_j[&\subseteq]a_k, b_k[& \text{falls } \underbrace{\xi_{j-1} < b_k}_{\Rightarrow \xi_j \leq b_k} \wedge \underbrace{\xi_j > a_k}_{\Rightarrow \xi_{j-1} \geq a_k} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \chi_{]a_k, b_k[} = \text{konstant auf }]\xi_{j-1}, \xi_j[$$

$$\Rightarrow f = \text{konstant auf }]\xi_{j-1}, \xi_j[\text{ für } j = 1, \dots, n. \quad \square$$

10.5 Definition: Ist f Treppenfunktion auf $[a, b]$ und $f = \sum_{k=1}^m c_k \chi_{]a_k, b_k [}$ f.ü., so heißt

$$\int_a^b f := \int_a^b f(x) dx := \sum_{k=1}^m c_k (b_k - a_k)$$

das (bestimmte) **Integral** von f .

10.6 Satz: Für $f, g \in \mathcal{T}([a, b])$ gilt: $f = g$ f.ü. $\Rightarrow \int_a^b f = \int_a^b g$. Insbesondere ist $\int_a^b f$ wohldefiniert.

Beweis: $f = \sum_{k=1}^m c_k \chi_{]a_k, b_k[}$, $g = \sum_{k=1}^{m'} c'_k \chi_{]a'_k, b'_k[}$. Wähle eine Zerlegung $Z = \{\xi_0, \dots, \xi_n\}$ von $[a, b]$, so dass $\{a_1, b_1, \dots, a_m, b_m\} \cup \{a'_1, b'_1, \dots, a'_{m'}, b'_{m'}\} \subseteq Z$. Dann folgt für $x \in]\xi_{j-1}, \xi_j[$:

$$f(x) = \text{konstant} = f\left(\frac{\xi_{j-1} + \xi_j}{2}\right) = g(x) = g\left(\frac{\xi_{j-1} + \xi_j}{2}\right).$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \sum_{j=1}^n f\left(\frac{\xi_{j-1} + \xi_j}{2}\right) (\xi_j - \xi_{j-1}) &= \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^m c_k \chi_{]a_k, b_k[}\left(\frac{\xi_{j-1} + \xi_j}{2}\right) (\xi_j - \xi_{j-1}) \\ &= \sum_{k=1}^m c_k \sum_{j=1}^n \underbrace{\chi_{]a_k, b_k[}\left(\frac{\xi_{j-1} + \xi_j}{2}\right)}_{=1 \text{ falls } a_k \leq \xi_{j-1} < \xi_j \leq b_k, =0 \text{ sonst}} (\xi_j - \xi_{j-1}) \\ &= \sum_{k=1}^m c_k \underbrace{\sum_{j=\min\{i: \xi_i \geq a_k\}}^{\max\{i: \xi_i \leq b_k\}} (\xi_j - \xi_{j-1})}_{=b_k - a_k \text{ (Teleskopsumme)}} \\ &= \sum_{k=1}^m c_k (b_k - a_k) \\ &= \int_a^b f. \end{aligned}$$

Genauso folgt $\sum_{j=1}^n \underbrace{g\left(\frac{\xi_{j-1} + \xi_j}{2}\right)}_{=f\left(\frac{\xi_{j-1} + \xi_j}{2}\right)} (\xi_j - \xi_{j-1}) = \int_a^b g.$

$$\Rightarrow \int_a^b f = \int_a^b g.$$

□

10.7 Definition: $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ heißt **Regelfunktion**, falls es eine Folge (t_n) in $\mathcal{T}([a, b])$ gibt, so dass $t_n \rightarrow f$ für $n \rightarrow \infty$ gleichmäßig auf $[a, b]$, d.h.

$$\forall \varepsilon > 0 \exists N_\varepsilon \in \mathbb{N} \forall n > N_\varepsilon \forall x \in [a, b] : |f(x) - t_n(x)| < \varepsilon.$$

Die Menge der Regelfunktionen auf $[a, b]$ wird mit $\mathcal{R}([a, b])$ bezeichnet.

10.8 Satz und Definition: Sei $f \in \mathcal{R}([a, b])$ und (t_n) in $\mathcal{T}([a, b])$ mit $t_n \rightarrow f$ gleichmäßig. Dann existiert der Grenzwert

$$\int_a^b f := \int_a^b f(x) dx := \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b t_n$$

und ist unabhängig von der gewählten Folge (t_n) .

$\int_a^b f(x) dx$ heißt das (bestimmte) **Regel-** oder **Cauchy-Integral** von f , f heißt auch (Regel-) **integrierbar**.

Beweis: Sei $I_n := \int_a^b t_n$.

Schritt 1: Beweise, dass (I_n) eine Cauchy-Folge ist. Dann konvergiert (I_n) in \mathbb{R} .

Sei $\varepsilon > 0$ fest.

$$\Rightarrow \exists N_\varepsilon \in \mathbb{N} \forall n > N_\varepsilon \forall x \in [a, b] : |f(x) - t_n(x)| < \frac{\varepsilon}{2(b-a)}.$$

Für $m, n > N_\varepsilon$ folgt

$$|t_n(x) - t_m(x)| \leq |t_n(x) - f(x)| + |f(x) - t_m(x)| < \frac{\varepsilon}{b-a} \quad \text{für } x \in [a, b].$$

Wähle eine Zerlegung $Z = \{\xi_0, \dots, \xi_K\}$ von $[a, b]$, so dass

$$t_n = \sum_{k=1}^K c_k \chi_{[\xi_{k-1}, \xi_k]} \text{ f.ü.} \quad \text{und} \quad t_m = \sum_{k=1}^K d_k \chi_{[\xi_{k-1}, \xi_k]} \text{ f.ü.}$$

$$\Rightarrow |c_k - d_k| < \frac{\varepsilon}{b-a}$$

$$\Rightarrow |I_n - I_m| \leq \sum_{k=1}^K |c_k - d_k| (\xi_k - \xi_{k-1}) < \frac{\varepsilon}{b-a} \sum_{k=1}^K (\xi_k - \xi_{k-1}) = \varepsilon.$$

$$\Rightarrow (I_n) \text{ ist konvergent, } I_n \rightarrow I.$$

Schritt 2: Der Grenzwert I ist unabhängig von der Folge (t_n) :

Sei (\tilde{t}_n) eine weitere Folge in $\mathcal{T}([a, b])$ mit $\tilde{t}_n \rightarrow f$ gleichmäßig und $\tilde{I}_n := \int_a^b \tilde{t}_n(x) dx$.

\Rightarrow Die Folge $t_1, \tilde{t}_1, t_2, \tilde{t}_2, \dots$ konvergiert gleichmäßig gegen f .

\Rightarrow Die Folge $I_1, \tilde{I}_1, I_2, \tilde{I}_2, \dots$ konvergiert in \mathbb{R}

$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} I_n = \lim_{n \rightarrow \infty} \tilde{I}_n.$

□

10.2 Eigenschaften von Regelfunktionen

10.9 Satz: $V := \{f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}\}$ mit

$$f + g : x \mapsto f(x) + g(x),$$

$$cf : x \mapsto c \cdot f(x) \quad \text{für } c \in \mathbb{R}$$

ist ein (unendlichdimensionaler) \mathbb{R} -Vektorraum.

10.10 Satz: 1) $\mathcal{T}([a, b])$ ist Untervektorraum von V .

2) $f, g \in \mathcal{T}([a, b]) \Rightarrow |f|, f \cdot g \in \mathcal{T}([a, b]).$

Beweis: 1) Untervektorraumkriterium:

- $\mathcal{T}([a, b]) \neq \emptyset$, da $t(x) = 0 \Rightarrow t \in \mathcal{T}([a, b])$.
- $t, s \in \mathcal{T}([a, b]) \Rightarrow t = \sum_{k=1}^n c_k \chi_{I_k}, s = \sum_{k=1}^{n'} c'_k \chi_{I'_k}$
 $\Rightarrow \begin{cases} t + s \in \mathcal{T}([a, b]) \\ c \cdot t \in \mathcal{T}([a, b]) \end{cases}$

2) $t \cdot s = \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^{n'} c_k c'_l \underbrace{\chi_{I_k} \chi_{I'_l}}_{= \chi_{I_k \cap I'_l} \text{ oder } = 0} \in \mathcal{T}([a, b])$.

Zu t sei Z Zerlegung von $[a, b]$, so dass $t|_{] \xi_{j-1}, \xi_j]} = \text{konstant}$.
 $\Rightarrow |t| |_{] \xi_{j-1}, \xi_j]} = \text{konstant} \Rightarrow |t| \in \mathcal{T}([a, b])$. □

10.11 Satz: $f \in \mathcal{R}([a, b]) \Rightarrow f$ beschränkt.

Beweis: Sei $t_n \rightarrow f$ gleichmäßig auf $[a, b]$. Wähle $\varepsilon := 1$.

$\xRightarrow[\text{gleichm. Konv.}]{\text{Def}} \exists N \in \mathbb{N} \forall x \in [a, b] : |t_N(x) - f(x)| < 1$
 t_N nimmt nur endlich viele Werte an $\Rightarrow \max_{[a, b]} \{|t_N(x)|\}$ existiert
 $\Rightarrow \forall x \in [a, b] : |f(x)| \leq |f(x) - t_N(x)| + |t_N(x)|$
 $\Rightarrow \sup_{[a, b]} |f(x)| \leq 1 + \max_{[a, b]} |t_N(x)| < \infty$. □

10.12 Satz: 1) $\mathcal{R}([a, b])$ ist Untervektorraum von V aus 10.9.

2) $f, g \in \mathcal{R}([a, b]) \Rightarrow |f|, f \cdot g \in \mathcal{R}([a, b])$.

Beweis: 1) $\mathcal{T}([a, b]) \subseteq \mathcal{R}([a, b]) \Rightarrow \mathcal{R}([a, b]) \neq \emptyset$.

$f, g \in \mathcal{R}([a, b]) \Rightarrow \exists (t_n), (s_n)$ in $\mathcal{T}([a, b]) : t_n \rightarrow f, s_n \rightarrow g$ gleichmäßig auf $[a, b]$

$\Rightarrow \begin{cases} t_n + s_n \rightarrow f + g \text{ gleichmäßig auf } [a, b] \Rightarrow f + g \in \mathcal{R}([a, b]) \\ ct_n \rightarrow cf \text{ gleichmäßig auf } [a, b] \Rightarrow cf \in \mathcal{R}([a, b]) \end{cases}$

denn

$$|(t_n + s_n)(x) - (f + g)(x)| \leq \underbrace{|t_n(x) - f(x)|}_{< \varepsilon/2, n > N_1} + \underbrace{|s_n(x) - g(x)|}_{< \varepsilon/2, n > N_2} < \varepsilon$$

für alle $x \in [a, b]$ und $n > \max\{N_1, N_2\}$.

2) $t_n \rightarrow f$ gleichmäßig $\Rightarrow |t_n| \rightarrow |f|$ gleichmäßig,

denn $\left| |t_n(x)| - |f(x)| \right| \stackrel{\Delta\text{-Ungl}}{\leq} |t_n(x) - f(x)|$
nach unten
 $\Rightarrow |f| \in \mathcal{R}([a, b])$

$t_n \rightarrow f, s_n \rightarrow g$ gleichmäßig $\stackrel{(*)}{\Rightarrow} \underbrace{t_n \cdot s_n}_{\text{Treppenfkt}} \rightarrow f \cdot g$ gleichmäßig $\Rightarrow f \cdot g \in \mathcal{R}([a, b])$

Zu (*): $|t_n(x)s_n(x) - f(x)g(x)| \leq$
 $\leq \left| \underbrace{(t_n(x) - f(x))}_{|\cdot| < \frac{\varepsilon}{3 \sup |g(x)|}, n > N_1} g(x) \right| + \left| \underbrace{(s_n(x) - g(x))}_{|\cdot| < \frac{\varepsilon}{3 \sup |g(x)|}, n > N_2} f(x) \right|$
 $+ \left| \underbrace{(t_n(x) - f(x))}_{|\cdot| < \frac{\varepsilon}{5}, n > N_3} \underbrace{(s_n(x) - g(x))}_{|\cdot| < 1, n > N_4} \right| < \varepsilon \forall x \in [a, b], n > \max\{N_1, N_2, N_3, N_4\}$

□

10.13 Charakterisierung von Regelfunktionen: Sei $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$. Äquivalent sind

(i) $f \in \mathcal{R}([a, b])$.

(ii) $\forall x_0 \in]a, b[: f(x_0 - 0) = \lim_{x \rightarrow x_0 - 0} f(x)$ existiert
 $\wedge \forall x_0 \in [a, b[: f(x_0 + 0) = \lim_{x \rightarrow x_0 + 0} f(x)$ existiert.

Beweis: (i) \Rightarrow (ii): Sei (x_n) in $[a, b]$, $x_n \rightarrow x_0$, $x_n < x_0$.

Zeige (α) $(f(x_n))$ konvergiert

(β) $\lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n)$ ist unabhängig von der Folge (x_n) .

Zu (α): $(f(x_n))$ ist Cauchy-Folge, denn: Sei $\varepsilon > 0$. Wähle $t \in \mathcal{T}([a, b])$ mit

$$\forall x \in [a, b] : |t(x) - f(x)| < \frac{\varepsilon}{2}.$$

t Treppenfunktion $\Rightarrow \exists \xi_j : t|_{] \xi_j, x_0[} = \text{konstant}$

$$x_n \rightarrow x_0 \wedge x_n < x_0 \Rightarrow \exists N \in \mathbb{N} \forall n > N : x_n \in] \xi_j, x_0[$$

Für $n, m > N$ gilt

$$|f(x_n) - f(x_m)| \leq \underbrace{|f(x_n) - t(x_n)|}_{< \frac{\varepsilon}{2}} + \underbrace{|t(x_n) - t(x_m)|}_{=0} + \underbrace{|t(x_m) - f(x_m)|}_{< \frac{\varepsilon}{2}} < \varepsilon.$$

Zu (β): Sei (\tilde{x}_n) weitere Folge mit $\tilde{x}_n \rightarrow x_0$, $\tilde{x}_n < x_0$.

$\Rightarrow (y_n) := x_1, \tilde{x}_1, x_2, \tilde{x}_2, \dots$ erfüllt $y_n \rightarrow x_0$, $y_n < x_0$

$$\stackrel{(\alpha)}{\Rightarrow} f(y_n) \rightarrow y$$

$$\Rightarrow y = \lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} f(\tilde{x}_n).$$

(ii) \Rightarrow (i): Widerspruchsbeweis. Annahme: (ii) gilt und $f \notin \mathcal{R}([a, b])$, d.h.

$$\exists \varepsilon > 0 \forall t \in \mathcal{T}([a, b]) \exists x \in [a, b] : |t(x) - f(x)| \geq \varepsilon.$$

Dieses ε wird festgehalten. Konstruiere Intervalle $[a_n, b_n]$, so dass für jedes $n \in \mathbb{N}$

$$\forall t \in \mathcal{T}([a, b]) \exists x \in [a_n, b_n] : |t(x) - f(x)| \geq \varepsilon. \quad (*)$$

Setze $[a_1, b_1] := [a, b] \Rightarrow (*)$ erfüllt für $n = 1$.

Sei $[a_n, b_n]$ bereits so konstruiert, dass $(*)$ gilt.

Dann ist $(*)$ auf mindestens einem der beiden Intervalle $[a_n, \frac{a_n+b_n}{2}]$, $[\frac{a_n+b_n}{2}, b_n]$ erfüllt, denn andernfalls

$$\begin{aligned} \exists t_1 \in \mathcal{T}([a_n, \frac{a_n+b_n}{2}]) \forall x \in [a_n, \frac{a_n+b_n}{2}] : |t_1(x) - f(x)| < \varepsilon \\ \exists t_2 \in \mathcal{T}([\frac{a_n+b_n}{2}, b_n]) \forall x \in [\frac{a_n+b_n}{2}, b_n] : |t_2(x) - f(x)| < \varepsilon. \end{aligned}$$

Dann sei $t(x) := \begin{cases} t_1(x) & a_n \leq x \leq \frac{a_n+b_n}{2} \\ t_2(x) & \frac{a_n+b_n}{2} < x \leq b_n \end{cases} \Rightarrow \not\downarrow (*)$ in $[a_n, b_n]$.

Wähle als $[a_{n+1}, b_{n+1}]$ eines dieser Teilintervalle, so dass $(*)$ in $[a_{n+1}, b_{n+1}]$ erfüllt ist. Damit gilt $(*)$ für alle $n \in \mathbb{N}$.

Aus der Konstruktion folgt $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = \lim_{n \rightarrow \infty} b_n =: \xi \in [a, b]$.

Fall $\xi \in]a, b[$:

(ii) $\Leftrightarrow f(\xi - 0), f(\xi + 0)$ existieren

$$\Rightarrow \begin{cases} \exists \delta_1 > 0 \forall x \in \xi - \delta_1, \xi[: |f(x) - f(\xi - 0)| < \varepsilon \\ \exists \delta_2 > 0 \forall x \in \xi, \xi + \delta_2[: |f(x) - f(\xi + 0)| < \varepsilon \end{cases}$$

Sei $\delta := \frac{1}{2} \min\{\delta_1, \delta_2\}$ und $t(x) := \begin{cases} f(\xi - 0), & \xi - \delta \leq x < \xi \\ f(\xi), & x = \xi \\ f(\xi + 0), & \xi < x \leq \xi + \delta \end{cases}$

$$\Rightarrow \begin{cases} t \in \mathcal{T}([\xi - \delta, \xi + \delta]) \\ \forall x \in [\xi - \delta, \xi + \delta] : |t(x) - f(x)| < \varepsilon \end{cases}$$

Für genügend großes n : $[a_n, b_n] \subseteq [\xi - \delta, \xi + \delta]$

$\Rightarrow t|_{[a_n, b_n]}$ widerspricht $(*)$.

Fall $\xi = a \vee \xi = b$: Betrachte entsprechend ein Intervall $[a, a + \delta]$ bzw. $[b - \delta, b]$. □

10.14 Folgerung: $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$. Dann gelten:

- 1) f stetig $\Rightarrow f \in \mathcal{R}([a, b])$,
- 2) f monoton $\Rightarrow f \in \mathcal{R}([a, b])$,
- 3) f stückweise stetig oder monoton $\Rightarrow f \in \mathcal{R}([a, b])$ (siehe Übungen).

10.15 Definition: Sei V ein \mathbb{R} - oder \mathbb{C} -Vektorraum. Eine Abbildung $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}$ heißt **Norm** auf V , wenn für $x, y \in V$ und $\alpha \in \mathbb{R}$ bzw. $\alpha \in \mathbb{C}$ gelten:

Positivität: $\|x\| \geq 0$,

Definitheit: $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$ (= Nullelement des Vektorraums),

Homogenität: $\|\alpha \cdot x\| = |\alpha| \cdot \|x\|$,

Dreiecksungleichung: $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$.

$(V, \|\cdot\|)$ heißt **normierter Vektorraum**. Standardbeispiel: $V = \mathbb{R}^3$, $\|x\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}$.

10.16 Dreiecksungleichung nach unten: Sei $(V, \|\cdot\|)$ ein normierter Vektorraum. Für $x, y \in V$ gilt:

$$\|x - y\| \geq \left| \|x\| - \|y\| \right| \quad (\text{und auch } \|x + y\| \geq \left| \|x\| - \|y\| \right|).$$

Beweis: $\|x\| \stackrel{\Delta\text{-Ungl}}{\leq} \|x - y\| + \|y\| \Rightarrow \|x - y\| \geq \|x\| - \|y\|$,
 $\|y\| \stackrel{\Delta\text{-Ungl}}{\leq} \|y - x\| + \|x\| \Rightarrow \|x - y\| \geq \|y\| - \|x\|$. □

10.17 Satz: Sei $(V, \|\cdot\|)$ ein normierter Vektorraum. Dann definiert

$$d(x, y) := \|x - y\| \text{ für } x, y \in V$$

eine Metrik auf V . Eine Folge (x_n) in V

- konvergiert gegen $x \in V$, falls $\|x_n - x\| \rightarrow 0$ für $n \rightarrow \infty$,
- ist eine Cauchy-Folge, falls

$$\forall \varepsilon > 0 \exists N_\varepsilon \in \mathbb{N} \forall n, m > N_\varepsilon : \|x_n - x_m\| < \varepsilon.$$

Beweis: (M1) Positivität und Definitheit: $d(x, y) = \|x - y\| \geq 0$ und

$$d(x, y) = 0 \Leftrightarrow \|x - y\| = 0 \Leftrightarrow x - y = 0 \Leftrightarrow x = y.$$

(M2) Symmetrie: $d(y, x) = \|y - x\| = \|(-1) \cdot (x - y)\| = |(-1)| \cdot \|x - y\| = \|x - y\|$.

(M3) Δ -Ungleichung: $d(x, y) = \|x - y\| \leq \|x - z\| + \|z - y\| = d(x, z) + d(z, y)$. □

- 10.18 Satz:** 1) $\|\cdot\|_\infty : \mathcal{R}([a, b]) \rightarrow \mathbb{R} : f \mapsto \sup_{[a, b]} |f(x)|$ ist eine Norm auf $\mathcal{R}([a, b])$.
- 2) $t_n \rightarrow f$ gleichmäßig auf $[a, b] \Leftrightarrow \|t_n - f\|_\infty \rightarrow 0$.
- 3) $\mathcal{R}([a, b])$ ist vollständig. Ein vollständiger normierter Vektorraum heißt **Banachraum**.

- Beweis:** 1) a) Positivität: $\|f\|_\infty \geq 0 \checkmark$,
- b) Definitivität: $\|f\|_\infty = 0 \Leftrightarrow \forall x \in [a, b] : f(x) = 0 \Leftrightarrow f = 0$,
- c) Homogenität: $\|\alpha \cdot f\|_\infty = |\alpha| \cdot \|f\|_\infty \checkmark$,
- d) Δ -Ungleichung:

$$\|f + g\|_\infty = \sup_{[a, b]} \underbrace{|f(x) + g(x)|}_{\leq |f(x)| + |g(x)|} \leq \sup_{[a, b]} |f(x)| + \sup_{[a, b]} |g(x)| = \|f\|_\infty + \|g\|_\infty.$$

2) Klar.

- 3) Sei (f_n) Cauchy-Folge in $\mathcal{R}([a, b])$. Zeige: $\exists f \in \mathcal{R}([a, b]) : \|f_n - f\|_\infty \rightarrow 0$.
- Zu jedem f_n wähle $t_n \in \mathcal{T}([a, b])$ mit $\|t_n - f_n\|_\infty < \frac{1}{n}$.

Schritt 1: (t_n) ist Cauchy-Folge in $\mathcal{R}([a, b])$:

$$\|t_n - t_m\|_\infty \leq \underbrace{\|t_n - f_n\|_\infty}_{< 1/n} + \underbrace{\|f_n - f_m\|_\infty}_{< \varepsilon/3 \text{ für } n, m > N_\varepsilon} + \underbrace{\|f_m - t_m\|_\infty}_{< 1/m} < \varepsilon \text{ für } n, m > \max\{N_\varepsilon, \frac{3}{\varepsilon}\}.$$

Schritt 2: Konstruktion von f :

Für jedes feste $x \in [a, b]$ ist $(t_n(x))$ eine Cauchy-Folge in \mathbb{R} , da $|t_n(x) - t_m(x)| \leq \|t_n - t_m\|_\infty$.
 Setze $f(x) := \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x)$ für $x \in [a, b]$.

Schritt 3: Es gilt $\|t_n - f\|_\infty \rightarrow 0$:

$$\text{Für } x \in [a, b] \text{ gilt } |f(x) - t_n(x)| = \lim_{m \rightarrow \infty} \underbrace{|t_m(x) - t_n(x)|}_{< \|t_n - t_m\|_\infty < \varepsilon/2 \text{ für } n, m > N_\varepsilon} \leq \frac{\varepsilon}{2} \text{ für } n > N_\varepsilon, x \in [a, b].$$

$$\Rightarrow \|f - t_n\|_\infty = \sup_{[a, b]} |f(x) - t_n(x)| \leq \frac{\varepsilon}{2} < \varepsilon \text{ für } n > N_\varepsilon$$

$$\Rightarrow f \in \mathcal{R}([a, b]), \|f - t_n\|_\infty \rightarrow 0.$$

$$\Rightarrow \|f - f_n\|_\infty \leq \|f - t_n\|_\infty + \underbrace{\|t_n - f_n\|_\infty}_{< 1/n} < \varepsilon \text{ für } n \text{ genügend groß}$$

$$\Rightarrow f_n \rightarrow f \text{ in } \mathcal{R}([a, b]). \quad \square$$

10.3 Eigenschaften des Integrals

10.19 Hilfssatz: Seien $f, g \in \mathcal{T}([a, b])$. Dann gelten

1) $\int_a^b (\alpha f + \beta g) = \alpha \int_a^b f + \beta \int_a^b g$ für $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$.

2) $\left| \int_a^b f \right| \leq (b-a) \cdot \|f\|_\infty$.

Beweis: Sei Z Zerlegung von $[a, b]$, so dass

$$\begin{aligned} f &= \sum_{j=1}^n c_j \chi_{] \xi_{j-1}, \xi_j]} \text{ f.ü. und } g = \sum_{j=1}^n d_j \chi_{] \xi_{j-1}, \xi_j]} \text{ f.ü.} \\ \Rightarrow \alpha f + \beta g &= \sum_{j=1}^n (\alpha c_j + \beta d_j) \chi_{] \xi_{j-1}, \xi_j]} \text{ f.ü.} \\ \Rightarrow \int_a^b (\alpha f + \beta g) &= \sum_{j=1}^n (\alpha c_j + \beta d_j) (\xi_j - \xi_{j-1}) \\ &= \sum_{j=1}^n \alpha c_j (\xi_j - \xi_{j-1}) + \sum_{j=1}^n \beta d_j (\xi_j - \xi_{j-1}) = \alpha \int_a^b f + \beta \int_a^b g. \end{aligned}$$

Außerdem gilt

$$\left| \int_a^b f \right| = \left| \sum_{j=1}^n c_j (\xi_j - \xi_{j-1}) \right| \leq \underbrace{\max\{|c_1|, \dots, |c_n|\}}_{\leq \|f\|_\infty} \underbrace{\sum_{j=1}^n |\xi_j - \xi_{j-1}|}_{=b-a \text{ (Teleskopsumme)}} \leq \|f\|_\infty (b-a).$$

□

10.20 Satz: Seien $a < b$ und $f, g \in \mathcal{R}([a, b])$. Dann gilt

1) Linearität: $\int_a^b (\alpha f + \beta g) = \alpha \int_a^b f + \beta \int_a^b g$ für $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$.

2) Monotonie: $\forall x \in [a, b] : g(x) \geq f(x) \Rightarrow \int_a^b g \geq \int_a^b f$.

Insbesondere:

$$\left. \begin{aligned} f(x) \leq |f(x)| &\Rightarrow \int_a^b f \leq \int_a^b |f| \\ -f(x) \leq |f(x)| &\Rightarrow -\int_a^b f = \int_a^b (-f) \leq \int_a^b |f| \end{aligned} \right\} \Rightarrow \left| \int_a^b f \right| \leq \int_a^b |f|.$$

3) Beschränktheit: $\left| \int_a^b f \right| \leq (b-a) \cdot \|f\|_\infty$.

Insbesondere ist die Abbildung $\mathcal{R}([a, b]) \ni f \mapsto \int_a^b f \in \mathbb{R}$ stetig:

$$\begin{aligned} f_n \rightarrow f \text{ in } \mathcal{R}([a, b]) &\Leftrightarrow \|f_n - f\|_\infty \rightarrow 0 \\ &\Rightarrow \left| \int_a^b f_n - \int_a^b f \right| = \left| \int_a^b (f_n - f) \right| \leq (b-a) \cdot \|f_n - f\|_\infty \rightarrow 0 \end{aligned}$$

$$4) \quad f = g \text{ f.ü.} \Rightarrow \int_a^b f = \int_a^b g.$$

Beweis: Seien im ganzen Beweis $(t_n), (s_n)$ Folgen in $\mathcal{T}([a, b])$ mit $t_n \rightarrow f, s_n \rightarrow g$ gleichmäßig auf $[a, b]$.

$$1) \quad \alpha t_n + \beta s_n \rightarrow \alpha f + \beta g$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \int_a^b (\alpha f + \beta g) &= \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b (\alpha t_n + \beta s_n) \\ &\stackrel{\text{letzter Satz}}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\alpha \int_a^b t_n + \beta \int_a^b s_n \right) \\ &\stackrel{\text{lim ist linear}}{=} \alpha \int_a^b f + \beta \int_a^b g. \end{aligned}$$

$$2) \quad \text{Zeige: } g \geq 0 \text{ auf } [a, b] \Rightarrow \int_a^b g \geq 0.$$

Dann:

$$g \geq f \Rightarrow \int_a^b g \stackrel{\text{Linearität}}{=} \int_a^b \underbrace{(g - f)}_{\geq 0} + \int_a^b f \geq \int_a^b f.$$

Sei $g \geq 0$. Setze $\tilde{s}_n(x) := \max\{0, s_n(x)\}$ für $x \in [a, b]$. Dann gelten:

- $\tilde{s}_n \in \mathcal{T}([a, b])$,
- $\tilde{s}_n(x) \geq 0$ auf $[a, b] \Rightarrow \int_a^b \tilde{s}_n \geq 0$,
- $\tilde{s}_n \rightarrow g$ gleichmäßig, da $|g(x) - \tilde{s}_n(x)| \leq |g(x) - s_n(x)|$

$$\Rightarrow \int_a^b g = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b \tilde{s}_n \geq 0.$$

$$3) \quad \text{Es gilt } \|t_n\|_\infty \rightarrow \|f\|_\infty \text{ wegen } \left| \|t_n\|_\infty - \|f\|_\infty \right| \stackrel{\substack{\Delta\text{-Ungleichung} \\ \text{nach unten}}}{\leq} \|t_n - f\|_\infty \rightarrow 0.$$

$$\text{Aus letztem Satz: } \int_a^b t_n \leq (b - a) \|t_n\|_\infty$$

$$\Rightarrow \int_a^b f = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b t_n \leq (b - a) \lim_{n \rightarrow \infty} \|t_n\|_\infty = \|f\|_\infty.$$

$$4) \quad \text{Setze } \tilde{t}_n(x) := t_n(x) + \underbrace{g(x) - f(x)}_{\neq 0 \text{ nur an endlich vielen Stellen}}.$$

$$\Rightarrow \tilde{t}_n \in \mathcal{T}([a, b]), \tilde{t}_n = t_n \text{ f.ü.}, \int_a^b \tilde{t}_n = \int_a^b t_n, |\tilde{t}_n - g(x)| = |t_n(x) - f(x)| \leq \|t_n - f\|_\infty \rightarrow 0.$$

$$\Rightarrow \int_a^b g = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b \tilde{t}_n = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b t_n = \int_a^b f.$$

□

10.21 Additivität: Sei $f \in \mathcal{R}([a, b])$. Für $a \leq c < d \leq b$ setze

$$\int_c^d f := \int_a^b \chi_{[c,d]} \cdot f, \quad \int_d^c f := - \int_c^d f, \quad \int_c^c f := 0.$$

Für $a \leq c \leq b$ gilt dann

$$\int_a^c f + \int_c^b f = \int_a^b f.$$

Gilt $a < b < c$ und $f \in \mathcal{R}([a, c])$, so folgt

$$\int_a^b f + \int_b^c f = \int_a^c f \Rightarrow \int_a^c f + \int_c^b f = \int_a^b f.$$

Beweis: Sei (t_n) in $\mathcal{T}([a, b])$ mit $t_n \rightarrow f$. Verwende $t_n = \underbrace{\chi_{[a,c]} \cdot t_n}_{\rightarrow \chi_{[a,c]} f} + \underbrace{\chi_{[c,b]} \cdot t_n}_{\rightarrow \chi_{[c,b]} f}$ f.ü.
 Durch Grenzwertbildung folgt die Behauptung. □

10.22 Satz: Sei $f \in \mathcal{R}([a, b])$, $\forall x \in [a, b] : f(x) \geq 0$ und $\int_a^b f = 0$. Dann gilt:

$$\forall x \in [a, b] : f \text{ stetig an der Stelle } x \Rightarrow f(x) = 0.$$

Insbesondere: Ist f zusätzlich stetig, so folgt $f = 0$.

Beweis: Widerspruchsbeweis. Annahme: f stetig in $x_0 \in [a, b]$ und $f(x_0) > 0$.
 Mit $\varepsilon := \frac{f(x_0)}{2}$ folgt:

$$\exists \delta > 0 \forall x \in]x_0 - \delta, x_0 + \delta[: f(x) > f(x_0) - \varepsilon = \frac{f(x_0)}{2}.$$

$$\Rightarrow f(x) \geq g(x) \text{ mit } g(x) := \begin{cases} \frac{f(x_0)}{2} & \text{für } x_0 - \delta < x < x_0 + \delta, \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

$$\Rightarrow \int_a^b f \geq \int_a^b g = 2\delta \frac{f(x_0)}{2} > 0 \quad \text{↯} \quad \square$$

10.23 Beispiel: $[a, b] = [0, 1]$, $f(x) = \begin{cases} x & \text{für } x = \frac{1}{n}, n \in \mathbb{N}, \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$

Dann $f \in \mathcal{R}([0, 1])$, $f(x) \geq 0$ auf $[a, b]$, $\int_a^b f = 0$, aber $f \neq 0$.

10.4 Stammfunktionen

10.24 Wichtige Idee: Ist $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ integrierbar, dann heißen die Abbildungen

$$F : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto \int_a^x f(t) dt, \quad G : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto \int_x^b f(t) dt$$

Flächeninhaltsfunktionen oder Integralfunktionen.

10.25 Satz: $f \in \mathcal{R}([a, b]) \Rightarrow F, G$ stetig auf $[a, b]$.

$$\begin{aligned} \text{Beweis: } |F(x) - F(x_0)| &= \left| \int_a^x f - \int_a^{x_0} f \right| \\ &= \left| \int_{x_0}^x f \right| \\ &\stackrel{10.20, \text{ Teil 3}}{\leq} |x - x_0| \|f\|_\infty \\ &< \varepsilon \quad \text{falls } |x - x_0| < \frac{\varepsilon}{\|f\|_\infty} \end{aligned}$$

Also ist F stetig. Die Stetigkeit von G folgt aus $G(x) = \int_a^b f - F(x)$. □

10.26 Hauptsatz der Integral- und Differentialrechnung (1667): Sei $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ stetig und $F : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto \int_a^x f(t) dt$. Dann ist F differenzierbar auf $]a, b[$, und es gilt $F' = f$.

Also: Integration ist Umkehrung der Differentiation.
Flächenproblem Tangentenproblem

Beweis: Sei $x_0 \in]a, b[$, $\Delta(x) := \frac{F(x) - F(x_0)}{x - x_0}$ für $x \in [a, b] \setminus \{x_0\}$. Zeige $\lim_{x \rightarrow x_0} \Delta(x) = f(x_0)$.
 Für $x \neq x_0$ gilt

$$\begin{aligned} |\Delta(x) - f(x_0)| &= \left| \frac{1}{x - x_0} \left(\int_a^x f(t) dt - \int_a^{x_0} f(t) dt - \int_{x_0}^x f(x_0) dt \right) \right| \\ &= \frac{1}{|x - x_0|} \left| \int_{x_0}^x (f(t) - f(x_0)) dt \right| \\ &\stackrel{10.20, \text{ Teil 3}}{\leq} \frac{1}{|x - x_0|} |x - x_0| \max_{t \in [x, x_0]} |f(t) - f(x_0)|. \end{aligned}$$

Sei nun $\varepsilon > 0$ fest. Da f stetig ist, gibt es ein $\delta > 0$, so dass

$$\begin{aligned} |f(t) - f(x_0)| &< \varepsilon \quad \text{für } |t - x_0| < \delta \\ \Rightarrow |\Delta(x) - f(x_0)| &\leq \varepsilon \quad \text{für } |x - x_0| < \delta \\ \varepsilon > 0 \text{ beliebig} \Rightarrow \lim_{x \rightarrow x_0} \Delta(x) &= f(x_0). \end{aligned}$$

□

10.27 Definition: Sei $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$. Eine Funktion $F : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ heißt **Stammfunktion** von f , falls

- 1) F stetig auf $[a, b]$ und
- 2) F differenzierbar auf $]a, b[$ mit $F' = f$ auf $]a, b[$ ist.

Falls f stetig ist, besitzt f eine Stammfunktion (Hauptsatz 10.26).

Alle Stammfunktionen zu f :

- 1) F Stammfunktion $\Rightarrow \forall c \in \mathbb{R} : F + c$ ist Stammfunktion von f .
- 2) F, G Stammfunktionen $\Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} F - G \text{ ist stetig auf } [a, b], \\ (F - G)' = f - f = 0 \text{ in }]a, b[\end{array} \right\} \stackrel{7.25}{\Rightarrow} F - G = \text{const.}$

10.28 Integralberechnung: Ist $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ stetig und F eine Stammfunktion von f , so gilt für $a \leq c \leq d \leq b$:

$$\int_c^d f(t) dt = F(d) - F(c) =: F(x) \Big|_{x=c}^d =: \left[F(x) \right]_{x=c}^d.$$

Beweis: Sei $G(x) := \int_a^x f$ $\stackrel{\text{Hauptsatz}}{\Rightarrow}$ G ist Stammfunktion

$$\begin{aligned} \Rightarrow \exists \gamma \in \mathbb{R} : F &= G + \gamma \\ \Rightarrow \int_c^d f &\stackrel{\text{Additivität}}{=} \int_a^d f - \int_a^c f = G(d) - G(c) = F(d) - \gamma - (F(c) - \gamma) = F(d) - F(c) \end{aligned} \quad \square$$

10.29 Beispiel: Sei $f(x) := \begin{cases} 1 & 0 \leq x < 1 \\ 3 - x & 1 \leq x \leq 2 \end{cases}$

$$\Rightarrow F(x) := \int_0^x f(t) dt = \begin{cases} x & 0 \leq x \leq 1 \\ -\frac{x^2}{2} + 3x - \frac{3}{2} & 1 < x \leq 2 \end{cases}$$

10.30 Definition: 1) Die Menge aller Stammfunktionen auf $[a, b]$

$$\int f(x) dx := \{ F : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} \mid F \text{ ist Stammfunktion von } f \}$$

heißt das **unbestimmte Integral** von f .

- 2) Ist F eine Stammfunktion von f , so gilt $\int f(x) dx = \{ F + c : c \in \mathbb{R} \}$, und wir schreiben kurz

$$\int f(x) dx = F(x) + c.$$

10.5 Wie findet man Stammfunktionen?

Wichtigste Methode: Raten. Z.B.

- Für $\alpha \in \mathbb{R} \setminus \{-1\}$: $\int x^\alpha dx = \frac{x^{\alpha+1}}{\alpha+1} + c$, denn $\frac{d}{dx} \left(\frac{x^{\alpha+1}}{\alpha+1} \right) = x^\alpha$

(für $x \in \mathbb{R}$ falls $\alpha \geq 0$ bzw. für $x \in]-\infty, 0[$ oder $x \in]0, \infty[$ falls $\alpha < 0$).

- $\int e^x dx = e^x + c$, $x \in \mathbb{R}$, denn $\frac{d}{dx} e^x = e^x$.

- $\int \frac{1}{x} dx = \begin{cases} \ln x + c, & \text{für } x > 0, \\ \ln(-x) + c, & \text{für } x < 0, \end{cases}$, denn für $x < 0$: $\frac{d}{dx} (\ln(-x)) = \frac{1}{-x} \cdot (-1) = \frac{1}{x}$.

Kurzschreibweise: $\int \frac{1}{x} dx = \ln|x| + c$ für $x \neq 0$.

- $\int \sin x dx = -\cos x + c$, $x \in \mathbb{R}$ denn $\frac{d}{dx} (-\cos x) = \sin x$.

- $\int \frac{1}{1+x^2} dx = \arctan x + c$, $x \in \mathbb{R}$, denn $\frac{d}{dx} \arctan x = \frac{1}{1+x^2}$.

10.31 Ratehilfen: 1) Seien $u, v : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ stetig, differenzierbar in $]a, b[$, und $u \cdot v'$ besitze eine Stammfunktion (z.B. weil v' auf $[a, b]$ stetig fortsetzbar ist). Dann besitzt $u' \cdot v$ auch eine Stammfunktion, und es gilt

$$\int u' \cdot v = u \cdot v - \int u \cdot v' \quad (\text{Partielle Integration}).$$

2) Sei $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, und sei $\varphi : [\alpha, \beta] \rightarrow [a, b]$ stetig auf $[\alpha, \beta]$, differenzierbar in $] \alpha, \beta [$. Besitzt f eine Stammfunktion, dann auch $\varphi' \cdot (f \circ \varphi)$, und es gilt

$$\int f(\varphi(t)) \cdot \varphi'(t) dt = \left[\int f(x) dx \right]_{x=\varphi(t)} \quad (\text{Integration durch Substitution}).$$

Wichtig: Diese Formel kann von links nach rechts **und** von rechts nach links benützt werden: Ist zusätzlich φ invertierbar, so gilt

$$\int f(x) dx = \int f(\varphi(t)) \cdot \varphi'(t) dt \Big|_{t=\varphi^{-1}(x)} \quad (\text{Integration durch Substitution}).$$

Beweis: 1) Produktregel: $(u \cdot v)' = u' \cdot v + u \cdot v'$

$$\Rightarrow u' \cdot v = \underbrace{(u \cdot v)'}_{\text{besitzt Stammfkt. } u \cdot v} - \underbrace{u \cdot v'}_{\text{besitzt Stammfkt. nach Voraussetzung}}$$

$$\Rightarrow \int u' \cdot v \stackrel{\text{Linearität}}{=} \int (u \cdot v)' - \int u \cdot v' = u \cdot v + c - \int u \cdot v' = u \cdot v - \int u \cdot v'.$$

2) Sei F eine Stammfunktion von f . Die Funktion $G := F \circ \varphi : [\alpha, \beta] \rightarrow \mathbb{R}$ ist stetig. Mit Kettenregel folgt die Differenzierbarkeit von G auf $] \alpha, \beta [$ und

$$\begin{aligned} G'(t) &= F'(\varphi(t)) \cdot \varphi'(t) = f(\varphi(t)) \cdot \varphi'(t) \text{ für } t \in] \alpha, \beta [\\ \Rightarrow \int f(\varphi(t)) \cdot \varphi'(t) dt &= G(t) + c = (F \circ \varphi)(t) + c = F(x) \Big|_{x=\varphi(t)} + c. \end{aligned}$$

Für die zweite Gleichung wird auf beiden Seiten $t = \varphi^{-1}(x)$ eingesetzt. □

10.32 Beispiele: 1) $\int x \sin x \, dx = -x \cos x + \sin x + c$

2) $\int \ln x \, dx = x \cdot \ln x - x + c$ für $x > 0$.

3) $\int 2t \sin(t^2 + 1) \, dt = -\cos(t^2 + 1) + c$. Dies hätte man auch erraten können!

4) Für $x \in]-1, 1[$: $\int \sqrt{1-x^2} \, dx = \frac{1}{2} (x\sqrt{1-x^2} + \arcsin x + c)$ (Substitution $x = \sin t$).

10.6 Integration rationaler Funktionen

Ziel: Darstellung einer rationalen Funktion $f(x) = \frac{P(x)}{Q(x)}$ (P, Q Polynome) als Summe „einfacher“ Brüche, die dann integriert werden können. Zunächst werden Polynome in \mathbb{C} betrachtet.

10.33 Hilfssatz: Seien P, Q teilerfremde Polynome (d.h. P, Q haben keine gemeinsame Nullstelle) mit $\text{Grad}(P) < \text{Grad}(Q)$, und λ sei n -fache Nullstelle von Q :

$$Q(z) = (z - \lambda)^n Q_1(z) \quad \text{mit} \quad Q_1(\lambda) \neq 0.$$

Dann gibt es ein $a_1 \in \mathbb{C} \setminus \{0\}$ und ein Polynom P_1 , so dass

$$\frac{P(z)}{Q(z)} = \frac{P(z)}{(z - \lambda)^n Q_1(z)} = \frac{a_1}{(z - \lambda)^n} + \frac{P_1(z)}{(z - \lambda)^{n-1} Q_1(z)};$$

a_1 und P_1 sind eindeutig, und es gilt $\text{Grad}(P_1) < \text{Grad}(Q) - 1$.

Fortsetzung dieses Verfahrens liefert

$$\frac{P(z)}{Q(z)} = \frac{a_1}{(z - \lambda)^n} + \frac{a_2}{(z - \lambda)^{n-1}} + \dots + \frac{a_n}{(z - \lambda)^1} + \frac{P_n(z)}{Q_1(z)}$$

mit eindeutig bestimmten Konstanten $a_j \in \mathbb{C}$ und $\text{Grad}(P_n) < \text{Grad}(Q) - n = \text{Grad}(Q_1)$.

Beweis: 1) Existenz:

$$\begin{aligned} \frac{P(z)}{(z - \lambda)^n Q_1(z)} &= \frac{P(z) - P(\lambda)}{(z - \lambda)^n Q_1(z)} + \frac{P(\lambda)}{(z - \lambda)^n Q_1(z)} \\ &= \frac{P(z) - P(\lambda)}{(z - \lambda)^n Q_1(z)} + \frac{P(\lambda)}{(z - \lambda)^n} \underbrace{\left(\frac{1}{Q_1(z)} - \frac{1}{Q_1(\lambda)} + \frac{1}{Q_1(\lambda)} \right)}_{= \frac{Q_1(\lambda) - Q_1(z)}{Q_1(\lambda) \cdot Q_1(z)}} \\ &= \frac{\frac{P(\lambda)}{Q_1(\lambda)}}{(z - \lambda)^n} + \frac{1}{(z - \lambda)^n Q_1(z)} \underbrace{\left(P(z) - P(\lambda) + \frac{P(\lambda)}{Q_1(\lambda)} (Q_1(\lambda) - Q_1(z)) \right)}_{=: \tilde{P}(z)} \end{aligned}$$

\tilde{P} ist Polynom, $\text{Grad}(\tilde{P}) \leq \max\{\text{Grad}(P), \text{Grad}(Q_1)\} < \text{Grad}(Q)$, $\tilde{P}(\lambda) = 0$.

$\Rightarrow \tilde{P}(z) = (z - \lambda)P_1(z)$ mit $\text{Grad}(P_1) = \text{Grad}(\tilde{P}) - 1 < \text{Grad}(Q) - 1$.

2) Eindeutigkeit durch Zuhaltmethode: Sei $N := \{z \in \mathbb{C} : Q(z) = 0\}$ und

$$\begin{aligned} \frac{P(z)}{(z-\lambda)^n Q_1(z)} &= \frac{a_1}{(z-\lambda)^n} + \frac{P_1(z)}{(z-\lambda)^{n-1} Q_1(z)} \text{ für } z \in \mathbb{C} \setminus N \\ \Rightarrow \frac{P(z)}{Q_1(z)} &= a_1 + (z-\lambda) \frac{P_1(z)}{Q_1(z)} \text{ für } z \in \mathbb{C} \setminus N \\ \Rightarrow \lim_{z \rightarrow \lambda} \frac{P(z)}{Q_1(z)} &= a_1 + \lim_{z \rightarrow \lambda} (z-\lambda) \frac{P_1(z)}{Q_1(z)} \\ \Rightarrow a_1 &= \frac{P(\lambda)}{Q_1(\lambda)} \text{ ist eindeutig.} \end{aligned}$$

Da a_1 eindeutig ist, ist auch P_1 eindeutig. □

10.34 Komplexe Partialbruchzerlegung: Seien P, Q teilerfremd mit $\text{Grad}(P) < \text{Grad}(Q)$,

$$Q(z) = a_n (z - \lambda_1)^{n_1} \cdots (z - \lambda_k)^{n_k},$$

$\lambda_1, \dots, \lambda_k$ paarweise verschieden (d.h. n_1, \dots, n_k sind die Vielfachheiten der Nullstellen $\lambda_1, \dots, \lambda_k$).

Dann existieren eindeutig bestimmte Zahlen $a_{j,i} \in \mathbb{C}$, so dass

$$\frac{P(z)}{Q(z)} = \sum_{i=1}^k \left(\frac{a_{1,i}}{\lambda - \lambda_i} + \frac{a_{2,i}}{(\lambda - \lambda_i)^2} + \dots + \frac{a_{n_i,i}}{(\lambda - \lambda_i)^{n_i}} \right).$$

Beweis: Folgt direkt aus 10.33. □

10.35 Bemerkungen: 1) Falls $\text{Grad}(P) \geq \text{Grad}(Q)$: Erst abdividieren:

$$\frac{P}{Q} = P_1 + \frac{R}{Q} \quad \text{mit } \text{Grad}(R) < \text{Grad}(Q), P_1 \text{ Polynom,}$$

dann 10.34 auf $\frac{R}{Q}$ anwenden.

2) Falls P und Q gemeinsame Nullstellen haben: Durch größtes gemeinsames Teilerpolynom kürzen.

10.36 Beispiel: $f(x) = \frac{P(x)}{Q(x)} = \frac{4x^2 + 9x - 4}{(x-1)(x+2)^2} \stackrel{\text{Theorie}}{=} \frac{a}{x-1} + \frac{b}{x+2} + \frac{c}{(x+2)^2}.$

Zuhaltmethode: Multipliziere mit $(x-1)$:

$$\frac{4x^2 + 9x - 4}{(x+2)^2} = a + (x-1)(\dots) \xrightarrow{x \rightarrow 1} a = \frac{9}{3^2} = 1.$$

Zuhaltemethode: Multipliziere mit $(x + 2)^2$:

$$\frac{4x^2 + 9x - 4}{x - 1} = c + (x + 2)(\dots) \xrightarrow{x \rightarrow -2} c = \frac{-6}{-3} = 2.$$

b kann nicht durch die Zuhaltemethode bestimmt werden. Einen x -Wert einsetzen:

$$\frac{4x^2 + 9x - 4}{(x - 1)(x + 2)^2} = \frac{1}{x - 1} + \frac{b}{x + 2} + \frac{2}{(x + 2)^2} \xrightarrow{x=0} \frac{-4}{-4} = -1 + \frac{b}{2} + \frac{1}{2} \Rightarrow b = 3.$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \int f(x) \, dx &= \int \left(\frac{1}{x - 1} + \frac{3}{x + 2} + \frac{2}{(x + 2)^2} \right) \, dx \\ &= \ln|x - 1| + 3 \ln|x + 2| - \frac{2}{x + 2} + c \quad \text{für } x \notin \{-2, 1\}. \end{aligned}$$

10.37 Reelle Polynome: Sei Q ein reelles Polynom, d.h. die Koeffizienten von Q sind reell. Dann gelten:

- $Q(\lambda) = 0 \Rightarrow Q(\bar{\lambda}) = 0$ (vgl. 4.37)
- $\lambda \in \mathbb{C} \setminus \mathbb{R}$ Nullstelle $\Rightarrow Q(z) = (z - \lambda)(z - \bar{\lambda})Q_1(z)$.
Da $T(z) = (z - \lambda)(z - \bar{\lambda}) = z^2 - 2(\operatorname{Re} \lambda)z + |\lambda|^2$ reelles Polynom, ist auch Q_1 reelles Polynom.
- $\lambda \in \mathbb{C} \setminus \mathbb{R}$ Nullstelle der Vielfachheit n
 $\Rightarrow Q(z) = (z - \lambda)^n (z - \bar{\lambda})^n Q_1(z) = (z^2 - 2(\operatorname{Re} \lambda)z + |\lambda|^2)^n Q_1(z)$, Q_1 reelles Polynom.
- Sind $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ die reellen und $\lambda_{k+1}, \bar{\lambda}_{k+1}, \dots, \lambda_l, \bar{\lambda}_l$ die nichtreellen Nullstellen von Q mit Vielfachheiten n_1, \dots, n_l , so besitzt Q die reelle Faktorisierung

$$Q(z) = a_n \prod_{j=1}^k (z - \lambda_j)^{n_j} \cdot \prod_{j=k+1}^l (z^2 - 2(\operatorname{Re} \lambda_j)z + |\lambda_j|^2)^{n_j}. \quad (*)$$

10.38 Hilfssatz: Seien P, Q teilerfremde reelle Polynome, $\operatorname{Grad}(P) < \operatorname{Grad}(Q)$, und $\lambda \in \mathbb{C} \setminus \mathbb{R}$ sei n -fache Nullstelle von Q :

$$Q(z) = (z - \lambda)^n (z - \bar{\lambda})^n Q_1(z), \quad Q_1(\lambda) \neq 0, \quad Q_1 \text{ reelles Polynom.}$$

Dann gibt es $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$, $(\alpha, \beta) \neq (0, 0)$, und ein reelles Polynom P_1 , so dass

$$\frac{P(z)}{(z - \lambda)^n (z - \bar{\lambda})^n Q_1(z)} = \frac{\alpha z + \beta}{(z - \lambda)^n (z - \bar{\lambda})^n} + \frac{P_1(z)}{(z - \lambda)^{n-1} (z - \bar{\lambda})^{n-1} Q_1(z)};$$

α, β und P_1 sind eindeutig, und es gilt $\operatorname{Grad}(P_1) < \operatorname{Grad}(Q) - 2$.

Beweis: Aus (10.34):

$$\frac{P(z)}{Q(z)} = \frac{a}{(z - \lambda)^n} + \frac{b}{(z - \bar{\lambda})^n} + \frac{\tilde{P}_1(z)}{(z - \lambda)^{n-1} (z - \bar{\lambda})^{n-1} Q_1(z)}$$

mit $\text{Grad}(\tilde{P}_1) < \text{Grad}(Q) - 2$ und

$$a = \frac{P(\lambda)}{Q_1(\lambda)}, \quad b = \frac{P(\bar{\lambda})}{Q_1(\bar{\lambda})} \Rightarrow b = \bar{a}.$$

Betrachte

$$\begin{aligned} \frac{a}{(z-\lambda)^n} + \frac{\bar{a}}{(z-\bar{\lambda})^n} &= \frac{\tilde{P}_2(z)}{(z-\lambda)^n(z-\bar{\lambda})^n} \\ \Rightarrow \tilde{P}_2(z) &= a(z-\bar{\lambda})^n + \bar{a}(z-\lambda)^n \stackrel{\text{binomischer Satz}}{=} \sum_{j=0}^n \binom{n}{j} z^j \underbrace{(a(-\bar{\lambda})^{n-j} + \bar{a}(-\lambda)^{n-j})}_{\in \mathbb{R}}. \end{aligned}$$

Also ist \tilde{P}_2 ein reelles Polynom, und damit auch \tilde{P}_1 . Außerdem $\tilde{P}_2(\lambda) \neq 0$.

Wähle $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ so, dass $\tilde{P}_3(z) := \tilde{P}_2(z) - \alpha z - \beta$ die Nullstelle $z = \lambda$ besitzt:

$$\begin{aligned} \tilde{P}_3(\lambda) = 0 &\Leftrightarrow \alpha\lambda + \beta = \tilde{P}_2(\lambda) \\ &\Leftrightarrow \alpha \underbrace{\text{Im } \lambda}_{\neq 0} = \text{Im } \tilde{P}_2(\lambda) \wedge \alpha \text{Re } \lambda + \beta = \text{Re } \tilde{P}_2(\lambda) \\ &\Leftrightarrow \alpha = \frac{\text{Im } \tilde{P}_2(\lambda)}{\text{Im } \lambda} \wedge \beta = \text{Re } \tilde{P}_2(\lambda) - \alpha \text{Re } \lambda. \end{aligned}$$

($\tilde{P}_2(\lambda) \neq 0 \Rightarrow (\alpha, \beta) \neq (0, 0)$).

\tilde{P}_3 reelles Polynom $\wedge \tilde{P}_3(\lambda) = 0 \Rightarrow \tilde{P}_3(z) = (z-\lambda)(z-\bar{\lambda})\tilde{P}_4(z)$, \tilde{P}_4 reelles Polynom.

$$\begin{aligned} \Rightarrow \frac{a}{(z-\lambda)^n} + \frac{\bar{a}}{(z-\bar{\lambda})^n} &= \frac{\alpha z + \beta}{(z-\lambda)^n(z-\bar{\lambda})^n} + \frac{\tilde{P}_3(z)}{(z-\lambda)^n(z-\bar{\lambda})^n} \\ &= \frac{\alpha z + \beta}{(z-\lambda)^n(z-\bar{\lambda})^n} + \frac{\tilde{P}_4(z)}{(z-\lambda)^{n-1}(z-\bar{\lambda})^{n-1}}. \\ \Rightarrow \frac{P(z)}{(z-\lambda)^n(z-\bar{\lambda})^n Q_1(z)} &= \frac{\alpha z + \beta}{(z-\lambda)^n(z-\bar{\lambda})^n} + \frac{\tilde{P}_4(z)Q_1(z) + \tilde{P}_1(z)}{(z-\lambda)^{n-1}(z-\bar{\lambda})^{n-1} Q_1(z)} \end{aligned}$$

und $\text{Grad}(\tilde{P}_4 Q_1 + \tilde{P}_1) \leq \max\{\underbrace{\text{Grad}(\tilde{P}_4)}_{\leq n-2} + \underbrace{\text{Grad}(Q_1)}_{= \text{Grad}(Q) - 2n}, \text{Grad}(\tilde{P}_1)\} < \text{Grad}(Q) - 2$. □

10.39 Reelle Partialbruchzerlegung: Sind P, Q teilerfremde reelle Polynome, $\text{Grad}(P) < \text{Grad}(Q)$, und hat Q die in (10.37) stehende reelle Faktorisierung (*), so gibt es eindeutig bestimmte Konstanten $a_{j,i}, b_{j,i} \in \mathbb{R}$, so dass

$$\begin{aligned} \frac{P(x)}{Q(x)} &= \sum_{j=1}^k \left(\frac{a_{1,j}}{x-\lambda_j} + \dots + \frac{a_{n_j,j}}{(x-\lambda_j)^{n_j}} \right) \\ &+ \sum_{j=k+1}^l \left(\frac{a_{1,j}x + b_{1,j}}{x^2 - 2\text{Re}(\lambda_j) + |\lambda_j|^2} + \dots + \frac{a_{n_j,j}x + b_{n_j,j}}{(x^2 - 2\text{Re}(\lambda_j)x + |\lambda_j|^2)^{n_j}} \right). \end{aligned}$$

Die Konstanten können durch Zuhaltmethode, Einsetzen verschiedener x -Werte, Hauptnenner und Koeffizientenvergleich im Zähler berechnet werden.

10.40 Beispiel:
$$\frac{x^4 + x^3 + x}{x^3 + 1} = x + 1 - \frac{\frac{1}{3}}{x + 1} - \frac{-\frac{1}{3}x + \frac{2}{3}}{x^2 - x + 1}$$

$$= x + 1 - \frac{1}{3} \frac{1}{x + 1} + \frac{1}{6} \frac{2x - 1}{x^2 - x + 1} - \frac{1}{2} \frac{1}{x^2 - x + 1}.$$

$$\Rightarrow \int \frac{x^4 + x^3 + x}{x^3 + 1} dx$$

$$= \frac{x^2}{2} + x - \frac{1}{3} \ln|x + 1| + \frac{1}{6} \ln(x^2 - x + 1) - \frac{1}{2} \sqrt{\frac{4}{3}} \arctan\left(\sqrt{\frac{4}{3}}\left(x - \frac{1}{2}\right)\right) + c$$

10.7 Mittelwertsätze

10.41 Erster Mittelwertsatz (der Integralrechnung): Seien $f, g : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ stetig und $g(x) \geq 0$ auf $[a, b]$. Dann

$$\exists \xi \in [a, b] : \int_a^b f(x)g(x) dx = f(\xi) \int_a^b g(x) dx.$$

Beweis: Fall 1: $\int_a^b g = 0$. $\xrightarrow[10.22]{g \text{ stetig}} g = 0 \Rightarrow \int_a^b fg = 0 \Rightarrow (*)$ gilt für alle $\xi \in [a, b]$.

Fall 2: $\int_a^b g > 0$. Da f stetig und $[a, b]$ kompakt, existieren $m := \min_{[a,b]} f(x)$, $M := \max_{[a,b]} f(x)$.

$$\forall x \in [a, b] : mg(x) \leq f(x)g(x) \leq Mg(x)$$

$$\xrightarrow{\text{Monotonie}} \int_a^b mg(x) dx \leq \int_a^b f(x)g(x) dx \leq \int_a^b Mg(x) dx$$

$$\Rightarrow m \leq \frac{\int_a^b f(x)g(x) dx}{\int_a^b g} \leq M$$

$$\xrightarrow{\text{Zwischenwertsatz}} \exists \xi \in [a, b] : f(\xi) = \frac{\int_a^b f(x)g(x) dx}{\int_a^b g}.$$

□

10.42 Hilfssatz: Seien $f, g : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ stetig, f monoton fallend und $f(x) \geq 0$ auf $[a, b]$. Dann

$$\exists \xi \in [a, b] : \int_a^b f(x)g(x) dx = f(a) \int_a^\xi g(x) dx.$$

Beweis: Fall 1: $f = 0 \vee g = 0$ auf $[a, b]$. Dann gilt die Aussage für beliebiges $\xi \in [a, b]$.

Fall 2: $f \neq 0 \wedge g \neq 0 \Rightarrow f(a) > 0 \wedge \int_a^b |g(x)| dx > 0$ (da $|g|$ stetig). Sei $G(t) := \int_a^t g(x) dx$. G ist stetig auf dem kompakten Intervall $[a, b]$, also existieren $m := \min_{[a,b]} G(x)$, $M := \max_{[a,b]} G(x)$.

Zeige:

$$mf(a) \leq \int_a^b f(x)g(x) dx \leq Mf(a). \quad (*)$$

Dann folgt $m \leq \frac{1}{f(a)} \int_a^b f(x)g(x) dx \leq M$ und mit dem Zwischenwertsatz

$$\exists \xi \in [a, b] : \int_a^\xi g(x) dx = G(\xi) = \frac{1}{f(a)} \int_a^b f(x)g(x) dx.$$

Schritt 1: $\forall \varepsilon > 0 \exists$ Zerlegung $Z = \{\xi_0, \dots, \xi_n\} : \left| \int_a^b f(x)g(x) dx - \sum_{j=1}^n f(\xi_j) \int_{\xi_{j-1}}^{\xi_j} g(x) dx \right| < \varepsilon,$

denn:

Sei $\varepsilon > 0$ fest. f ist stetig auf dem kompakten Intervall $[a, b] \xrightarrow{\text{Satz 6.52}} f$ ist gleichmäßig stetig.

Wähle $\delta > 0$, so dass

$$\forall x, x' \in [a, b] : |x - x'| < \delta \Rightarrow |f(x) - f(x')| < \frac{\varepsilon}{2 \int_a^b |g(x)| dx}.$$

Sei Z eine Zerlegung mit $\max\{\xi_j - \xi_{j-1} : j = 1, \dots, n\} < \delta$. Dann folgt

$$\begin{aligned} \left| \int_a^b f(x)g(x) dx - \sum_{j=1}^n f(\xi_j) \int_{\xi_{j-1}}^{\xi_j} g(x) dx \right| &\stackrel{\text{Additivität}}{=} \left| \sum_{j=1}^n \int_{\xi_{j-1}}^{\xi_j} (f(x) - f(\xi_j))g(x) dx \right| \\ &\leq \sum_{j=1}^n \int_{\xi_{j-1}}^{\xi_j} |f(x) - f(\xi_j)| \cdot |g(x)| dx \\ &\leq \sum_{j=1}^n \frac{\varepsilon}{2 \int_a^b |g(x)| dx} \int_{\xi_{j-1}}^{\xi_j} |g(x)| dx \\ &\stackrel{\text{Additivität}}{=} \frac{\varepsilon}{2} \\ &< \varepsilon. \end{aligned}$$

Schritt 2: Sei $\varepsilon > 0$ und Z eine Zerlegung aus Schritt 1. Dann gilt

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^n f(\xi_j) \int_{\xi_{j-1}}^{\xi_j} g(x) dx &\stackrel{\text{Additivität}}{=} \sum_{j=1}^n f(\xi_j) (G(\xi_j) - G(\xi_{j-1})) \\ &= \sum_{j=0}^{n-1} \underbrace{G(\xi_j)}_{\geq 0} \underbrace{(f(\xi_j) - f(\xi_{j+1}))}_{\geq 0} - \underbrace{G(\xi_0)}_{=G(a)=0} f(\xi_0) + \underbrace{G(\xi_n)}_{=G(b)f(b)} f(\xi_n) \\ &\begin{cases} \leq M \sum_{j=0}^{n-1} (f(\xi_j) - f(\xi_{j+1})) + Mf(b) & \stackrel{\text{Teleskopsumme}}{=} Mf(a) \\ \geq m \sum_{j=0}^{n-1} (f(\xi_j) - f(\xi_{j+1})) + mf(b) & = mf(a) \end{cases} \\ &\stackrel{\text{Schritt 1}}{\Rightarrow} mf(a) - \varepsilon < \int_a^b f(x)g(x) dx \leq Mf(a) + \varepsilon. \end{aligned}$$

Da $\varepsilon > 0$ beliebig war, folgt (*).

□

10.43 Zweiter Mittelwertsatz (der Integralrechnung): Sei $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ stetig und monoton, $g : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ stetig. Dann

$$\exists \xi \in [a, b] : \int_a^b f(x)g(x) \, dx = f(a) \int_a^\xi g(x) \, dx + f(b) \int_\xi^b g(x) \, dx.$$

Beweis: Fall 1: f monoton fallend. Sei $\tilde{f}(x) := f(x) - f(b)$. Aus (10.42):

$$\begin{aligned} \exists \xi \in [a, b] : \int_a^b \tilde{f}(x)g(x) \, dx &= \tilde{f}(a) \int_a^b g(x) \, dx \\ \Leftrightarrow \int_a^b f(x)g(x) \, dx - f(b) \int_a^b g(x) \, dx &= (f(a) - f(b)) \int_a^\xi g(x) \, dx \\ \Leftrightarrow \int_a^b f(x)g(x) \, dx &= f(a) \int_a^\xi g(x) \, dx + f(b) \left(\int_a^b g(x) \, dx - \int_a^\xi g(x) \, dx \right) \end{aligned}$$

Fall 2: f monoton wachsend: Dasselbe mit $\tilde{f}(x) := f(b) - f(x)$. □

10.8 Das Restglied im Satz von Taylor

10.44 Satz: Sei $n \in \mathbb{N}$, $f :]a, b[\rightarrow \mathbb{R}$ $(n + 1)$ -Mal stetig differenzierbar, $x_0 \in]a, b[$. Dann gilt

$$f(x) = \sum_{j=0}^n \frac{f^{(j)}(x_0)}{j!} (x - x_0)^j + R_n(x_0, x) \text{ für } x \in]a, b[$$

mit

$$R_n(x_0, x) = \frac{1}{n!} \int_{x_0}^x (x - t)^n f^{(n+1)}(t) dt.$$

Beweis: Induktionsanfang $n = 0$:

$$R_0(x_0, x) = \int_{x_0}^x f'(t) dt = f(x) - f(x_0) \Rightarrow f(x) = f(x_0) + R(x_0, x).$$

Induktionsschritt:

$$\begin{aligned} f(x) &\stackrel{\text{Induktions-}}{\underset{\text{voraus.}}{=}} \sum_{j=0}^n \frac{f^{(j)}(x_0)}{j!} (x - x_0)^j + \frac{1}{n!} \int_{x_0}^x (x - t)^n f^{(n+1)}(t) dt \\ &= \sum_{j=0}^n \frac{f^{(j)}(x_0)}{j!} (x - x_0)^j + \frac{1}{n!} \left(-\frac{1}{n+1} (x - t)^{n+1} f^{(n+1)}(t) \Big|_{t=x_0}^x \right. \\ &\quad \left. + \int_{x_0}^x \frac{1}{n+1} (x - t)^{n+1} f^{(n+2)}(t) dt \right) \\ &= \sum_{j=0}^n \frac{f^{(j)}(x_0)}{j!} (x - x_0)^j + \frac{(x - x_0)^{n+1}}{(n+1)!} f^{(n+1)}(x_0) + \frac{1}{(n+1)!} \int_{x_0}^x (x - t)^{n+1} f^{(n+2)}(t) dt \\ &= \sum_{j=0}^{n+1} \frac{f^{(j)}(x_0)}{j!} (x - x_0)^j + R_{n+1}(x_0, x). \end{aligned}$$

□

10.45 Restgliedformel (Schlömlich): Voraussetzung wie Satz 10.44. Dann gilt für $1 \leq p \leq n+1$:

$$\exists \xi \in]x_0, x[\cup]x, x_0[: R_n(x_0, x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{p \cdot n!} (x - \xi)^{n+1-p} (x - x_0)^p.$$

Für $p = n + 1$ ist dies die Restgliedformel von Lagrange (siehe 7.31). Für $p = 1$ ergibt sich die **Restgliedformel von Cauchy**

$$R_n(x_0, x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{n!} (x - \xi)^n (x - x_0).$$

Beweis: Fall $x \geq x_0$: $R_n(x_0, x) = \frac{1}{n!} \int_{x_0}^x (x-t)^{n+1-p} f^{(n+1)}(t) \underbrace{(x-t)^{p-1}}_{=:g(t) \geq 0} dt$

Erster Mittelwertsatz
Integralrechnung $\frac{1}{n!} (x - \xi)^{n+1-p} f^{(n+1)}(\xi) \underbrace{\int_{x_0}^x (x-t)^{p-1} dt}_{=: \frac{1}{p} (x-x_0)^p}.$

Fall $x < x_0$: $R_n(x_0, x) = \frac{1}{n!} \int_x^{x_0} (x-t)^{n+1-p} f^{(n+1)}(t) \underbrace{(-(x-t)^{p-1})}_{=:g(t) \geq 0} dt = \dots$ (wie vorher) □

10.46 Beispiele: 1) Für $-1 < x \leq 1$ gilt

$$\ln(1+x) = \sum_{k=1}^{\infty} (-1)^{k+1} \frac{x^k}{k}.$$

2) Für $\alpha \in \mathbb{R} \setminus \mathbb{N}_0$ sei

$$\binom{\alpha}{0} := 1, \binom{\alpha}{k} := \frac{\alpha}{k} \binom{\alpha-1}{k-1} \text{ für } k \in \mathbb{N}_0, \text{ also } \binom{\alpha}{k} = \frac{\alpha \cdot (\alpha-1) \cdots (\alpha-k+1)}{k!}.$$

Für $-1 < x < 1$ gilt

$$(1+x)^\alpha = \sum_{k=0}^{\infty} \binom{\alpha}{k} x^k.$$

10.9 Uneigentliche Integrale

Ziel: Erweiterung des Integralbegriffs auf offene Intervalle und unbeschränkte Funktionen.

10.47 Definition: Sei $I \subseteq \mathbb{R}$ beliebiges Intervall; $f : I \rightarrow \mathbb{R}$ heißt **lokal integrierbar**, falls für jedes Intervall $[a, b] \subseteq I$ gilt: $f|_{[a,b]} \in \mathcal{R}([a, b])$.

10.48 Beispiele: 1) $f : I =]0, \infty[\rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto \frac{1}{x}$ ist lokal integrierbar.

2) $f : I \rightarrow \mathbb{R}$ stetig $\Rightarrow f$ ist auf I lokal integrierbar.

3) $f \in \mathcal{R}([a, b]) \Rightarrow f$ ist auf $[a, b]$ lokal integrierbar.

10.49 Definition: Sei $I = [a, b[$, $-\infty < a < b \leq \infty$, $f : I \rightarrow \mathbb{R}$ lokal integrierbar. Dann heißt f **uneigentlich integrierbar** über I , falls

$$\lim_{\beta \rightarrow b-0} \int_a^\beta f(x) \, dx =: \int_a^b f(x) \, dx$$

existiert. Wir sagen auch: $\int_a^b f(x) \, dx$ **konvergiert**.

Falls der Grenzwert für $\beta \rightarrow b - 0$ nicht existiert: $\int_a^b f(x) \, dx$ **divergiert**.

Genauso: • $I =]a, b]$, $-\infty \leq a < b < \infty$:

$$\int_a^b f(x) \, dx := \lim_{\alpha \rightarrow a+0} \int_\alpha^b f(x) \, dx,$$

• $I =]a, b[$, $-\infty \leq a < b \leq \infty$:

$$\int_a^b f(x) \, dx := \lim_{\alpha \rightarrow a+0} \int_\alpha^c f(x) \, dx + \lim_{\beta \rightarrow b-0} \int_c^\beta f(x) \, dx, \quad c \in]a, b[\text{ beliebig.}$$

Additivität des Integrals \Rightarrow Wert der rechten Seite ist unabhängig von $c \in]a, b[$.

10.50 Beispiele: 1) $\int_{-\infty}^0 e^x \, dx = 1$, $\int_0^\infty e^x \, dx$ divergiert, $\int_{-\infty}^\infty e^x \, dx$ divergiert,

2) $\int_0^1 \frac{1}{\sqrt{1-x}} \, dx = 2$,

3) $\int_1^\infty \frac{1}{x^2} \, dx = 1$.

4) Weitere wichtige Beispiele in den Übungen.

10.51 Bemerkung: Ist $f \in \mathcal{R}([a, b])$, dann ist f auf $]a, b[$ lokal integrierbar, und es gilt für beliebiges $c \in]a, b[$:

$$\int_a^b f = \lim_{\alpha \rightarrow a+0} \int_\alpha^c f(x) \, dx + \lim_{\beta \rightarrow b-0} \int_c^\beta f(x) \, dx,$$

denn: 10.25 $\Rightarrow F(t) := \int_c^t f(x) \, dx$, $c \leq t \leq b$ ist stetig

$$\Rightarrow \int_c^b f(x) \, dx = F(b) = \lim_{\beta \rightarrow b-0} \int_c^\beta f(x) \, dx.$$

Genauso folgt $\int_a^c f(x) \, dx = \lim_{\alpha \rightarrow a+0} \int_\alpha^c f(x) \, dx$.

Additivität \Rightarrow Behauptung.

10.52 Vergleichskriterium für uneigentliche Integrale: Seien $-\infty < a < b \leq \infty$ und $f : [a, b[\rightarrow \mathbb{R}$ lokal integrierbar. Falls

$$(\forall x \in [a, b[: |f(x)| \leq g(x)) \wedge \int_a^b g(x) dx \text{ konvergent,}$$

dann konvergieren auch $\int_a^b f(x) dx$ und $\int_a^b |f(x)| dx$, und es gilt

$$\left| \int_a^b f(x) dx \right| \leq \int_a^b |f(x)| dx \leq \int_a^b g(x) dx.$$

Entsprechend für uneigentliche Integrale über $]a, b]$ oder $]a, b[$.

Beweis: Schritt 1: Zeige $\int_a^b f(x) dx = \lim_{\beta \rightarrow b-0} \int_a^\beta f(x) dx$ existiert:

Teil a): Sei (β_n) Folge in $[a, b[$, $\beta_n \rightarrow b$. Zeige, dass $y_n := \int_a^{\beta_n} f(x) dx$ konvergiert. Es gilt

$$\begin{aligned} |y_n - y_m| &\stackrel{\text{Additivität}}{=} \left| \int_{\beta_m}^{\beta_n} f(x) dx \right| \leq \left| \int_{\beta_m}^{\beta_n} |f(x)| dx \right| && \text{(äußerer Betrag} \\ &&& \text{nötig falls } \beta_n < \beta_m) \\ &\stackrel{\substack{|f(x)| \leq g(x) \\ \leq \\ \text{Monotonie}}}{<} \left| \int_{\beta_m}^{\beta_n} g(x) dx \right| = \left| \int_a^{\beta_n} g(x) dx - \int_a^{\beta_m} g(x) dx \right| \\ &< \varepsilon && \text{für } n, m > N_\varepsilon. \end{aligned}$$

$\Rightarrow (y_n)$ ist Cauchy-Folge in \mathbb{R} , also konvergent.

Teil b): $\lim_{n \rightarrow \infty} y_n$ ist unabhängig von der gewählten Folge (β_n) : Ist $(\tilde{\beta}_n)$ eine weitere Folge in $[a, b[$ mit $\tilde{\beta}_n \rightarrow b$, so betrachte $\beta_1, \tilde{\beta}_1, \beta_2, \tilde{\beta}_2, \dots$

$$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^{\tilde{\beta}_n} f(x) dx = \lim_{n \rightarrow \infty} y_n.$$

Schritt 2: Zeige $\int_a^b |f(x)| dx$ ist konvergent: Wende Schritt 1 auf $|f|$ anstelle von f an.

Schritt 3: Beweis der Integralungleichungen:

$$\forall n \in \mathbb{N} : \left| \int_a^{\beta_n} f(x) dx \right| \leq \int_a^{\beta_n} |f(x)| dx \leq \int_a^b g(x) dx.$$

$\stackrel{3.60}{\Rightarrow}$ Behauptung. □

10.53 Beispiele: 1) $\int_1^\infty \frac{1}{x^2 + 3x + 2} dx$ ist konvergent.

2) Sei $\gamma \in \mathbb{R}$ fest und $f(x) := x^\gamma e^{-x}$. Wähle $g(x) = \frac{1}{x^2}$.

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{g(x)} = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{x^{\gamma-2}}{e^x} = 0 \Rightarrow \exists K > 0 \forall x > K : \left| \frac{f(x)}{g(x)} \right| < \varepsilon := 1$$

$$\forall x > K : |f(x)| < |g(x)|$$

Vergleichskriterium $\int_1^\infty x^\gamma e^{-x} dx = \int_1^K x^\gamma e^{-x} dx + \int_K^\infty x^\gamma e^{-x} dx$ konvergiert.

10.54 Integralkriterium für Reihenkonvergenz: Sei $f : [1, \infty[\rightarrow [0, \infty[$ monoton fallend (Damit ist f lokal integrierbar). Dann gilt:

$$\int_1^\infty f(x) dx \text{ konvergiert} \Leftrightarrow \sum_{k=1}^\infty f(k) \text{ konvergiert.}$$

Beweis: (i) " \Rightarrow ": Definiere $g(x) := f(n+1)$ für $n \leq x < n+1$, $n \in \mathbb{N}$.

$$\Rightarrow 0 \leq g(x) \leq f(x) \text{ für } x \in [1, \infty[\xrightarrow{\text{Vergleichskriterium}} \int_1^\infty g(x) dx \text{ ist konvergent}$$

$$\Rightarrow \sum_{k=2}^n f(k) = \int_1^n g(x) dx \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \int_1^\infty g(x) dx.$$

(ii) " \Leftarrow ": Definiere $g(x) := f(n)$ für $n \leq x < n+1$.

$$\Rightarrow g(x) \geq 0 \wedge \int_1^n g(x) dx = \sum_{k=1}^n f(k) \text{ konvergiert für } n \rightarrow \infty$$

$$\Rightarrow 0 \leq \int_n^m g(x) dx = \sum_{k=n+1}^m f(k) < \varepsilon \text{ für } n > m > N_\varepsilon.$$

Sei (b_n) Folge in $[1, \infty[$, $b_n \rightarrow \infty$, $\varepsilon > 0 \Rightarrow \exists N' \in \mathbb{N} \forall n > N' : b_n > N_\varepsilon + 1$.

Für $n, m > N'$ gilt

$$\left| \int_1^{b_n} g(x) dx - \int_1^{b_m} g(x) dx \right| = \left| \int_{b_m}^{b_n} g(x) dx \right| \stackrel{g(x) \text{ positiv}}{\leq} \int_{N_\varepsilon+1}^K g(x) dx < \varepsilon$$

$$\Rightarrow \int_1^{b_n} g(x) dx \text{ konvergiert.}$$

Ist (\tilde{b}_n) eine andere Folge mit $\tilde{b}_n \rightarrow \infty$, so folgt wie im letzten Beweis

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_1^{b_n} g(x) dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_1^{\tilde{b}_n} g(x) dx.$$

Somit konvergiert $\int_1^\infty g(x) dx \xrightarrow{\text{Vergleichskriterium}} \int_1^\infty f(x) dx$ konvergiert. □

10.55 Beispiel: $\sum_{k=2}^\infty \frac{1}{k \ln k}$ ist divergent.

10.10 Komplex- und vektorwertige Funktionen

10.56 Erinnerung: Sei $d \in \mathbb{N}$.

$$\|\cdot\| : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R} : \left\| \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_d \end{pmatrix} \right\| = \left(\sum_{j=1}^d v_j^2 \right)^{1/2} \text{ ist Norm auf } \mathbb{R}^d,$$

$$\|\cdot\| : \mathbb{C}^d \rightarrow \mathbb{R} : \left\| \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_d \end{pmatrix} \right\| = \left(\sum_{j=1}^d |v_j|^2 \right)^{1/2} \text{ ist Norm auf } \mathbb{C}^d,$$

und es gilt für $i = 1, \dots, d$:

$$|v_i| \leq \max_{1 \leq j \leq d} |v_j| \leq \|v\| = \left(\sum_{j=1}^d |v_j|^2 \right)^{1/2} \leq \sum_{j=1}^d |v_j| \leq d \max_{1 \leq j \leq d} |v_j|. \quad (*)$$

10.57 Konvergenz: Sei (v_n) Folge in \mathbb{R}^d oder \mathbb{C}^d , $v_n = \begin{pmatrix} (v_n)_1 \\ \vdots \\ (v_n)_d \end{pmatrix}$, $w = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_d \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^d/\mathbb{C}^d$.

Es gilt

$$\begin{aligned} v_n \rightarrow w &\Leftrightarrow \|v_n - w\| \rightarrow 0 \\ &\stackrel{(*)}{\Leftrightarrow} \forall j = 1, \dots, d : (v_n)_j \rightarrow w_j \\ &\stackrel{\text{im Fall } \mathbb{C}^d}{\Leftrightarrow} \forall j = 1, \dots, d : \operatorname{Re}(v_n)_j \rightarrow \operatorname{Re} w_j \wedge \operatorname{Im}(v_n)_j \rightarrow \operatorname{Im} w_j. \end{aligned}$$

Das bedeutet: Konvergenz in $\mathbb{R}^d/\mathbb{C}^d$ ist nichts anderes als Konvergenz in \mathbb{R} in jeder Koordinate.

10.58 Vollständigkeit: Entsprechend gelten

$$\begin{aligned} (v_n) \text{ ist Cauchy-Folge in } \mathbb{R}^d &\Leftrightarrow \forall j = 1, \dots, d : ((v_n)_j)_{n \in \mathbb{N}} \text{ ist Cauchy-Folge in } \mathbb{R}, \\ (v_n) \text{ ist Cauchy-Folge in } \mathbb{C}^d &\Leftrightarrow \forall j = 1, \dots, d : (\operatorname{Re}(v_n)_j)_{n \in \mathbb{N}}, (\operatorname{Im}(v_n)_j)_{n \in \mathbb{N}} \text{ sind Cauchy-Folgen in } \mathbb{R}. \end{aligned}$$

Daraus folgt die Vollständigkeit von \mathbb{R}^d bzw. \mathbb{C}^d , denn z.B.

$$\begin{aligned} (v_n) \text{ ist Cauchy-Folge in } \mathbb{R}^d &\Leftrightarrow \forall j = 1, \dots, d : ((v_n)_j)_{n \in \mathbb{N}} \text{ ist Cauchy-Folge in } \mathbb{R}, \\ &\stackrel{\mathbb{R} \text{ ist vollständig}}{\Rightarrow} \forall j = 1, \dots, d : (v_n)_j \rightarrow w_j \text{ in } \mathbb{R} \\ &\Leftrightarrow \begin{pmatrix} (v_n)_1 \\ \vdots \\ (v_n)_d \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_d \end{pmatrix} \end{aligned}$$

10.59 Rechenregeln für konvergente Folgen: Seien $v_n \rightarrow \tilde{v}$, $w_n \rightarrow \tilde{w}$ in $\mathbb{R}^d/\mathbb{C}^d$, $\alpha, \beta \in \mathbb{R}/\mathbb{C}$ und $x_n \rightarrow x$ in \mathbb{R}/\mathbb{C} . Dann gelten:

- 1) $\alpha v_n + \beta w_n \rightarrow \alpha \tilde{v} + \beta \tilde{w}$,
- 2) $\langle v_n, w_n \rangle \rightarrow \langle \tilde{v}, \tilde{w} \rangle := \sum_{j=1}^d \tilde{v}_j \overline{\tilde{w}_j}$ (Skalarprodukt),
- 3) $\|v_n\| \rightarrow \|\tilde{v}\|$,
- 4) $x_n \cdot v_n \rightarrow x \cdot \tilde{v}$.

10.60 Stetigkeit: Sei $f : \mathbb{R} \supseteq D \rightarrow \mathbb{R}^d/\mathbb{C}^d$, $t_0 \in D$. Dann heißt f stetig in t_0 , falls

$$\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall t \in D : |t - t_0| < \delta \Rightarrow \|f(t) - f(t_0)\| < \varepsilon$$

oder äquivalent, wenn für jede Folge (s_n) in D gilt:

$$s_n \rightarrow t_0 \Rightarrow f(s_n) \rightarrow f(t_0).$$

Nach (*) gilt

$$f(s_n) \rightarrow f(t_0) \Leftrightarrow \forall j = 1, \dots, d : f_j(s_n) \rightarrow f_j(t_0) \\ \text{bzw. } \operatorname{Re} f_j(s_n) \rightarrow \operatorname{Re} f_j(t_0) \wedge \operatorname{Im} f_j(s_n) \rightarrow \operatorname{Im} f_j(t_0).$$

Also gilt

$$f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_d \end{pmatrix} \text{ ist stetig in } t_0 \Leftrightarrow \forall j = 1, \dots, d : f_j \text{ ist stetig in } t_0 \\ \text{bzw. } \operatorname{Re} f_j, \operatorname{Im} f_j \text{ sind stetig in } t_0.$$

Aus den Rechenregeln für konvergente Folgen ergibt sich: Sind f, g stetig in t_0 und $\alpha, \beta \in \mathbb{R}/\mathbb{C}$, so sind die Funktionen $t \mapsto \alpha f(t) + \beta g(t)$, $t \mapsto \langle f(t), g(t) \rangle$ und $t \mapsto \|f(t)\|$ stetig in t_0 .

10.61 Ableitung: $f :]a, b[\rightarrow \mathbb{R}^d/\mathbb{C}^d$ heißt **differenzierbar** in $t_0 \in]a, b[$, falls

$$f'(t_0) := \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(t_0 + h) - f(t_0)}{h} = \lim_{t \rightarrow t_0} \frac{f(t) - f(t_0)}{t - t_0}$$

existiert; f heißt **differenzierbar**, falls $\forall t_0 \in]a, b[: f$ ist differenzierbar in t_0 .

Nach (*):

$$f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_d \end{pmatrix} \text{ ist differenzierbar in } t_0 \Leftrightarrow \forall j = 1, \dots, d : f_j \text{ ist differenzierbar in } t_0 \\ \text{bzw. } \operatorname{Re} f_j, \operatorname{Im} f_j \text{ sind differenzierbar in } t_0.$$

Außerdem gilt

$$\begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_d \end{pmatrix}' = \begin{pmatrix} f_1' \\ \vdots \\ f_d' \end{pmatrix}.$$

10.62 Beispiele: 1) $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C} : t \mapsto t^2 + ie^{3t} \Rightarrow f'(t) = 2t + i3e^{3t}$.

2) $f : [0, 2\pi] \rightarrow \mathbb{R}^3 : t \mapsto \begin{pmatrix} \cos t \\ \sin t \\ t \end{pmatrix} \Rightarrow f'(t) = \begin{pmatrix} -\sin t \\ \cos t \\ 1 \end{pmatrix}$ für $t \in]0, 2\pi[$.

10.63 Bemerkung: Ab jetzt nur noch Funktionen $f : \mathbb{R} \supseteq D \rightarrow \mathbb{R}^d$. Für \mathbb{C}^d geht alles analog.

10.64 Ableitungsregeln: Seien $f, g :]a, b[\rightarrow \mathbb{R}^d$ differenzierbar in $t_0 \in]a, b[$, $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$. Dann

- 1) Linearität: $\alpha f + \beta g$ ist differenzierbar in t_0 mit $(\alpha f + \beta g)'(t_0) = \alpha f'(t_0) + \beta g'(t_0)$.
- 2) Produktregel für Skalarprodukt: $\varphi :]a, b[\rightarrow \mathbb{R} : t \mapsto \langle f(t), g(t) \rangle$ ist differenzierbar in t_0 , und es gilt für $t = t_0$:

$$\langle f(t), g(t) \rangle' = \langle f'(t), g(t) \rangle + \langle f(t), g'(t) \rangle,$$

denn mit den Rechenregeln für reellwertige Funktionen folgt

$$\left(\sum_{j=1}^d f_j(t) \cdot g_j(t) \right)' = \sum_{j=1}^d f_j'(t) \cdot g_j(t) + \sum_{j=1}^d f_j(t) \cdot g_j'(t).$$

- 3) Produktregel für skalare Multiplikation: Ist zusätzlich $\alpha :]a, b[\rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar in t_0 , so gilt

$$(\alpha \cdot f)'(t_0) = \alpha'(t_0) \cdot f(t_0) + \alpha(t_0) \cdot f'(t_0),$$

denn

$$\begin{pmatrix} \alpha(t) \cdot f_1(t) \\ \vdots \\ \alpha(t) \cdot f_d(t) \end{pmatrix}' = \begin{pmatrix} \alpha'(t) \cdot f_1(t) + \alpha(t) \cdot f_1'(t) \\ \vdots \\ \alpha'(t) \cdot f_d(t) + \alpha(t) \cdot f_d'(t) \end{pmatrix}.$$

- 4) Kettenregel: Ist zusätzlich $\varphi :]c, d[\rightarrow]a, b[$ differenzierbar in $s_0 \in]c, d[$ und $\varphi(s_0) = t_0$, so ist $f \circ \varphi$ differenzierbar in s_0 , und es gilt

$$(f \circ \varphi)'(s_0) = \varphi'(s_0) \cdot f'(\varphi(s_0)).$$

Nachweis durch Anwendung der Kettenregel in jeder Koordinate von $f \circ \varphi$.

10.65 Bemerkung: Der Mittelwertsatz der Differentialrechnung gilt nicht für Funktionen mit Werten in \mathbb{R}^d mit $d \geq 2$. Beispiel:

$$\begin{aligned} f : [0, 2\pi] &\rightarrow \mathbb{R}^2 : t \mapsto \begin{pmatrix} \cos t \\ \sin t \end{pmatrix} \\ \Rightarrow f(0) &= \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = f(2\pi), \quad f'(t) = \begin{pmatrix} -\sin t \\ \cos t \end{pmatrix} \neq 0 \text{ für } t \in]0, 2\pi[\\ \Rightarrow \text{Es gibt kein } \xi &\in]0, 2\pi[, \text{ so dass } \frac{1}{2\pi - 0} (f(2\pi) - f(0)) = f'(\xi). \end{aligned}$$

10.66 Lineare Algebra: Für $x, y \in \mathbb{R}^d$:

$$\|x\| = \left(\sum_{j=1}^d x_j^2 \right)^{1/2},$$

$$\langle x, y \rangle = \sum_{j=1}^d x_j y_j, \text{ und } \|x\|^2 = \langle x, x \rangle,$$

$$|\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \cdot \|y\| \text{ (Cauchy-Schwarz-Bunjakowski-Ungleichung).}$$

10.67 Satz: Sei $d \in \mathbb{N}$, $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d$ stetig, in $]a, b[$ differenzierbar. Dann

$$\|f(b) - f(a)\| \leq (b - a) \sup_{a \leq t \leq b} \|f'(t)\|.$$

Beweis: $\varphi(t) := \langle f(t), f(b) - f(a) \rangle$

$\Rightarrow \varphi : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ ist stetig, in $]a, b[$ differenzierbar, $\varphi'(t) \stackrel{\text{Produktregel f. Skalarprodukt}}{=} \langle f'(t), f(b) - f(a) \rangle + 0$.

Mittelwertsatz der Diffrechnung für reellwertige Funktionen: $\exists \xi \in]a, b[: \frac{\varphi(b) - \varphi(a)}{b - a} = \varphi'(\xi)$

$$\Rightarrow \underbrace{\langle f(b), f(b) - f(a) \rangle - \langle f(a), f(b) - f(a) \rangle}_{= \langle f(b) - f(a), f(b) - f(a) \rangle = \|f(b) - f(a)\|^2} = (b - a) \langle f'(\xi), f(b) - f(a) \rangle$$

$$\stackrel{\text{Cauchy-Schwarz-Bunjakowski}}{\leq} (b - a) \|f'(\xi)\| \cdot \|f(b) - f(a)\|$$

auch im Fall $\stackrel{f(b)=f(a)}{\Rightarrow} \|f(b) - f(a)\| \leq (b - a) \|f'(\xi)\| \leq (b - a) \sup_{a \leq t \leq b} \|f'(t)\|.$ □

10.68 Ableitung auf abgeschlossenen Intervallen: Sei $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d$.

1) f heißt **linksseitig differenzierbar** in $t = b$ bzw. **rechtsseitig differenzierbar** in $t = a$, falls

$$f'(b) := \lim_{t \rightarrow b-0} \frac{1}{t - b} (f(t) - f(b)) \quad \text{bzw.} \quad f'(a) := \lim_{t \rightarrow a+0} \frac{1}{t - a} (f(t) - f(a))$$

existiert.

2) f heißt **differenzierbar auf** $[a, b]$, falls f differenzierbar in $]a, b[$, linksseitig differenzierbar in b und rechtsseitig differenzierbar in a ist. Die Ableitungsfunktion f' ist dann auf ganz $[a, b]$ definiert.

3) f heißt **stetig differenzierbar** auf $[a, b]$, falls f differenzierbar auf $[a, b]$ und $f' : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d$ stetig ist.

4) Wir setzen

$$C^0([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d) := C([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d) := \{f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d \mid f \text{ ist stetig auf } [a, b]\},$$

und für $k \in \mathbb{N}$

$$C^k([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d) := \{f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d \mid f \text{ ist stetig differenzierbar auf } [a, b] \wedge f' \in C^{k-1}([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)\}.$$

$C^k(\dots)$ ist die Menge aller Funktionen, deren Ableitungen $f^{(0)}, f^{(1)}, \dots, f^{(k)}$ stetig sind.

10.69 Beispiele: 1) Ist f differenzierbar in $]a, b[$ und $[c, d] \subseteq]a, b[$, so ist f differenzierbar auf $[c, d]$.

2) $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}^2 : t \mapsto \begin{pmatrix} 0 \\ \sqrt{t} \end{pmatrix}$ ist in $t = 0$ nicht rechtseitig differenzierbar.

10.70 Bemerkungen: 1) Sei $k \in \mathbb{N}_0$ fest. Dann ist

$$\|f\|_{k,\infty} := \sum_{j=0}^k \max \{ \|f^{(j)}(t)\| : a \leq t \leq b \} \text{ für } f \in C^k([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$$

eine Norm, und $(C^k([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d), \|\cdot\|_{k,\infty})$ ist ein Banachraum.

2) Ist $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d$ stetig, in $]a, b[$ differenzierbar, und existiert $\lim_{t \rightarrow b-0} f'(t)$, so ist f in $x = b$ linksseitig differenzierbar, und es gilt

$$f'(b) = \lim_{t \rightarrow b-0} f'(t).$$

Entsprechend in $t = a$.

10.71 Integralrechnung:

1) $g = \begin{pmatrix} g_1 \\ \vdots \\ g_d \end{pmatrix} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d$ ist Treppenfunktion $\Leftrightarrow \forall j = 1, \dots, d : g_j$ ist Treppenfunktion.

2) Das Integral über eine Treppenfunktion g ist definiert durch

$$\int_a^b g := \begin{pmatrix} \int_a^b g_1 \\ \vdots \\ \int_a^b g_d \end{pmatrix}.$$

3) Für eine Folge (g_n) , $g_n : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d$ gilt: $g_n \rightarrow f$ für $n \rightarrow \infty$ gleichmäßig auf $[a, b]$
 $\Leftrightarrow \forall j = 1, \dots, d : (g_n)_j \rightarrow f_j$ für $n \rightarrow \infty$ gleichmäßig auf $[a, b]$,

denn

$$|(g_n)_j(t) - f_j(t)| \stackrel{(*)}{\leq} \|g_n(t) - f(t)\| \stackrel{(*)}{\leq} d \max_{1 \leq j \leq d} |(g_n)_j(t) - f_j(t)|.$$

4) $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d$ heißt **Regelfunktion**, falls eine Folge (g_n) von Treppenfunktionen auf $[a, b]$ existiert, so dass $g_n \rightarrow f$ gleichmäßig auf $[a, b]$. Schreibe $f \in \mathcal{R}([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$. Dann

$$\int_a^b f := \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b g_n = \lim_{n \rightarrow \infty} \begin{pmatrix} \int_a^b (g_n)_1 \\ \vdots \\ \int_a^b (g_n)_d \end{pmatrix} \stackrel{10.57}{=} \begin{pmatrix} \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b (g_n)_1 \\ \vdots \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b (g_n)_d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \int_a^b f_1 \\ \vdots \\ \int_a^b f_d \end{pmatrix}.$$

Insbesondere existiert der Grenzwert und ist unabhängig von der gewählten Folge (g_n) , siehe 10.8.

- 5) Hauptsatz der Integral- und Differentialrechnung: Sei $f \in C([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$ und $F(t) := \int_a^t f(s) ds$ für $a \leq s \leq b$. Dann ist F differenzierbar in $]a, b[$ mit $F'(t) = f(t)$ für $a < t < b$ denn $f \in C([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d) \Rightarrow \forall j = 1, \dots, d : f_j$ ist stetig auf $[a, b]$, und

$$f(t) \stackrel{4)}{=} \begin{pmatrix} \int_a^b f_1(s) ds \\ \vdots \\ \int_a^b f_d(s) ds \end{pmatrix} \Rightarrow f'(t) = \begin{pmatrix} \frac{d}{dt} \int_a^b f_1(s) ds \\ \vdots \\ \frac{d}{dt} \int_a^b f_d(s) ds \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_1(t) \\ \vdots \\ f_d(t) \end{pmatrix} = f(t).$$

- 6) Stammfunktion und Integralberechnung: Ist $f \in C([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$ und F eine Stammfunktion von f (d.h. F ist stetig auf $[a, b]$ und in $]a, b[$ differenzierbar mit $F' = f$), so gilt

$$\int_c^d f = F(d) - F(c) \quad \text{für } a \leq c \leq d \leq b.$$

10.72 Beispiele: 1) $f(t) = \begin{pmatrix} \cos t \\ \sin t \end{pmatrix} \Rightarrow \int_0^{2\pi} f(t) dt = \begin{pmatrix} \cos t \Big|_0^{2\pi} \\ \sin t \Big|_0^{2\pi} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

2) $f(t) = t^2 + i\frac{5}{t} \Rightarrow \int_1^2 f(t) dt = \left[\frac{t^3}{3} + i5 \ln t \right]_1^2 = \frac{7}{3} + i5 \ln 2.$

10.73 Satz: Ist $f \in \mathcal{R}([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$, dann gilt auch $\|f(\cdot)\| \in \mathcal{R}([a, b] \rightarrow \mathbb{R})$ und

$$\left\| \int_a^b f \right\| \leq \int_a^b \|f\|.$$

Beweis: 1) Zeige $\|f(\cdot)\| \in \mathcal{R}([a, b] \rightarrow \mathbb{R})$. Wähle Folge von Treppenfunktionen $g_n : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d$ mit $g_n \rightarrow f$ gleichmäßig auf $[a, b]$.

$$\Rightarrow \begin{cases} \|g_n(\cdot)\| \text{ ist Treppenfunktion auf } [a, b], \\ \|g_n(\cdot)\| \rightarrow \|f(\cdot)\| \text{ gleichmäßig auf } [a, b], \text{ denn} \\ \left| \|g_n(t)\| - \|f(t)\| \right| \leq \|g_n(t) - f(t)\| \end{cases}$$

$$\Rightarrow \|f(\cdot)\| \in \mathcal{R}([a, b] \rightarrow \mathbb{R}).$$

- 2) Beweis der Ungleichung. Vorüberlegung: Für $y \in \mathbb{R}^d$ gilt

$$\left\langle \int_a^b f(t) dt, y \right\rangle = \sum_{j=1}^d \int_a^b f_j(t) y_j dt = \int_a^b \left(\sum_{j=1}^d f_j(t) y_j \right) dt = \int_a^b \langle f(t), y \rangle dt.$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \left\| \int_a^b f \right\|^2 &= \left\langle \int_a^b f(t) dt, \underbrace{\int_a^b f}_{=:y} \right\rangle = \int_a^b \langle f(t), y \rangle dt \\ &\stackrel{\text{CSB}}{\leq} \int_a^b \|f(t)\| \cdot \|y\| dt \stackrel{\text{Linearität}}{=} \int_a^b \|f(t)\| dt \cdot \|y\|. \\ \Rightarrow \left\| \int_a^b f \right\| \cdot \left\| \int_a^b f \right\| &\leq \int_a^b \|f(t)\| dt \cdot \left\| \int_a^b f \right\| \\ \Rightarrow \text{Behauptung.} \end{aligned}$$

□

10.11 Kurven im \mathbb{R}^d

10.74 Definition: Seien $d \in \mathbb{N}$, $d \geq 2$, $f \in C([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$.

- 1) Die Menge $K := \text{Bild}(f)$ heißt **Kurve** im \mathbb{R}^d , $(f, [a, b])$ heißt **Parameterdarstellung** von K . Ist $f(a) = f(b)$, so heißt K **geschlossen**.
- 2) Ist $f|_{[a,b]}$ injektiv, so heißt K **Jordan-Kurve**.

10.75 Bemerkungen: 1) Die Parameterdarstellung einer Kurve induziert einen Durchlaufungs-sinn.

- 2) Kurven mit stetiger Parameterdarstellung können ziemlich verrückt sein. Z.B. füllen die Peano-Kurve oder die Hilbert-Kurve eine zweidimensionale Fläche komplett aus.

10.76 Geometrische Bedeutung der Ableitung: Sei $K = \text{Bild}(f)$, f differenzierbar in $t_0 \in [a, b]$, d.h.

$$f'(t_0) = \lim_{t \rightarrow t_0} \frac{f(t) - f(t_0)}{t - t_0} \text{ existiert.}$$

$\frac{1}{t - t_0}(f(t) - f(t_0))$ ist Richtungsvektor der Sekanten durch $f(t)$ und $f(t_0)$, $f'(t_0)$ ist ein Richtungsvektor der Tangente an K im Punkt $f(t_0)$.

Oder genauer (vgl. 7.3)

$$f(t) = f(t_0) + f'(t_0)(t - t_0) + o(1) \quad \text{für } t \rightarrow t_0,$$

d.h. $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^d : t \mapsto f(t_0) + f'(t_0)(t - t_0)$ ist Schmiegegerade an K .

$\|f'(t_0)\|$ gibt die „Momentangeschwindigkeit“ an, mit der K durchlaufen wird.

10.77 Beispiele: 1) $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}^2 : t \mapsto \begin{pmatrix} \cos(2\pi t) \\ \sin(2\pi t) \end{pmatrix}$.

2) $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}^2 : t \mapsto \begin{pmatrix} \cos(2\pi t^2) \\ \sin(2\pi t^2) \end{pmatrix}$.

3) $\gamma : [0, 2] \rightarrow \mathbb{R}^2 : t \mapsto \begin{pmatrix} t \cos(2\pi t) \\ t \sin(2\pi t) \end{pmatrix}$ (Archimedische Schneckenlinie).

4) $f : [-1, 1] \rightarrow \mathbb{R}^2 : t \mapsto \begin{cases} \begin{pmatrix} t^2 \\ 0 \end{pmatrix} & \text{für } -1 \leq t < 0, \\ \begin{pmatrix} 0 \\ t^2 \end{pmatrix} & \text{für } 0 \leq t \leq 1. \end{cases}$

(f ist stetig differenzierbar, aber K hat eine Ecke.)

10.78 Definition: Sei $(f, [a, b])$ Parameterdarstellung von K , $t_0 \in [a, b]$. Existiert $f'(t_0)$ und gilt $f'(t_0) \neq 0$, so heißt

$$T_f(t_0) := \frac{1}{\|f'(t_0)\|} f'(t_0)$$

der **Tangenteneinheitsvektor** im Punkt $f(t_0)$.

10.79 Definition: Zwei Parameterdarstellungen $(f, [a, b])$, $(g, [c, d])$ einer Kurve K heißen **äquivalent**, falls eine Abbildung

$$\varphi \in C^1([a, b] \rightarrow \mathbb{R}) \text{ mit } \varphi'(t) > 0 \text{ auf } [a, b], \varphi(a) = c \text{ und } \varphi(b) = d$$

existiert, so dass $f = g \circ \varphi$.

Insbesondere ist $\varphi : [a, b] \rightarrow [c, d]$ bijektiv, und es gelten

$$\varphi^{-1} \in C^1([c, d] \rightarrow \mathbb{R}) \text{ mit } (\varphi^{-1})'(s) > 0 \text{ auf } [c, d], \varphi^{-1}(c) = a \text{ und } \varphi^{-1}(d) = b$$

und $g = f \circ \varphi^{-1}$.

10.80 Satz: Sind $(f, [a, b])$, $(g, [c, d])$ äquivalente Parameterdarstellungen einer Kurve K , $t_0 \in [a, b]$, g differenzierbar in $\varphi(t_0)$ mit $g'(\varphi(t_0)) \neq 0$, so ist f differenzierbar in t_0 , und es gelten $f'(t_0) \neq 0$ und

$$\begin{aligned} T_f(t_0) &= \frac{1}{\|f'(t_0)\|} f'(t_0) \\ &\stackrel{\text{Kettenregel}}{=} \frac{1}{\|g'(\varphi(t_0)) \cdot \varphi'(t_0)\|} g'(\varphi(t_0)) \cdot \varphi'(t_0) \\ &\stackrel{\varphi'(t_0) > 0}{=} \frac{1}{\|g'(\varphi(t_0))\|} g'(\varphi(t_0)) \\ &= T_g(\varphi(t_0)). \end{aligned}$$

D.h. der Tangenteneinheitsvektor im Punkt $f(t_0) = g(\varphi(t_0))$ ist also unabhängig von der (äquivalenten) Parameterdarstellung.

10.81 Definition: Sei K eine Kurve im \mathbb{R}^d .

- 1) Existiert eine Parameterdarstellung $(f, [a, b])$ mit $f \in C^1([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$ und $f'(t) \neq 0$ auf $[a, b]$, so heißt K **glatt**.

Insbesondere: K glatt $\Rightarrow T_f$ stetig auf $[a, b]$, d.h. K hat keine Ecken.

- 2) K heißt **stückweise glatt**, falls es eine Parameterdarstellung $(f, [a, b])$ und eine Zerlegung $Z = \{t_0, \dots, t_m\}$ von $[a, b]$ gibt, so dass

$$f|_{[t_{j-1}, t_j]} \in C^1([t_{j-1}, t_j] \rightarrow \mathbb{R}^d) \text{ und } (f|_{[t_{j-1}, t_j]})'(t) \neq 0 \text{ für } t_{j-1} \leq t \leq t_j \text{ (} j = 1, \dots, m \text{)}.$$

10.82 Beispiel: $f : [0, 2] \rightarrow \mathbb{R}^2$ mit $f(t) = \begin{pmatrix} t \\ 0 \end{pmatrix}$ für $0 \leq t \leq 1$, $f(t) = \begin{pmatrix} 1 \\ t-1 \end{pmatrix}$ für $1 < t \leq 2$ ist stückweise glatt und

$$(f|_{[0,1]})'(t) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad (f|_{[1,2]})'(t) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

10.83 Definition: Sei K Jordan-Kurve mit Parameterdarstellung $(f, [a, b])$.

- 1) Falls

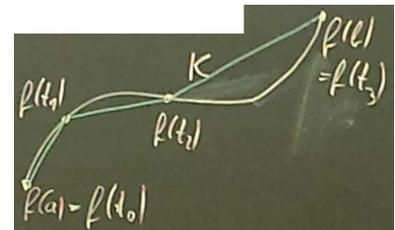
$$\exists M > 0 \forall \text{ Zerlegungen } Z = \{t_0, \dots, t_n\} \text{ von } [a, b] : L_Z(K) := \sum_{j=1}^n \|f(t_j) - f(t_{j-1})\| \leq M,$$

so heißt K **rektifizierbar**.

- 2) Ist K rektifizierbar, so heißt

$$L(K) := \sup \{L_Z(K) : Z \text{ ist Zerlegung von } [a, b]\}$$

die **Bogenlänge** von K .



10.84 Satz: Sei K eine glatte Jordan-Kurve mit Parameterdarstellung $f \in C^1([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$. Dann ist K rektifizierbar, und es gilt

$$L(K) = \int_a^b \|f'(t)\| dt.$$

Beweis: 1) Zeige „ \leq “: Sei $Z = \{t_0, \dots, t_n\}$ Zerlegung von $[a, b]$. Dann gilt

$$\begin{aligned} L_Z(K) &= \sum_{j=1}^n \|f(t_j) - f(t_{j-1})\| = \sum_{j=1}^n \left\| \int_{t_{j-1}}^{t_j} f'(t) dt \right\| \\ &\stackrel{10.73}{\leq} \sum_{j=1}^n \int_{t_{j-1}}^{t_j} \|f'(t)\| dt \stackrel{\text{Additivität}}{=} \int_a^b \|f'(t)\| dt \\ \Rightarrow L(K) &\leq \int_a^b \|f'(t)\| dt. \end{aligned}$$

2) Zeige „ \geq “: Sei $\varepsilon > 0$ fest. f' stetig auf kompaktem Intervall $\stackrel{6.52}{\Rightarrow} f'$ ist gleichmäßig stetig:

$$\Rightarrow \exists \delta > 0 \forall s, t \in [a, b] : |s - t| < \delta \Rightarrow \|f'(s) - f'(t)\| < \varepsilon$$

Wähle eine Zerlegung $Z = \{t_0, \dots, t_n\}$ von $[a, b]$ mit $\max_{1 \leq j \leq n} |t_j - t_{j-1}| < \delta$. Dann

$$\|f'(t)\| \leq \|f'(t_j)\| + \|f'(t) - f'(t_j)\| < \|f'(t_j)\| + \varepsilon \text{ für } t_{j-1} \leq t \leq t_j$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \int_{t_{j-1}}^{t_j} \|f'(t)\| dt &\leq \|f'(t_j)\|(t_j - t_{j-1}) + \varepsilon(t_j - t_{j-1}) \\ &= \left\| \int_{t_{j-1}}^{t_j} (f'(t_j) - f'(t) + f'(t)) dt \right\| + \varepsilon(t_j - t_{j-1}) \\ &\leq \int_{t_{j-1}}^{t_j} \underbrace{\|f'(t_j) - f'(t)\|}_{< \varepsilon} dt + \left\| \int_{t_{j-1}}^{t_j} f'(t) dt \right\| + \varepsilon(t_j - t_{j-1}) \\ &\leq \|f(t_j) - f(t_{j-1})\| + 2\varepsilon(t_j - t_{j-1}) \\ \Rightarrow \int_a^b \|f'(t)\| dt &= \sum_{j=1}^n \int_{t_{j-1}}^{t_j} \|f'(t)\| dt \\ &\leq \underbrace{\sum_{j=1}^n \|f(t_j) - f(t_{j-1})\|}_{=L_Z(K)} + 2\varepsilon(b-a) \\ &\leq L(K) + 2\varepsilon(b-a). \end{aligned}$$

Mit $\varepsilon \rightarrow 0$ folgt die Behauptung. □

10.85 Satz: Äquivalente Parameterdarstellungen einer Kurve K ergeben dieselbe Länge $L(K)$.

Beweis: Seien $(f, [a, b])$ und $(g, [c, d])$ zwei äquivalente Parameterdarstellungen von K und $L^{(f)}(K)$, $L^{(g)}(K)$ die durch f bzw. g definierte Länge von K . Ist $Z = \{t_0, \dots, t_n\}$ eine Zerlegung von $[a, b]$, so ist $Z' := \{\varphi(t_0), \dots, \varphi(t_n)\}$ eine Zerlegung von $[c, d]$ und es gilt

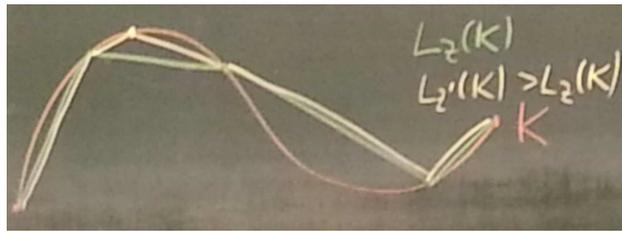
$$L_Z^{(f)}(K) = \sum_{j=1}^n \|f(t_j) - f(t_{j-1})\| \stackrel{f(t)=g(\varphi(t))}{=} \sum_{j=1}^n \|g(\varphi(t_j)) - g(\varphi(t_{j-1}))\| \leq L_{Z'}^{(g)}(K).$$

$$\Rightarrow L^{(f)}(K) = \sup_Z L_Z^{(f)}(K) \leq L^{(g)}(K).$$

Genauso folgt $L^{(g)}(K) \leq L^{(f)}(K)$. □

10.86 Hilfssatz: Ist $(f, [a, b])$ Parameterdarstellung von K , und sind Z, Z' Zerlegungen von $[a, b]$ mit $Z \subseteq Z'$, so gilt $L_Z(K) \leq L_{Z'}(K)$.

Beweis: Klar nach Definition von $L_Z(K)$ und Dreiecksungleichung für die Norm.



□

10.87 Satz: Sei K rektifizierbare Jordan-Kurve mit Parameterdarstellung $(f, [a, b])$. Ist $a < c < b$ und $K_1 := f([a, c])$, $K_2 := f([c, b])$, so sind K_1, K_2 mit Parameterdarstellungen $(f, [a, c])$, $(f, [c, b])$ rektifizierbare Jordan-Kurven, und es gilt

$$L(K_1) + L(K_2) = L(K).$$

Beweis: 1) K_1, K_2 sind Jordan-Kurven, da $f|_{[a,b]}$ injektiv ist.

2) Zeige $L(K_1) + L(K_2) \leq L(K)$: Seien $Z_1 = \{a = t_0, \dots, t_n = c\}$, $Z_2 = \{c = s_0, \dots, s_m = b\}$ Zerlegungen von $[a, c]$ bzw. $[c, b]$. Dann ist $Z := Z_1 \cup Z_2$ Zerlegung von $[a, b]$, und es gilt

$$L_{Z_1}(K_1) + L_{Z_2}(K_2) = L_Z(K) \leq L(K).$$

$\Rightarrow K_1, K_2$ sind rektifizierbar, und es gilt

$$L(K_1) + L(K_2) = \sup_Z L_Z(K_1) + \sup_{Z'} L_{Z'}(K_2) = \sup_{Z, Z'} (L_Z(K_1) + L_{Z'}(K_2)) \leq L(K).$$

3) Zeige $L(K_1) + L(K_2) \geq L(K)$: Sei $\varepsilon > 0$ fest.

Wähle eine Zerlegung $\{t_0, \dots, t_n\}$ von $[a, b]$ mit $L_Z(K) > L(K) - \varepsilon$.

O.B.d.A. kann $c \in Z$ angenommen werden, denn andernfalls betrachte $Z' := Z \cup \{c\}$. Dann gilt nach letztem Hilfssatz

$$L_{Z'}(K) \geq L_Z(K) > L(K) - \varepsilon.$$

Zerlege Z in zwei Zerlegungen Z_1 von $[a, c]$ und Z_2 von $[c, b]$. Dann folgt

$$L_{Z_1}(K_1) + L_{Z_2}(K_2) = L_{Z'}(K) > L(K) - \varepsilon.$$

$\Rightarrow L(K_1) + L(K_2) \geq L(K) - \varepsilon$.

Da $\varepsilon > 0$ beliebig war, folgt $L(K_1) + L(K_2) \geq L(K)$.

□

10.88 Satz: Sei K rektifizierbare Jordan-Kurve mit Parameterdarstellung $(f, [a, b])$ und sei $K_t := f([a, t])$ mit Parameterdarstellung $(f, [a, t])$ für $a \leq t \leq b$ und

$$L(t) := L(K_t) \text{ für } a \leq t \leq b.$$

Dann gelten:

- 1) L ist streng monoton wachsend,
- 2) L ist stetig,
- 3) $\text{Bild}(L) = [0, L(K)]$.
- 4) Falls zusätzlich K glatt ist und $f \in C^1([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n)$, dann ist L differenzierbar auf $[a, b]$ mit $L'(t) = \|f'(t)\|$ für $a \leq t \leq b$.

Beweis: 1) Für $t \in [a, b[$, $h > 0$, $t + h \leq b$ gilt

$$L(t+h) - L(t) \stackrel{\text{letzter Satz}}{=} L(K'), \quad K' = f([t, t+h]).$$

$$L(K') \geq \|f(t+h) - f(t + \frac{h}{2})\| + \underbrace{\|f(t + \frac{h}{2}) - f(t)\|}_{>0 \text{ da } K \text{ Jordan-Kurve}} > 0 \Rightarrow L(t+h) > L(t).$$

2) Schritt 1: Sei $\tau_0 \in]a, b]$. Zeige $\lim_{t \rightarrow \tau_0 - 0} L(t) = L(\tau_0)$.

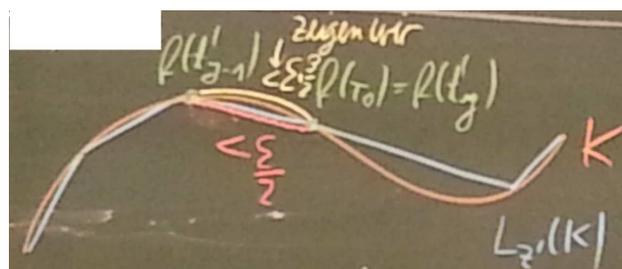
Sei $\varepsilon > 0$. Wähle Zerlegung Z mit $L_Z(K) > L(K) - \frac{\varepsilon}{2}$.

f gleichmäßig stetig (Satz 6.52) $\Rightarrow \exists \delta > 0 \forall t, t' \in [a, b] : |t - t'| < \delta \Rightarrow \|f(t) - f(t')\| < \frac{\varepsilon}{2}$.

Ergänze Z durch Zwischenstellen zu $Z' = \{t'_0, \dots, t'_m\}$, so dass

$$\max_{1 \leq j \leq m} |t'_j - t'_{j-1}| < \delta \text{ und } \tau_0 \in Z', \tau_0 = t'_j.$$

Nach letztem Hilfssatz: $L_{Z'}(K) \geq L_Z(K) > L(K) - \frac{\varepsilon}{2}$.



Setze $K_j := f([t'_{j-1}, t'_j])$ für $j = 1, \dots, m$

$$\begin{aligned} \Rightarrow 0 &\leq L(K_j) - \underbrace{\|f(t'_j) - f(t'_{j-1})\|}_{< \varepsilon/2} \\ &\leq \sum_{j=1}^m \left(L(K_j) - \|f(t'_j) - f(t'_{j-1})\| \right) \\ &= L(K) - L_{Z'}(K) \\ &< \frac{\varepsilon}{2} \\ \Rightarrow L(K_j) &< \varepsilon \end{aligned}$$

Für $t'_{J-1} \leq t \leq t'_J = \tau_0$ folgt

$$0 \stackrel{L \text{ monoton}}{\leq} L(\tau_0) - L(t) \stackrel{L \text{ monoton}}{\leq} L(t'_J) - L(t'_{J-1}) = L(K_J) < \varepsilon.$$

$$\Rightarrow \lim_{t \rightarrow \tau_0 - 0} L(t) = L(\tau_0).$$

Genauso folgt $\lim_{t \rightarrow \tau_0 + 0} L(t) = L(\tau_0)$ für $\tau_0 \in [a, b[$.

Dies beweist die Stetigkeit von L auf $[a, b]$.

3) Klar

$$4) L(t) \stackrel{\text{Satz 10.84}}{=} \int_0^t \|f'(s)\| ds \wedge \|f'(\cdot)\| \text{ stetig} \stackrel{\text{Hauptsatz}}{\Rightarrow} L'(t) = \|f'(t)\| \text{ für } a < t < b.$$

Mit 10.70, Teil 2) folgt $L'(t) = \|f'(t)\|$ für $a \leq t \leq b$. □

10.89 Definition: Sei K rektifizierbare Jordan-Kurve mit Parameterdarstellung $(f, [a, b])$. Dann heißt

$$(g, [0, L(K)]) \text{ mit } g := f \circ L^{-1}$$

Bogenlängenparametrisierung von K .

10.90 Satz: 1) Äquivalente Parameterdarstellung führen zur selben Bogenlängenparametrisierung.

2) Ist K glatt, so ist die Bogenlängenparametrisierung $g : [0, L(K)] \rightarrow \mathbb{R}^n$ differenzierbar auf $[0, L(K)]$, und es gilt $\|g'(t)\| = 1$ für $0 \leq t \leq L(K)$. Insbesondere ist der Tangenteneinheitsvektor im Punkt $g(s)$ gegeben durch $T_g(s) = g'(s)$.

Beweis: 1) Klar nach Satz 10.85.

2) Sei $(f, [a, b])$ eine C^1 -Parametrisierung von K mit $f'(t) \neq 0$ auf $[a, b]$.

Satz 10.88 $\Rightarrow L : [a, b] \rightarrow [0, L(K)]$ ist bijektiv und differenzierbar.

Satz 6.69 $\Rightarrow L^{-1}$ ist stetig.

Satz 7.15 $\Rightarrow L^{-1}$ ist differenzierbar in $]0, L(K)[$ mit

$$(L^{-1})'(s) = \frac{1}{L'(L^{-1}(s))} \stackrel{10.88}{=} \frac{1}{\|f'(L^{-1}(s))\|}.$$

Da L^{-1} stetig auf $[0, L(K)]$ und $(L^{-1})'$ stetig fortsetzbar auf $[0, L(K)]$ ist, folgt mit Bemerkung 10.70, dass L^{-1} auf $[0, L(K)]$ differenzierbar ist. Dann ist auch $g = f \circ L^{-1}$ differenzierbar, und es folgt

$$\|g'(s)\| \stackrel{\text{Kettenregel}}{=} \|(L^{-1})'(s) \cdot f'(L^{-1}(s))\| = \frac{1}{\|f'(L^{-1}(s))\|} \cdot \|f'(L^{-1}(s))\| = 1$$

für $0 \leq s \leq L(K)$. □

10.91 Beispiel: Sei $r > 0$ fest, $f(t) = \begin{pmatrix} r \cos t \\ r \sin t \end{pmatrix}$ für $0 \leq t \leq 2\pi$.

$\Rightarrow K = f([0, 2\pi])$ ist Kreis um $(0, 0)$ mit Radius r .

$$L(t) = \int_0^t \|f'(t)\| dt = \int_0^t r dt = rt \Rightarrow L^{-1}(s) = \frac{1}{r}s.$$

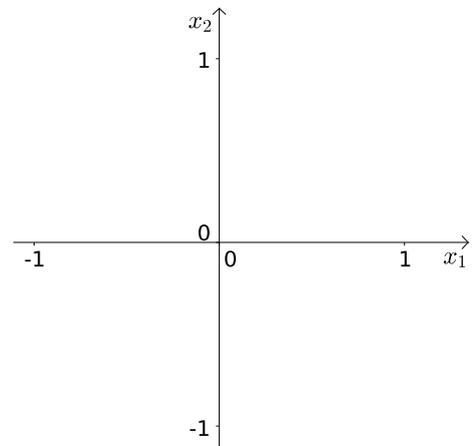
\Rightarrow Bogenlängenparametrisierung von K :

$$g(s) = \begin{pmatrix} r \cos \frac{s}{r} \\ r \sin \frac{s}{r} \end{pmatrix} \text{ für } 0 \leq s \leq L(K) = 2\pi r.$$

10.12 Die trigonometrischen Funktionen

10.92 Satz: Der Umfang des Einheitskreises K ist

$$L(K) = 2 \int_{-1}^1 \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx.$$



Beweis: K' := Viertelkreis im 1. Quadranten,

Parameterdarstellung $f(t) = \begin{pmatrix} t \\ \sqrt{1-t^2} \end{pmatrix}$, $0 \leq t \leq 1$.

f ist als Hintereinanderausführung stetiger Funktionen stetig.

Ist K' rektifizierbar?

Betrachte K_b mit Parametrisierung $(f, [0, b])$ für festes $b \in]0, 1[$.

K_b ist glatt, also rektifizierbar, und

$$L(K_b) = \int_0^b \left\| \begin{pmatrix} 1 \\ \frac{-2t}{2\sqrt{1-t^2}} \end{pmatrix} \right\| dt = \int_0^b \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt.$$

Für $0 \leq t < 1$ gilt $0 \leq t^2 < t < 1 \Rightarrow 0 < 1-t < 1-t^2 \leq 1 \Rightarrow 0 \leq \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} < \frac{1}{\sqrt{1-t}}$.

$\int_0^1 \frac{1}{\sqrt{1-t}} dt$ konvergiert $\stackrel{\text{Vergleichskriterium}}{\Rightarrow} \int_0^1 \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt$ konvergiert.

$\Rightarrow L(K_b) \leq \int_0^1 \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt$ für $0 < b < 1$.

Sei $Z = \{t_0, \dots, t_n\}$ Zerlegung von $[0, 1]$. Dann ist $Z' = \{t_0, \dots, t_{n-1}\}$ Zerlegung von $[0, t_{n-1}]$, und es folgt

$$\begin{aligned} L_Z(K) &= \underbrace{\sum_{j=1}^{n-1} \|f(t_j) - f(t_{j-1})\|}_{=L_{Z'}(K_{t_{n-1}})} + \underbrace{\|f(t_n) - f(t_{n-1})\|}_{=f(1)=0} \\ &\leq L(K_{t_{n-1}}) + \underbrace{\|f(t_{n-1})\|}_{\leq 2} \\ &\leq \int_0^1 \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt + 2 \end{aligned}$$

Also ist K' rektifizierbar. Aus Satz 10.88 folgt

$$L(K') = \lim_{b \rightarrow 1-0} L(K_b) = \int_0^1 \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt.$$

Genauso folgt, dass die Länge des Viertelkreises K'' im linken Quadranten durch das uneigentliche Integral

$$L(K'') = \int_{-1}^0 \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt$$

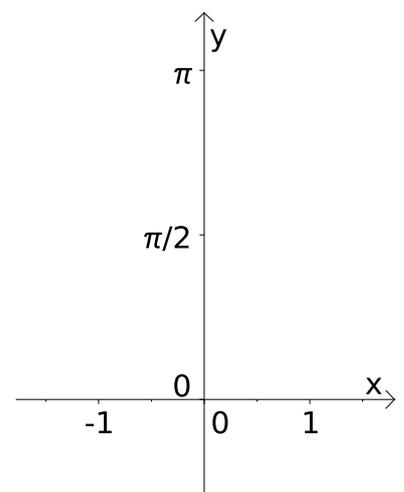
gegeben ist. Mit der Additivität der Bogenlänge (Satz 10.87) folgt die Behauptung. □

10.93 Definition: $\pi := \int_{-1}^1 \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt.$

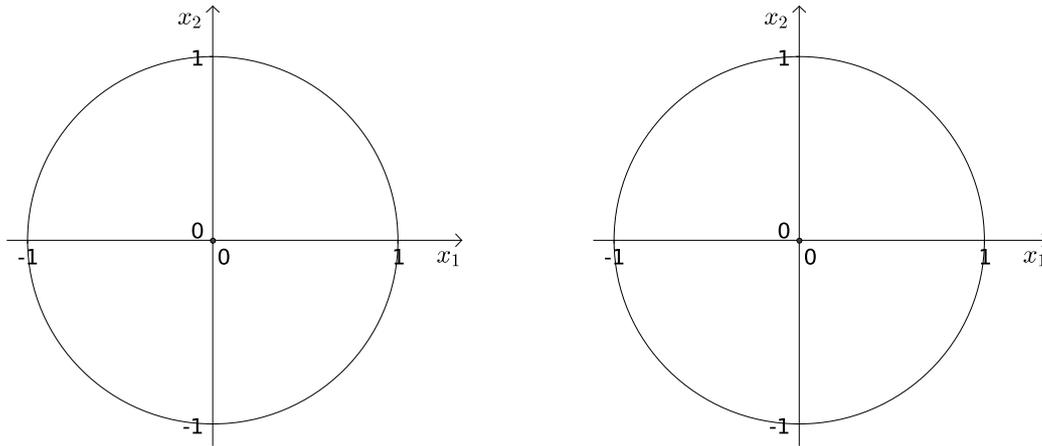
10.94 Definition: Für $-1 \leq x \leq 1$ sei

$$l(x) := \int_x^1 \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt = \pi - \int_{-1}^x \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt.$$

- 10.95 Satz:**
- $l(-1) = \pi, l(1) = 0,$
 - l ist stetig,
 - l ist differenzierbar in $] -1, 1[$ mit $l'(x) = \frac{-1}{\sqrt{1-x^2}},$
 - l ist streng monoton fallend,
 - $l : [-1, 1] \rightarrow [0, \pi]$ ist bijektiv.



10.96 Definition: Für $t \in [0, \pi]$ ist $\cos(t) := l^{-1}(t), \sin(t) := \sqrt{1 - \cos^2(t)}.$



10.97 Satz: $\sin, \cos : [0, \pi] \rightarrow \mathbb{R}$ sind stetig und differenzierbar auf $[0, \pi]$ mit

$$\sin'(t) = \cos(t), \quad \cos'(t) = -\sin(t).$$

Beweis: Nach Satz 6.69 ist $\cos = l^{-1}$ stetig. Nach Satz 7.15 ist $\cos = l^{-1}$ differenzierbar in $]0, \pi[$ mit

$$\cos'(t) = (l^{-1})'(t) = \frac{1}{l'(x)} \Big|_{x=l^{-1}(t)} = \frac{1}{\frac{-1}{\sqrt{1-x^2}}} \Big|_{x=\cos(t)} = -\sqrt{1-\cos^2(t)} = -\sin(t).$$

Aus der Kettenregel:

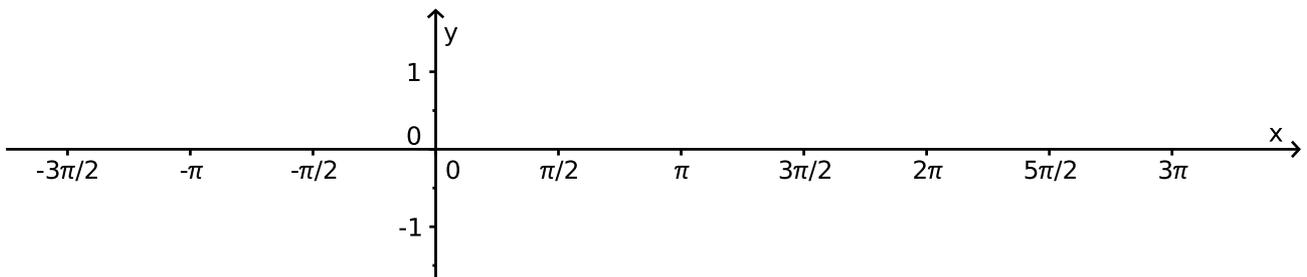
$$\sin'(t) = \sqrt{1-\cos^2(t)}' = \frac{1}{2\sqrt{1-\cos^2(t)}} \cdot (-2) \cos(t) (-\sin(t)) = \cos(t).$$

Da \sin, \cos stetig und die Ableitungen stetig fortsetzbar auf $[0, \pi]$ sind, folgt mit Bemerkung 10.70, dass \sin, \cos auf $[0, \pi]$ differenzierbar sind. □

10.98 Fortsetzungen: 1) Für $t \in [-\pi, 0[$: $\cos(t) := \cos(-t)$, $\sin(-t) := -\sin(t)$.

2) Für $t \in \mathbb{R}$: Wähle $k \in \mathbb{Z}$, so dass $t - 2k\pi \in [-\pi, \pi]$ und setze

$$\sin(t) := \sin(t - 2k\pi), \quad \cos(t) := \cos(t - 2k\pi).$$



10.99 Satz: 1) $\sin, \cos : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ sind stetig und differenzierbar mit

$$\sin'(t) = \cos(t), \quad \cos'(t) = -\sin(t), \quad t \in \mathbb{R}.$$

2) $\forall t \in \mathbb{R} : \sin^2(t) + \cos^2(t) = 1$. Insbesondere $|\sin t|, |\cos t| \leq 1$ für $t \in \mathbb{R}$.

10.100 Satz: Es gilt $\sin, \cos \in C^k(\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R})$ für jedes $k \in \mathbb{N}$ (schreibe $\sin, \cos \in C^\infty(\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R})$) und

$$\begin{aligned} \cos(t) &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k}{(2k)!} x^{2k} \text{ für } x \in \mathbb{R}, \\ \sin(t) &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k}{(2k+1)!} x^{2k+1} \text{ für } x \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

Beweis: 1) Klar.

2) Berechne das Taylorpolynom: Es gilt

$$\begin{aligned} \cos^{(n)}(x) &= \begin{cases} (-1)^{n/2} \cos(x), & n \text{ gerade} \\ (-1)^{(n+1)/2} \sin(x), & n \text{ ungerade} \end{cases} \\ \Rightarrow \cos^{(n)}(0) &= \begin{cases} (-1)^{n/2}, & n \text{ gerade} \\ 0 & n \text{ ungerade} \end{cases} \\ \Rightarrow T_{2n}(0, x) &= \sum_{k=0}^{2n} \frac{\cos^{(k)}(0)}{k!} x^k = \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k}{(2k)!} x^{2k}. \end{aligned}$$

Restglied (Lagrange):

$$|R_{2n}(0, x)| = \left| \frac{(-1)^{n+1} \sin(\xi)}{(2n+1)!} x^{2n+1} \right| \leq \frac{|x|^{2n+1}}{(2n+1)!} \rightarrow 0 \text{ für } n \rightarrow \infty.$$

$$\Rightarrow \cos(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} T_{2n}(0, x).$$

3) Genauso für die Sinusfunktion. □

10.101 Additionstheoreme: Für $x, y \in \mathbb{R}$ gelten

$$\begin{aligned} \sin(x+y) &= (\sin x) \cos y + (\cos x) \sin y, \\ \cos(x+y) &= (\cos x) \cos y - (\sin x) \sin y. \end{aligned}$$

Insbesondere:

$$\sin(2x) = 2(\sin x) \cos x, \quad \text{quad} \quad \cos(2x) = \cos^2 x - \sin^2 x = 1 - 2\sin^2 x.$$

Beweis: Für festes $z \in \mathbb{R}$ betrachte

$$f(t) := (\sin t) \cos(z - t) + (\cos t) \sin(z - t)$$

$$\Rightarrow f'(t) = (\cos t) \cos(z - t) + (\sin t) \sin(z - t) - (\sin t) \sin(z - t) - (\cos t) \cos(z - t) = 0$$

$$\Rightarrow f(t) = \text{konstant} = f(0) = \sin z.$$

$$z := x + y, t := x \Rightarrow \sin(x + y) = (\sin x) \cos(x + y - x) + (\cos x) \sin(x + y - x).$$

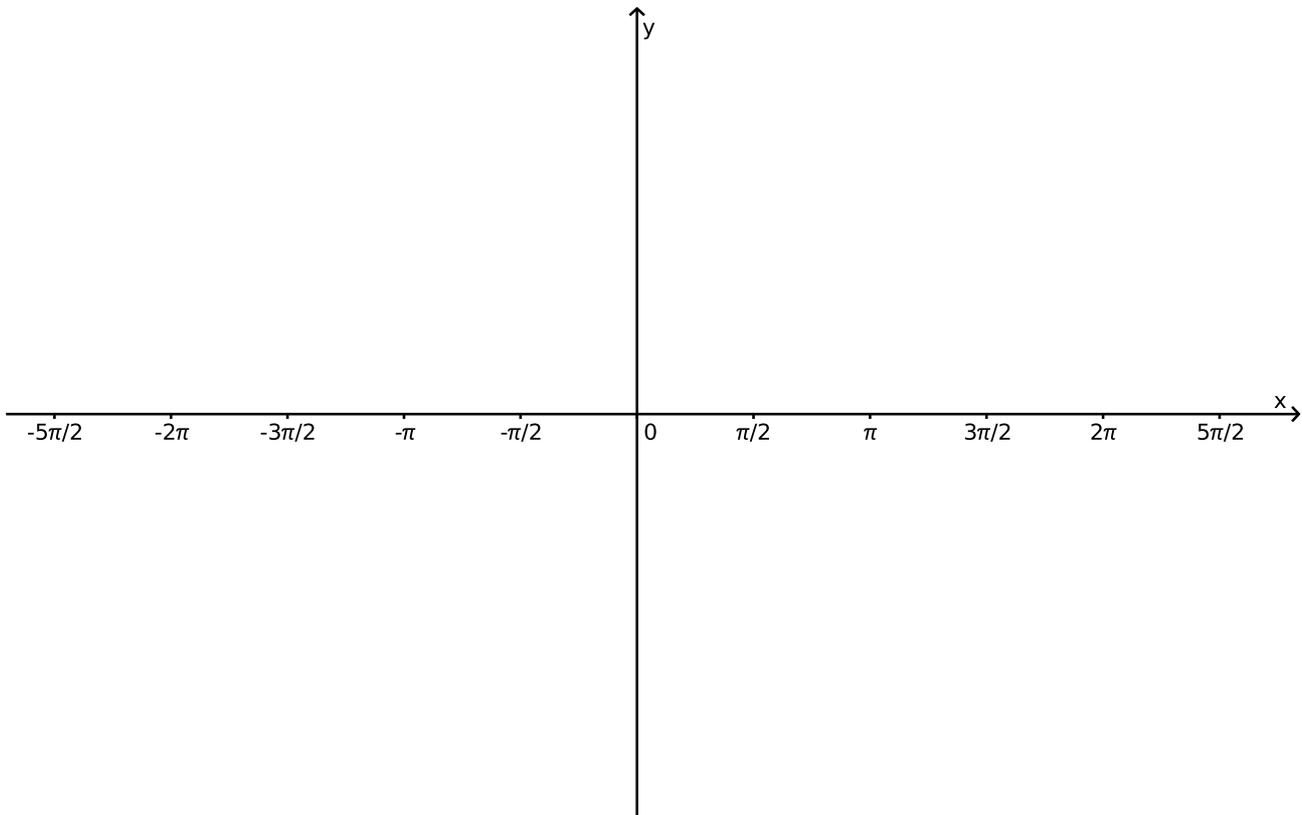
Für den Kosinus: Dasselbe mit $f(t) := (\cos t) \cos(z - t) - (\sin t) \sin(z - t)$. □

10.102 Definition: Tangensfunktion: $\tan(x) := \frac{\sin x}{\cos x}$ für $x \in \mathbb{R} \setminus \{(k + \frac{1}{2})\pi : k \in \mathbb{Z}\}$,

Kotangensfunktion: $\cot(x) := \frac{\cos x}{\sin x}$ für $x \in \mathbb{R} \setminus \{k\pi : k \in \mathbb{Z}\}$.

10.103 Satz: Die Tangensfunktion ist stetig, differenzierbar mit $\tan'(x) = \frac{1}{\cos^2(x)} = 1 + \tan^2(x)$, streng monoton wachsend auf $] -\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}[$, und es gilt $\text{Bild}(\tan) = \mathbb{R}$.

Die Cotangensfunktion ist stetig, differenzierbar mit $\cot'(x) = \frac{-1}{\sin^2(x)} = -1 + \cot^2(x)$, streng monoton fallend auf $]0, \pi[$, und es gilt $\text{Bild}(\cot) = \mathbb{R}$.



10.104 Definition: Arkussinusfunktion: $\arcsin := \left(\sin \Big|_{[-\pi/2, \pi/2]} \right)^{-1} : [-1, 1] \rightarrow [-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}]$,

Arkuskosinusfunktion: $\arccos := \left(\cos \Big|_{[0, \pi]} \right)^{-1} : [-1, 1] \rightarrow [0, \pi]$,

Arkustangensfunktion: $\arctan := \left(\tan \Big|_{]-\pi/2, \pi/2[} \right)^{-1} : \mathbb{R} \rightarrow]-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}[$,

Arkusotangensfunktion: $\operatorname{arccot} := \left(\cot \Big|_{]0, \pi[} \right)^{-1} : \mathbb{R} \rightarrow]0, \pi[$.

10.105 Bemerkungen: 1) Es gilt $\cos \Big|_{[0, \pi]} = l^{-1} \Rightarrow \arccos = l$.

2) Es gelten $\arcsin = \frac{\pi}{2} - \arccos$, $\operatorname{arccot} = \frac{\pi}{2} - \arctan$.

10.106 Satz: Die inversen trigonometrischen Funktionen sind stetig und im Inneren des jeweiligen Definitionsbereichs differenzierbar mit

$$\arcsin'(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} \text{ für } x \in]-1, 1[,$$

$$\arccos'(x) = \frac{-1}{\sqrt{1-x^2}} \text{ für } x \in]-1, 1[,$$

$$\arctan'(x) = \frac{1}{1+x^2} \text{ für } x \in \mathbb{R},$$

$$\operatorname{arccot}'(x) = \frac{-1}{1+x^2} \text{ für } x \in \mathbb{R}.$$

Beweis: $\arccos'(x) = l'(x) = \frac{-1}{\sqrt{1-x^2}}$,

$$\arctan'(x) = \frac{1}{\tan'(y)} \Big|_{y=\arctan x} = \frac{1}{1+\tan^2(y)} \Big|_{y=\arctan x} = \frac{1}{1+x^2}.$$

Rest klar. □

10.13 Lokales Verhalten von Kurven

10.107 Erinnerung: Satz von Taylor: $n \in \mathbb{N}$, $f \in C^{n+1}(]a, b[\rightarrow \mathbb{R})$, $x_0 \in]a, b[$. Dann

$$f(x) = f(x_0) + \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} (x-x_0)^k + O(|x-x_0|^{n+1}) \text{ für } x \rightarrow x_0,$$

denn wähle $\varepsilon > 0$ so, dass $[x_0 - \varepsilon, x_0 + \varepsilon] \subseteq]a, b[$. Dann

$$|R_n(x_0, x)| \stackrel{\text{Lagrange}}{=} \left| \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} (x-x_0)^{n+1} \right| \begin{matrix} x \in [x_0 - \varepsilon, x_0 + \varepsilon] \\ \leq \\ \Rightarrow \xi \in [x_0 - \varepsilon, x_0 + \varepsilon] \end{matrix} \max_{[x_0 - \varepsilon, x_0 + \varepsilon]} \left| \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \right| \cdot |x-x_0|^n.$$

10.108 Taylorentwicklung vektorwertiger Funktionen: Sei $n \in \mathbb{N}$, $f \in C^{n+1}(]a, b[\rightarrow \mathbb{R}^d)$, $t_0 \in]a, b[$. Dann

$$\begin{aligned} \forall j = 1, \dots, d : f_j(t) &= f_j(t_0) + \sum_{k=0}^n \frac{f_j^{(k)}(t_0)}{k!} (t-t_0)^k + O(|t-t_0|^{n+1}) \\ \Rightarrow f(t) &= \sum_{k=0}^n \frac{(t-t_0)^k}{k!} f^{(k)}(t_0) + O(|t-t_0|^{n+1}) \end{aligned}$$

Speziell $n = 2$:

$$f(t) = \underbrace{f(t_0) + (t - t_0)f'(t_0)}_{\text{Tangente, Schmiegegerade}} + \frac{(t - t_0)^2}{2} f''(t_0) + O(|t - t_0|^3)$$

Schmiegeparabel

10.109 Satz: Sei K glatte Kurve mit Parameterdarstellung $f \in C^n([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$. Dann gilt für die Bogenlängenparametrisierung $g = f \circ L^{-1}$:

$$g \in C^n([0, L(K)] \rightarrow \mathbb{R}^d), \forall s \in [0, L(K)] : \|g'(s)\| = 1 \wedge g''(s) \perp g'(s).$$

Beweis: Beweis von 10.90: $(L^{-1})'(s) = \frac{1}{\|f'(L^{-1}(s))\|}$ für $0 \leq s \leq L(K)$, L^{-1} ist stetig

$\xrightarrow{f' \neq 0} (L^{-1})'$ ist stetig.

$$\begin{aligned} &\stackrel{\text{falls } n \geq 2}{\Rightarrow} \frac{d}{ds} f'(L^{-1}(s)) \stackrel{\text{Kettenregel}}{=} (L^{-1})'(s) f''(L^{-1}(s)) \\ &\Rightarrow \frac{d}{ds} \|f'(L^{-1}(s))\|^2 = \frac{d}{ds} \langle f'(L^{-1}(s)), f'(L^{-1}(s)) \rangle \\ &= \langle (L^{-1})'(s) f''(L^{-1}(s)), f'(L^{-1}(s)) \rangle + \langle f'(L^{-1}(s)), (L^{-1})'(s) f''(L^{-1}(s)) \rangle \\ &= 2(L^{-1})'(s) \langle f''(L^{-1}(s)), f'(L^{-1}(s)) \rangle \\ &\Rightarrow (L^{-1})''(s) = \frac{d}{ds} (\|f'(L^{-1}(s))\|)^{-1/2} \\ &= -\frac{1}{2} (\|f'(L^{-1}(s))\|)^{-3/2} \cdot 2(L^{-1})'(s) \langle f'' \circ L^{-1}(s), f' \circ L^{-1}(s) \rangle \end{aligned}$$

$\Rightarrow (L^{-1})''$ ist stetig.

Induktion $\Rightarrow L^{-1} \in C^n([0, L(K)] \rightarrow \mathbb{R}) \Rightarrow g = f \circ L^{-1} \in C^n([0, L(K)] \rightarrow \mathbb{R}^d)$

10.90: $\forall s \in [0, L(K)] : \|g'(s)\| = 1 \xrightarrow{\text{Übungen}} \forall s \in [0, L(K)] : \langle g''(s), g'(s) \rangle = 0.$ □

10.110 Anwendung: Sei K glatte Kurve mit Parameterdarstellung $f \in C^3([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$, $g = f \circ L^{-1}$ die Bogenlängenparametrisierung.

$$\Rightarrow g(s) = g(s_0) + (s - s_0)g'(s_0) + \frac{(s - s_0)^2}{2} g''(s_0) + O(|s - s_0|^3) \text{ für } s \rightarrow s_0.$$

Die Schmiegeparabel im Punkt $g(s_0)$ ist durch

$$h(s) = g(s_0) + (s - s_0)g'(s_0) + \frac{(s - s_0)^2}{2} g''(s_0) \text{ für } s \in \mathbb{R}$$

gegeben, falls $\{g'(s_0), g''(s_0)\}$ linear unabhängig. Diese Parabel liegt in der Ebene

$$E := \left\{ x = g(s_0) + \alpha g'(s_0) + \beta \frac{1}{\|g''(s_0)\|} g''(s_0) : \alpha, \beta \in \mathbb{R} \right\}.$$

Bezüglich des Koordinatensystems mit Ursprung in $g(s_0)$ und den orthonormalen Koordinatenvektoren $e_1 := g'(s_0)$, $e_2 := \frac{1}{\|g''(s_0)\|}g''(s_0)$ hat $K' = \text{Bild}(h) = h(\mathbb{R})$ die Darstellung

$$K' = \{(x'_1, x'_2) : x'_2 = \frac{1}{2}\|g''(s_0)\|x_1^2\}.$$

10.111 Scheitelkrümmungskreis einer Parabel:

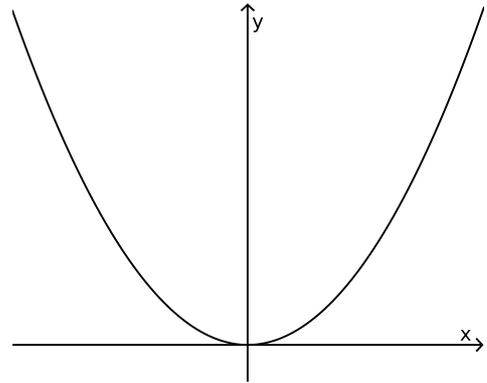
Sei $a > 0$ und $K := \{(x, y) : y = \frac{a}{2}x^2, x \in \mathbb{R}\}$.

Suche größten Kreis in der oberen Halbebene, der K in $(0, 0)$ berührt.

Symmetrie \Rightarrow Kreismittelpunkt $(0, y_0)$ mit $y_0 > 0$.

Ansatz für die Kreisgleichung:

$$\begin{aligned} x^2 + (y - y_0)^2 &= r^2 = y_0^2 \\ \Leftrightarrow x^2 + y^2 - 2yy_0 &= 0 \end{aligned}$$



Schnitt mit Parabel: Setze $x^2 = \frac{2}{a}y$ in Kreisgleichung ein:

$$\Rightarrow \frac{2}{a}y + y^2 - 2yy_0 = 0 \Leftrightarrow y \left(2 \left(\frac{1}{a} - y_0 \right) + y \right) = 0 \Leftrightarrow y = 0 \vee y = -2 \left(\frac{1}{a} - y_0 \right).$$

Der Scheitelkrümmungskreis ist der Kreis im Grenzfall $y_0 = \frac{1}{a}$.

Der Krümmungsradius ist dann $r = \frac{1}{a}$.

Anwendung: Die Parabel $K = \text{Bild}(h)$ mit h aus 10.110 hat im Scheitel $g(s_0)$ den Krümmungsradius $r = \frac{1}{\|g''(s_0)\|}$.

10.112 Definition: Sei K glatte Kurve mit Bogenlängenparametrisierung $g \in C^2([0, L(K)] \rightarrow \mathbb{R}^d)$. Für $0 \leq s \leq L(K)$ heißt $\kappa(s) := g''(s)$ **Krümmungsvektor** von K im Punkt $g(s)$, $\|\kappa(s)\|$ heißt **Krümmung** von K in $g(s)$, $\frac{1}{\|\kappa(s)\|}$ heißt **Krümmungsradius** der Kurve K in $g(s)$.

10.113 Schraubenlinie: Seien $a, b > 0$ und $f(t) = \begin{pmatrix} a \cos t \\ a \sin t \\ bt \end{pmatrix}$ für $t \in [0, 4\pi]$

$$\Rightarrow f'(t) = \begin{pmatrix} -a \sin t \\ a \cos t \\ b \end{pmatrix}, \|f'(t)\| = \sqrt{a^2 + b^2},$$

$$s = L(t) = \int_0^t \sqrt{a^2 + b^2} dt = t\sqrt{a^2 + b^2} \Rightarrow t = \frac{s}{\sqrt{a^2 + b^2}}$$

Bogenlängenparametrisierung: $g(s) = \begin{pmatrix} a \cos \frac{s}{\sqrt{a^2 + b^2}} \\ a \sin \frac{s}{\sqrt{a^2 + b^2}} \\ \frac{bs}{\sqrt{a^2 + b^2}} \end{pmatrix}$ für $s \in [0, 4\pi\sqrt{a^2 + b^2}]$.

$$\Rightarrow g'(s) = \frac{1}{\sqrt{a^2 + b^2}} \begin{pmatrix} -a \sin \frac{s}{\sqrt{a^2 + b^2}} \\ a \cos \frac{s}{\sqrt{a^2 + b^2}} \\ \frac{b}{\sqrt{a^2 + b^2}} \end{pmatrix}, \kappa(s) = g''(s) = \frac{1}{a^2 + b^2} \begin{pmatrix} -a \cos \frac{s}{\sqrt{a^2 + b^2}} \\ -a \sin \frac{s}{\sqrt{a^2 + b^2}} \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \text{Krümmungsradius } r = \frac{1}{\|\kappa(s)\|} = \frac{a^2 + b^2}{a}.$$

10.114 Formeln zur Berechnung: Sei $f \in C^2([a, b] \rightarrow \mathbb{R}^d)$ Parameterdarstellung der glatten Kurve K . Dann gelten für die Krümmung im Punkt $f(t) = g(L(t))$:

$$d = 3: \|\kappa(L(t))\| = \frac{\|f''(t) \times f'(t)\|}{\|f'(t)\|^3},$$

$$d = 2: \|\kappa(L(t))\| = \frac{|f_1''(t)f_2'(t) - f_1'(t)f_2''(t)|}{(f_1'(t)^2 + f_2'(t)^2)}.$$

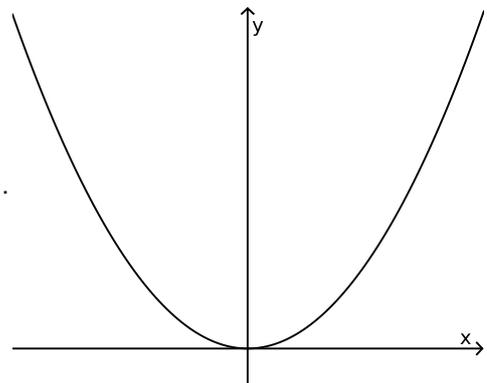
Im Fall $d = 2$ gilt für den Graph $K = \{(x, f(x)) : x \in D(f)\}$ einer Funktion f mit der speziellen Parametrisierung $x_1(t) = t, x_2(t) = f(t)$:

$$\text{Krümmung im Punkt } (t, f(t)): \|\kappa(L(t))\| = \frac{|f''(t)|}{(1 + f'(t)^2)^{3/2}}.$$

10.115 Beispiel: Für die Parabel $y = \frac{a}{2}x^2$ mit $a > 0$ gilt

$$\|\kappa(L(t))\| = \frac{a}{(1 + (ax)^2)^{3/2}}$$

$$\Rightarrow \text{Krümmungsradius im Punkt } (x, \frac{a}{2}x^2) : r = \frac{(1 + (ax)^2)^{3/2}}{a}.$$



10.14 Einführung in die numerische Integration

Problem: $\int_a^b f$ nicht explizit berechenbar (z.B. $\int_0^1 e^{-x^2} dx, \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$).

1. Idee: Wähle **Stützstellen** $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$, berechne Polynom P_n durch $(x_j, f(x_j))$ und hoffe $\int_a^b f \approx \int_a^b P_n$.

10.116 Definition: Sei $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$. Das Polynom P_n n -ten Grades mit

$$P(x_j) = f(x_j), \quad \text{für } j = 0, \dots, n$$

heißt **Interpolationspolynom** zu f und $\{x_0, \dots, x_n\}$.

10.117 Existenz: Sei $P(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n$. Bestimme die Koeffizienten a_j als Lösung von

$$P(x_j) = f(x_j) \Leftrightarrow a_0 + a_1x_j + \dots + a_nx_j^n = f(x_j) \quad (j = 0, \dots, n).$$

Dies ist ein LGS mit $n + 1$ Gleichungen für $n + 1$ Unbekannte.

Aus dem Identitätssatz 4.34 wissen wir: Es gibt höchstens eine Lösung. Für unser LGS bedeutet das: Die Koeffizientenmatrix hat Höchststrang. Oder anders

$$\begin{vmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{vmatrix} \neq 0.$$

Lineare Algebra \Rightarrow Die Koeffizientenmatrix ist invertierbar

\Rightarrow Es existiert eine eindeutige Lösung

10.118 Satz: Sei $f \in C^{n+1}([a, b] \rightarrow \mathbb{R})$, P_n das Interpolationspolynom zu den Stützstellen x_0, \dots, x_n und $R_n := f - P_n$. Dann gibt es ein $\xi \in]a, b[$, so dass

$$R_n(x) = \frac{1}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi) \prod_{j=0}^n (x - x_j).$$

Insbesondere kann der Fehler R_n abgeschätzt werden durch

$$|R_n(x)| \leq \frac{1}{(n+1)!} \max_{t \in [a, b]} |f^{(n+1)}(t)| \prod_{j=0}^n |x - x_j|.$$

Beweis: Sei $\omega(x) := \prod_{j=0}^n (x - x_j) = x^{n+1} + c_nx^n + \dots + c_0 \Rightarrow \omega^{(n+1)}(x) = (n+1)!$.

Für festes $x \in [a, b]$, $x \neq x_0, \dots, x_n$ betrachte

$$\varphi(t) := R_n(t) - \frac{R_n(x)}{\omega(x)} \omega(t).$$

Wegen $R_n(x_j) = 0$, $\omega(x_j) = 0$ für $j = 0, \dots, n$ gilt

$$\varphi(x_0) = 0, \dots, \varphi(x_n) = 0, \varphi(x) = 0.$$

Also hat φ mindestens $n + 2$ verschiedene Nullstellen in $[a, b]$.

Satz von Rolle

$\Rightarrow \varphi'$ hat mindestens $n + 1$ verschiedene Nullstellen in $]a, b[$

$\Rightarrow \varphi''$ hat mindestens n verschiedene Nullstellen in $]a, b[$

\vdots

$\Rightarrow \varphi^{(n+1)}$ hat mindestens eine Nullstelle in $]a, b[$

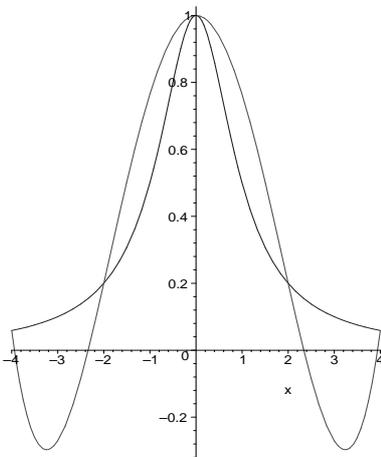
$$\text{d.h. } \exists \xi \in]a, b[: 0 = \varphi^{(n+1)}(\xi) = \underbrace{R_n^{(n+1)}(\xi)}_{=(f-P_n)^{(n+1)}=f^{(n+1)}} - \frac{R_n(x)}{\omega(x)} (n+1)!$$

$$\Rightarrow f^{(n+1)}(\xi) = \frac{R_n(x)}{\omega(x)} (n+1)!$$

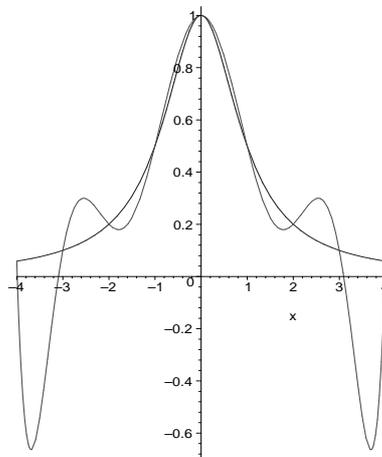
□

10.119 Die große Enttäuschung: $f : [-4, 4] \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto \frac{1}{1+x^2}$:

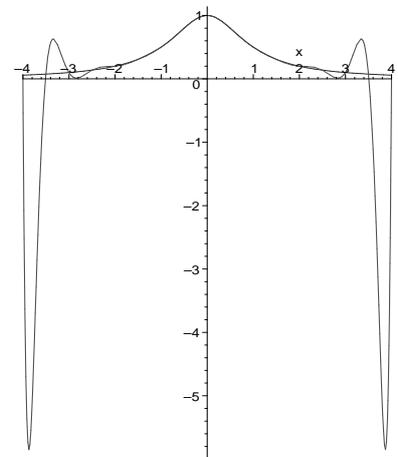
5 Stützstellen



9 Stützstellen



17 Stützstellen



Mit wachsender Anzahl der Stützstellen wird die Approximation schlechter.

Man beschränkt sich deshalb auf Polynome kleiner Ordnung.

Zunächst der Fall $n = 1$, d.h. f wird durch ein Polynom 1. Grades („Gerade“) approximiert:

10.120 Satz: Sei $f \in C^2([a, b] \rightarrow \mathbb{R})$. Dann gilt die **Trapezregel**

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{2} (f(a) + f(b)) + R \quad \text{mit } |R| \leq \frac{(b-a)^3}{12} \|f''\|_\infty.$$

Beweis: $P = f(a) + \frac{x-a}{b-a}(f(b) - f(a))$

$$\int_a^b P = f(a)(b-a) + \frac{(b-a)^2}{2(b-a)}(f(b) - f(a))$$

$$= \frac{b-a}{2}(f(a) + f(b))$$

$$|R| \stackrel{10.118}{\leq} \frac{1}{2!} \max |f''(t)| \underbrace{\int_a^b |x-a||x-b| dx}_{=\frac{(b-a)^3}{6}}$$



□

Der Fall $n = 2$, dh. f wird durch ein Polynom 2. Grades („Parabel“) approximiert:

10.121 Satz: Es sei $f \in C^4([a, b] \rightarrow \mathbb{R})$. Dann gilt die **Keplersche Fassregel** (auch Simpson-Formel):

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{6} \left(f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right) + R \text{ mit } |R| \leq \frac{(b-a)^5}{90} \|f^{(4)}\|_\infty.$$

Beweis: Siehe Übungen

□

2. Idee (Summation): Unterteile $[a, b]$ in Teilintervalle $[a, a+h], [a+h, a+2h], \dots, [b-h, b]$, wende in jedem Teil die Trapezregel an.

10.122 Satz: Sei $f \in C^2([a, b])$, $h := \frac{b-a}{k}$ mit einem $k \in \mathbb{N}$. Dann gilt

$$\int_a^b f = T(h) + R := \frac{h}{2} (f(a) + 2f(a+h) + 2f(a+2h) + \dots + 2f(b-h) + f(b)) + R,$$

$$|R| \leq (b-a) \frac{h^2}{12} \|f''\|_\infty$$

(summierte Trapezregel).

Beweis: $\int_a^b f = \sum_{j=1}^k \int_{x_{j-1}}^{x_j} f = \sum_{j=1}^k \frac{x_j - x_{j-1}}{2} (f(x_j) + f(x_{j-1})) + R = \frac{h}{2} \sum_{j=1}^k (f(x_j) + f(x_{j-1})) + R$

$$|R| \leq \sum_{j=1}^k \frac{(x_j - x_{j-1})^3}{12} \|f''\|_\infty = k \frac{h^3}{12} \|f''\|_\infty = (b-a) \frac{h^2}{12} \|f''\|_\infty.$$

□

3. Idee Romberg-Extrapolation (genial!): Beweise eine genauere Fehlerabschätzung

$$\int_a^b f(x) dx = T(h) + c_1 h^2 + c_2 h^4 + \dots + h^{2k} \cdot \rho(h)$$

mit beschränkten $\rho(h)$ für $h \downarrow 0$ (Taylorentwicklung).

$$\Rightarrow \int_a^b f = T\left(\frac{h}{2}\right) + c_1 \left(\frac{h}{2}\right)^2 + c_2 \left(\frac{h}{2}\right)^4 + \dots + \left(\frac{h}{2}\right)^{2k} \cdot \rho\left(\frac{h}{2}\right).$$

Subtraktion der ersten Abschätzung von 4-mal der zweiten eliminiert den 1. Fehlerterm:

$$3 \int_a^b f = 4T\left(\frac{h}{2}\right) - T(h) + c_2 \left(\frac{4}{16} - 1\right) h^4 + \dots$$

Also Verfahren:

$$\begin{array}{lll} T_0 & := & T(b-a) \\ T_1 & := & T\left(\frac{b-a}{2}\right) \quad T_1^{(1)} := \frac{4T_1 - T_0}{3} \\ T_2 & := & T\left(\frac{b-a}{4}\right) \quad T_2^{(1)} := \frac{4T_2 - T_1}{3} \quad T_2^{(2)} := \frac{4^2 T_2^{(1)} - T_1^{(1)}}{4^2 - 1} \\ & \vdots & \vdots \quad \quad \quad \vdots \quad \quad \quad \ddots \end{array}$$

Dieses Verfahren liefert gute Ergebnisse, wenn f genügend oft differenzierbar ist.

11 Differentialrechnung II

11.1 Normierte Räume

11.1 Erinnerung: Sei V ein \mathbb{R} - oder \mathbb{C} -Vektorraum. Eine Abbildung $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}$ heißt **Norm** auf V , wenn für $x, y \in V$ und $\alpha \in \mathbb{R}$ bzw. $\alpha \in \mathbb{C}$ gelten:

Positivität: $\|x\| \geq 0$,

Definitheit: $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$ (= Nullelement des Vektorraums),

Homogenität: $\|\alpha \cdot x\| = |\alpha| \cdot \|x\|$,

Dreiecksungleichung: $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$.

$(V, \|\cdot\|)$ heißt **normierter Vektorraum**.

11.2 Beispiele: 1) $V = \mathbb{R}^d, \|x\| = \left(\sum_{j=1}^d x_j^2 \right)^{1/2}$.

2) $V = C([a, b] \rightarrow \mathbb{R}), \|f\|_\infty = \max_{x \in [0,1]} |f(x)|$.

3) $V = C([a, b] \rightarrow \mathbb{R}), \|f\|_2 = \left(\int_a^b f^2(x) dx \right)^{1/2}$.

Zur Δ -Ungleichung:

$\langle f, g \rangle := \int_a^b f(x)g(x) dx$ definiert ein Skalarprodukt auf V mit $\|f\|^2 = \langle f, f \rangle$.

$$\Rightarrow \|f + g\|^2 = \langle f + g, f + g \rangle = \underbrace{\langle f, f \rangle}_{=\|f\|^2} + \underbrace{2\langle f, g \rangle}_{\leq 2\|f\| \cdot \|g\| \text{ (CSB)}} + \underbrace{\langle g, g \rangle}_{=\|g\|^2} \leq (\|f\| + \|g\|)^2.$$

11.2 Stetigkeit

11.3 Erinnerung: Seien $(M_1, d_1), (M_2, d_2)$ metrische Räume, $f : M_1 \supseteq D \rightarrow M_2$ und $x_0 \in D$. f heißt stetig in x_0 , falls

$$\forall \varepsilon > 0 \exists \delta_\varepsilon > 0 \forall x \in D : d(x, x_0) < \delta_\varepsilon \Rightarrow d(f(x), f(x_0)) < \varepsilon$$

oder äquivalent

$$\forall (x_n) \text{ Folge in } D : x_n \rightarrow x_0 \text{ bezüglich } d_1 \Rightarrow f(x_n) \rightarrow f(x_0) \text{ bezüglich } d_2.$$

Speziell: $(V, \|\cdot\|_V), (W, \|\cdot\|_W)$ normierte Räume, $f : V \supseteq D \rightarrow W$ ist stetig in $x_0 \in D$, falls

$$\forall \varepsilon > 0 \exists \delta_\varepsilon > 0 \forall x \in D : \|x - x_0\|_V < \delta_\varepsilon \Rightarrow \|f(x) - f(x_0)\|_W < \varepsilon$$

$$\text{bzw. } \forall (x_n) \text{ Folge in } D : \|x_n - x_0\|_V \rightarrow 0 \Rightarrow \|f(x_n) - f(x_0)\|_W \rightarrow 0.$$

11.4 Satz: Sei $L : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^m$ linear, d.h.

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^d \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} : L(\alpha x + \beta y) = \alpha L(x) + \beta L(y).$$

Dann ist L stetig.

Beweis: LAAG I: \exists Matrix $A \forall x \in \mathbb{R}^d : L(x) = Ax$, d.h.

$$L_k(x) = \sum_{j=1}^d a_{kj} x_j \text{ für } k = 1, \dots, m.$$

Ist nun (x_n) Folge in \mathbb{R}^d , $x_n \rightarrow x_0 \in \mathbb{R}^d \Rightarrow \forall j = 1, \dots, d : (x_n)_j \rightarrow (x_0)_j$

$$\Rightarrow \forall k = 1 \dots m : L_k(x_n) = \sum_{j=1}^d a_{kj} (x_n)_j \rightarrow \sum_{j=1}^d a_{kj} (x_0)_j = L_k(x_0)$$

$\Rightarrow L(x_n) \rightarrow L(x_0)$, d.h. L ist stetig in x_0 .

x_0 beliebig $\Rightarrow L$ ist stetig.

□

11.5 Beispiel: $V = C([0, 1] \rightarrow \mathbb{R})$, $\|f\|_v = \|f\|_2$,

$$W = C([0, 1] \rightarrow \mathbb{R}), \|f\|_v = \|f\|_\infty,$$

$\text{Id} : V \rightarrow W : f \mapsto f$ ist linear und nicht stetig in 0

($0 = N : x \rightarrow 0$ ist das Nullelement von V)

Betrachte $f_n(x) := x^n$ für $0 \leq x \leq 1$.

$$0 \leq \|f_n - N\|_V^2 = \int_0^1 \underbrace{(f_n(x) - N(x))^2}_{=x^{2n}} dx = \frac{1}{2n+1} x^{2n+1} \Big|_{x=0}^1 = \frac{1}{2n+1} \rightarrow 0$$

$\Rightarrow f_n \rightarrow N$ in V .

Aber $\neg(L(f_n) \rightarrow L(N))$ in W :

$$\|L(f_n) - L(N)\|_W = \max_{[0,1]} \underbrace{|f_n(x) - N(x)|}_{=|x^n|} = 1.$$

11.6 Satz: Sei $L : V \rightarrow W$ linear. Dann gilt

$$\forall x_0 \in V : L \text{ ist stetig in } x_0 \Leftrightarrow L \text{ ist stetig in } x_0 = 0$$

Beweis: „ \Rightarrow “: Trivial (Spezialisierung)

„ \Leftarrow “: Seien $x_0 \in V$ und (x_n) Folge in V mit $x_n \rightarrow x_0$. Dann gilt $\|x_n - x_0\|_V \rightarrow 0$ und

$$L(x_n) = L(x_n - x_0 + x_0) = L(\underbrace{x_n - x_0}_{\rightarrow 0}) + L(x_0) \xrightarrow{L \text{ stetig in } 0} \underbrace{L(0)}_{=0} + L(x_0) = L(x_0).$$

□

11.7 Definition: Eine lineare Abbildung $L : V \rightarrow W$ heißt **beschränkt**, falls

$$\exists c > 0 \forall x \in V : \|L(x)\|_W \leq c\|x\|_V.$$

11.8 Stetig = Beschränkt: Für eine lineare Abbildung $L : V \rightarrow W$ sind äquivalent

(i) L ist stetig.

(ii) L ist beschränkt.

Beweis: „(i) \Rightarrow (ii)“: Kontraposition, zeige $\neg(\text{ii}) \Rightarrow \neg(\text{i})$:

Sei L nicht beschränkt, d.h.

$$\begin{aligned} \forall c > 0 \exists x \in V : \|L(x)\|_W > c\|x\|_V \\ \Rightarrow \forall n \in \mathbb{N} \exists x_n \in V : \|L(x_n)\|_W > n\|x_n\|_V \end{aligned}$$

Setze $y_n := \frac{1}{n\|x_n\|_V} x_n$. Dann

$$\begin{aligned} \|y_n\|_V &= \frac{1}{n\|x_n\|_V} \|x_n\|_V = \frac{1}{n} \rightarrow 0 \\ \|L(y_n)\| &= \left\| \frac{1}{n\|x_n\|} L(x_n) \right\| = \frac{1}{n\|x_n\|} \|L(x_n)\| > \frac{1}{n\|x_n\|} n\|x_n\| = 1. \end{aligned}$$

Das bedeutet: $y_n \rightarrow 0$, aber $\neg(L(y_n) \rightarrow 0)$. D.h. L ist in $x_0 = 0$ unstetig, also überall unstetig.
 $\Rightarrow \neg(\text{i})$.

„(ii) \Rightarrow (i)“: Zeige: L ist stetig in $x_0 = 0$. Sei (x_n) Folge in V mit $x_n \rightarrow 0$. Dann

$$0 \leq \|L(x_n)\| \leq c\|x_n\| \rightarrow 0.$$

Also konvergiert $L(x_n)$ gegen 0. L ist somit stetig in $x_0 = 0$.

$\stackrel{11.6}{\Rightarrow}$ (i). □

11.9 Satz: Seien u, V, W normierte Räume.

- 1) Sind $f, g : V \rightarrow W$ linear und beschränkt und $\alpha \in \mathbb{R}$ (oder $\alpha \in \mathbb{C}$), dann sind $f + g, \alpha f : V \rightarrow W$ linear und beschränkt.
- 2) Sind $f : V \rightarrow W$ und $g : W \rightarrow U$ linear und beschränkt, dann ist auch $g \circ f : V \rightarrow U$ linear und beschränkt.

Beweis: 1) Selber

$$\begin{aligned} 2) (f \circ g)(\alpha x + \beta y) &= f(g(\alpha x + \beta y)) \stackrel{g \text{ linear}}{=} f(\alpha g(x) + \beta g(y)) \stackrel{f \text{ linear}}{=} \alpha f(g(x)) + \beta f(g(y)) \\ &= \alpha(f \circ g)(x) + \beta(f \circ g)(y). \end{aligned}$$

$$\|(f \circ g)(x)\| = \|f(g(x))\| \stackrel{f \text{ beschränkt}}{\leq} c_f \|g(x)\| \stackrel{g \text{ beschränkt}}{\leq} c_f c_g \|x\|. \quad \square$$

11.3 Veranschaulichung im \mathbb{R}^d

11.10 Der Graph von Funktionen mehrerer Veränderlicher: Ist $f : \mathbb{R}^2 \supseteq D \rightarrow \mathbb{R}$ und D offen, so ist der Graph von f

$$G = \{(x_1, x_2, f(x_1, x_2)) \in \mathbb{R}^3 : (x_1, x_2) \in D\}$$

eine (gekrümmte) Fläche im \mathbb{R}^3 .

Allgemeiner: Ist $f : \mathbb{R}^d \supseteq D \rightarrow \mathbb{R}$ und D offen, so ist der Graph von f

$$G = \{(x, f(x)) \in \mathbb{R}^{d+1} : x \in D\}$$

eine „Hyperfläche“ im \mathbb{R}^{d+1} (später genauer).

11.11 Wichtige Idee: Zur Untersuchung oder Veranschaulichung des Graphen in der Umgebung eines Punktes $(x_0, f(x_0))$ kann man das Verhalten von f längs der Geraden $\{x_0 + t \cdot v : t \in \mathbb{R}\}$ mit festem Richtungsvektor $v \in \mathbb{R}^d$ betrachten.

Anders ausgedrückt: Man schneidet G mit geeigneten Ebenen:

$$\begin{aligned} E &:= \{(x_0 + t \cdot v, s) \in \mathbb{R}^{n+1} : t, s \in \mathbb{R}\} \\ \Rightarrow E \cap G &= \{(x_0 + t \cdot v, f(x_0 + t \cdot v)) : t \in D'\} \quad (D' \subseteq \mathbb{R} \text{ geeignet}). \end{aligned}$$

Diese Schnittkurve $E \cap G$ kann man sich als Kurve im \mathbb{R}^2 veranschaulichen:

$$K := \{(t, f(x_0 + t \cdot v)) : t \in D'\} \subseteq \mathbb{R}^2.$$

Vorteil: Man untersucht die Funktion $t \mapsto f(x_0 + t \cdot v)$, die nur von einer reellen Variablen abhängt und reellwertig ist.

11.12 Beispiele: 1) $f : D = \{(x_1, x_2) : x_1^2 + x_2^2 \leq 1\} \rightarrow \mathbb{R} : (x_1, x_2) \mapsto \sqrt{1 - x_1^2 - x_2^2}$:
Graph von f : $G = \{(x_1, x_2, x_3) : x_1^2 + x_2^2 < 1 \wedge x_3 = \sqrt{1 - x_1^2 - x_2^2}\}$ (Halbkugeloberfläche).

2) $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R} : (x_1, x_2) \mapsto x_1 x_2$ (Der Graph ist eine Sattelfläche).

11.4 Richtungsableitungen

11.13 Definition: 1) Seien V, W normierte Räume, $D \subseteq V$ offen und $f : D \rightarrow W$, $x_0 \in D$, $v \in V$. (D offen $\Rightarrow \exists \delta > 0 : \{x_0 + tv : |t| < \delta\} \subseteq D$.) Existiert der Grenzwert

$$Df(x_0)(v) := \left. \frac{d}{dt} f(x_0 + tv) \right|_{t=0} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} (f(x_0 + hv) - f(x_0)),$$

so heißt $Df(x_0)(v)$ **Richtungsableitung** oder **Gateaux-Ableitung** von f im Punkt x_0 in Richtung v . Beachte: $Df(x_0)(v) \in W$, $v \mapsto Df(x_0)(v)$ ist Abbildung einer Teilmenge von V nach W .

- 2) Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen und $f : D \rightarrow \mathbb{R}^m$, $x_0 \in D$, $1 \leq j \leq d$, e_j der Einheitsvektor in x_j -Richtung. Existiert der Grenzwert

$$\partial_{x_j} f(x_0) := \partial_j f(x_0) := \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + h e_j) - f(x_0)}{h} = Df(x_0)(e_j),$$

so heißt $\partial_j f(x_0) \in \mathbb{R}^m$ **partielle Ableitung** von f nach x_j in x_0 .

- 3) Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen und $f : D \rightarrow \mathbb{R}$, $x_0 \in D$. Existieren alle partiellen Ableitungen $\partial_1 f(x_0), \dots, \partial_d f(x_0)$, so heißt der Vektor

$$\text{grad} f(x_0) := \nabla f(x_0) := \begin{pmatrix} \partial_1 f(x_0) \\ \vdots \\ \partial_d f(x_0) \end{pmatrix}$$

der **Gradient** von f in x_0 ($\nabla = \text{Nabla-Operator}$).

11.14 Beispiele: 1) $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3 : x \mapsto \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_1 + x_2^2 \end{pmatrix}$.

$$\partial_1 f(x) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \partial_2 f(x) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2x_2 \end{pmatrix}$$

Für $v \in \mathbb{R}^2$ gilt

$$\begin{aligned} f(x + tv) &= \begin{pmatrix} x_1 + tv_1 \\ x_2 + tv_2 \\ x_1 + tv_1 + (x_2 + tv_2)^2 \end{pmatrix} \\ \Rightarrow \frac{d}{dt} f(x + tv) &= \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_1 + 2(x_2 + tv_2)v_2 \end{pmatrix} \\ \Rightarrow Df(x)(v) &= \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_1 + 2x_2 v_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 2x_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

Insbesondere: $Df(x) : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$ ist eine lineare Abbildung.

- 2) $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ mit $f(x) := x_1^2 e^{x_1 x_2}$:

$$\nabla f(x) = \begin{pmatrix} 2x_1 e^{x_1 x_2} + x_1^2 x_2 e^{x_1 x_2} \\ x_1^3 e^{x_1 x_2} \end{pmatrix}.$$

Für $v = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ gilt

$$f(x + tv) = (x_1 + tv_1)^2 e^{(x_1 + tv_1)(x_2 + tv_2)}$$

und

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}f(x+tv) &= 2(x_1+tv_1)v_1e^{\dots} + (x_1+tv_1)^2e^{\dots}(v_1(x_2+tv_2) + (x_1+tv_1)v_2) \\ &\stackrel{t=0}{=} 2x_1v_1e^{x_1x_2} + x_1^2e^{x_1x_2}(v_1x_2 + x_1v_2) \\ &= v_1(2x_1 + x_1^2x_2)e^{x_1x_2} + v_2x_1^3e^{x_1x_2} \\ &= v_1\partial_1f(x) + v_2\partial_2f(x) \\ \Rightarrow Df(x)(v) &= \underbrace{\begin{pmatrix} \partial_1f(x) & \partial_2f(x) \end{pmatrix}}_{\text{Matrix mit 1 Zeile}} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

Insbesondere: $Df(x) : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ ist eine lineare Abbildung.

11.15 Definition: Seien V, W normierte Räume, $D \subseteq V$ offen, $f : D \rightarrow W$, $x_0 \in D$, und es existiere $Df(x_0)(v)$ für alle $v \in V$. Ist $Df(x_0) : V \rightarrow W$ linear und stetig, so heißt f in x_0 **schwach differenzierbar**, $f'_s(x_0) := Df(x_0)$ heißt **schwache Ableitung** von f in x_0 .

11.16 Satz: Ist $V = \mathbb{R}^d$, $W = \mathbb{R}^m$ und $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_m \end{pmatrix} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ in x_0 schwach differenzierbar, so ist jede Koordinatenfunktion $f_j : D \rightarrow \mathbb{R}$ in x_0 schwach differenzierbar ($j = 1, \dots, m$), und es gilt $f'(x_0)(v) = J_f(x_0)v$ für $v \in \mathbb{R}^d$ mit der **Jacobi-Matrix**

$$J_f(x_0) = \begin{pmatrix} \partial_1f_1(x_0) & \partial_2f_1(x_0) & \dots & \partial_df_1(x_0) \\ \partial_1f_2(x_0) & \partial_2f_2(x_0) & \dots & \partial_df_2(x_0) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \partial_1f_m(x_0) & \partial_2f_m(x_0) & \dots & \partial_df_m(x_0) \end{pmatrix}.$$

Beweis: Setze $v := e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$:

$$f'(x_0)e_1 = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} (f(x_0 + he_1) - f(x_0)) = \begin{pmatrix} \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} (f_1(x_0 + he_1) - f_1(x_0)) \\ \vdots \\ \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} (f_m(x_0 + he_1) - f_m(x_0)) \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} \partial_1f_j(x_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} (f_j(x_0 + he_1) - f_j(x_0)) \text{ existiert für } j = 1, \dots, m, \\ f'(x_0)e_1 = \begin{pmatrix} \partial_1f_1(x_0) \\ \vdots \\ \partial_1f_m(x_0) \end{pmatrix}. \end{cases}$$

$f'(x_0) : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^m$ ist linear $\stackrel{\text{LAAG 1}}{\Rightarrow} \exists m \times d\text{-Matrix } J \quad \forall v \in \mathbb{R}^d : f'(x_0)v = Jv.$

$$\stackrel{v=e_1}{\Rightarrow} J \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \partial_1f_1(x_0) \\ \vdots \\ \partial_1f_m(x_0) \end{pmatrix} \Rightarrow J = \begin{pmatrix} \partial_1f_1(x_0) & * & * & * & * & * \\ \vdots & & & & & \\ \partial_1f_m(x_0) & * & * & * & * & * \end{pmatrix}.$$

Genauso für die anderen Spalten von J .

Wie oben folgt: $Df_k(x_0)v = (Jv)_k$ für $v \in \mathbb{R}^d$. Daraus folgt die Linearität und Stetigkeit von $Df_k(x_0) : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$, also die schwache Differenzierbarkeit von f_k in x_0 für jedes $k = 1, \dots, m$. \square

11.17 Beispiele: 1) $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3 : x \mapsto \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_1 + x_2^2 \end{pmatrix}$.

letztes Beispiel \Rightarrow f ist in jedem $x \in \mathbb{R}^2$ schwach differenzierbar mit $f'(x) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 2x_2 \end{pmatrix}$.

2) Aus schwacher Differenzierbarkeit folgt nicht einmal Stetigkeit:

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R} \text{ mit } f(x) = \begin{cases} 1 & \text{falls } x_1 = x_2^2 \wedge x_2 \neq 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Dann existiert die schwache Ableitung in $x_0 = 0$: $f'_s(0) = (0 \ 0)$,
aber f ist nicht stetig in $x_0 = 0$.

3) Für die Abbildung $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto (x_1^3 + x_2^3)^{1/3}$ ist $Df(0)v$ für alle $v \in \mathbb{R}^2$ definiert, aber keine lineare Abbildung (vgl. Übungen).

11.5 Die Ableitung

11.18 Definition: Sei $f : V \supseteq D \rightarrow W$, D offen, $x_0 \in D$. Dann heißt f **Fréchet-differenzierbar** in x_0 , falls eine lineare stetige Abbildung $L : V \rightarrow W$ existiert, so dass

$$\begin{aligned} f(x) &= f(x_0) + L(x - x_0) + o(\|x - x_0\|) && \text{für } x \rightarrow x_0 \\ \text{bzw. } f(x_0 + v) &= f(x_0) + L(v) + o(\|v\|) && \text{für } v \rightarrow 0. \end{aligned} \quad (*)$$

Die lineare Abbildung $f'(x_0) := L$ heißt **Fréchet-Ableitung** von f in x_0 .

Erinnerung: Die Aussage (*) bedeutet:

$$\begin{aligned} f(x_0 + v) - f(x_0) - L(v) &= o(\|v\|) \text{ für } v \rightarrow 0 \\ \text{bzw. } \forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall v \in V : \|v\| < \delta &\Rightarrow \|f(x_0 + v) - f(x_0) - L(v)\| < \varepsilon \|v\| \\ \text{bzw. } \lim_{v \rightarrow 0} \frac{\|f(x_0 + v) - f(x_0) - L(v)\|}{\|v\|} &= 0. \end{aligned}$$

11.19 Satz: Die Fréchet-Ableitung ist eindeutig.

Beweis: Sei $\left. \begin{aligned} f(x_0 + v) &= f(x_0) + L(v) + o(\|v\|) \\ \text{und } f(x_0 + v) &= f(x_0) + \tilde{L}(v) + o(\|v\|) \end{aligned} \right\} \Rightarrow L(v) - \tilde{L}(v) = o(\|v\|) \text{ für } v \rightarrow 0.$

Beweise $\forall w \in V \forall \varepsilon > 0 : \|L(w) - \tilde{L}(w)\| < \varepsilon$. Dann folgt $\tilde{L} = L$.

Seien $w \in V$, $\varepsilon > 0$ beliebig aber fest, $w \neq 0$.

Wähle $\delta > 0$, so dass $\|L(v) - \tilde{L}(v)\| < \frac{\varepsilon}{\|w\|} \|v\|$ für $\|v\| < \delta$.

$\alpha := \frac{\delta}{2\|w\|} > 0 \Rightarrow \|\alpha w\| = d\frac{\delta}{2} < \delta$. Mit $v := \alpha w$ folgt

$$\|L(w) - \tilde{L}(w)\| = \left\| \frac{1}{\alpha} L(\alpha w) - \frac{1}{\alpha} \tilde{L}(\alpha w) \right\| = \frac{1}{\alpha} \|L(\alpha w) - \tilde{L}(\alpha w)\| < \frac{1}{\alpha} \frac{\varepsilon}{\|w\|} \|\alpha w\| = \varepsilon. \quad \square$$

11.20 Satz: Seien V, W lineare Räume, $D \subseteq V$ offen, $f : D \rightarrow W$, $x_0 \in D$. Ist f in x_0 Fréchet-differenzierbar, dann ist f in x_0 schwach differenzierbar und es gilt $f'_s(x_0) = f'(x_0)$.

Beweis: Sei $v \in V$ gegeben. Dann gilt

$$\begin{aligned} f(x_0 + hv) - f(x_0) &= L(hv) + o(\|hv\|) \quad (h \in \mathbb{R} \text{ oder } \mathbb{C}) \\ \stackrel{L \text{ linear}}{\Rightarrow} \frac{1}{h} (f(x_0 + hv) - f(x_0)) &= L(v) + \underbrace{\frac{1}{h} o(h\|v\|)}_{=o(1) \rightarrow 0 \text{ für } h \rightarrow 0} \\ &\Rightarrow Df(x_0)(v) = L(v). \end{aligned}$$

Hieraus folgt, dass $Df(x_0)(v)$ für alle $v \in V$ existiert, dass diese Abbildung linear und stetig bezüglich v ist, und dass $f'_s(x_0) = Df(x_0) = L = f'(x_0)$. □

11.21 Beispiel: $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2 : x \mapsto \begin{pmatrix} x_1 x_2 \\ e^{x_1} \end{pmatrix}$

$\Rightarrow f$ ist in jedem Punkt $x \in \mathbb{R}^2$ Fréchet-differenzierbar und $f'(x) = \begin{pmatrix} x_2 & x_1 \\ e^{x_1} & 0 \end{pmatrix}$.

11.22 Satz: Ist f in x_0 Fréchet-differenzierbar, dann ist f in x_0 stetig.

Beweis:

$$\begin{array}{ccccccc} f(x) & = & f(x_0) & + & L(x - x_0) & + & o(\|x - x_0\|) \\ \text{für } x \rightarrow x_0 & & \downarrow & & \downarrow (L \text{ stetig}) & & \downarrow \\ & & f(x_0) & + & \underbrace{L(0)}_{=0} & + & 0 \end{array}$$

$\Rightarrow f(x) \rightarrow f(x_0)$ für $x \rightarrow x_0$

$\Rightarrow f$ ist stetig in x_0 . □

11.23 Satz: Seien U, V, W normierte Räume, $D_f \subseteq V$ offen, $f, f_1, f_2 : D_f \rightarrow W$, $\varphi : D_f \rightarrow \mathbb{R}$ (oder $\varphi : D_f \rightarrow \mathbb{C}$), $D_g \subseteq W$ offen, $g : D_g \rightarrow U$. Dann:

- 1) **Linearität der Ableitung:** Sind f_1, f_2 in $x_0 \in D_f$ Fréchet-differenzierbar und $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ (oder \mathbb{C}), dann ist $\alpha f_1 + \beta f_2 : D_f \rightarrow W$ in x_0 Fréchet-differenzierbar mit

$$(\alpha f_1 + \beta f_2)'(x_0) = \alpha f_1'(x_0) + \beta f_2'(x_0).$$

- 2) **Produktregel:** Sind f und φ in $x_0 \in D_f$ Fréchet-differenzierbar, dann ist $\varphi f : D_f \rightarrow W : x \mapsto \varphi(x) \cdot f(x)$ in x_0 Fréchet-differenzierbar mit

$$(\varphi \cdot f)'(x_0)(v) = \varphi(x_0) \cdot f'(x_0)(v) + \varphi'(x_0)(v) \cdot f(x_0) \quad \text{für } v \in V$$

bzw. kurz

$$(\varphi \cdot f)'(x_0) = \varphi(x_0) \cdot f'(x_0) + f(x_0) \cdot \varphi'(x_0).$$

- 3) **Kettenregel:** Gilt $f(x_0) \in D_g$, und sind f in x_0 und g in $f(x_0)$ Fréchet-differenzierbar, so ist $g \circ f$ in x_0 Fréchet-differenzierbar mit

$$(g \circ f)'(x_0) = g'(f(x_0)) \circ f'(x_0).$$

Beweis: 1) Übungen

2) Übungen

- 3) Da f stetig in x_0 ist, gilt $f(x) \rightarrow f(x_0)$ für $x \rightarrow x_0$.

g differenzierbar in $f(x_0) \Rightarrow$

$$\begin{aligned} g(f(x)) &= g(f(x_0)) + g'(f(x_0))(f(x) - f(x_0)) + o(\|f(x) - f(x_0)\|_W) \quad \text{für } x \rightarrow x_0 \\ &= g(f(x_0)) + g'(f(x_0))(f'(x_0)(x - x_0)) \\ &\quad + \underbrace{g'(f(x_0))(f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0))}_{=o(\|x-x_0\|_V) \text{ siehe a)}} + \underbrace{o(\|f(x) - f(x_0)\|_W)}_{=o(\|x-x_0\|_V) \text{ siehe b)}} \quad \text{für } x \rightarrow x_0 \end{aligned}$$

$\Rightarrow g \circ f$ ist in x_0 differenzierbar, $(g \circ f)'(x_0)(v) = g'(f(x_0))(f'(x_0)(v))$ für $v \in V$.

$$\left. \begin{array}{l} \text{a) } g'(f(x_0)) \text{ stetig} \stackrel{11,8}{\Rightarrow} \forall y \in W : \|g'(f(x_0))(y)\|_U \leq c\|y\|_W \\ f \text{ in } x_0 \text{ Fréchet-differenzierbar} \Rightarrow f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0) = o(\|x - x_0\|_V) \end{array} \right\}$$

$$\Rightarrow g'(f(x_0))(f(x) - f(x_0) - f'(x_0)(x - x_0)) = o(\|x - x_0\|_V)$$

$$\begin{aligned} \text{b) } \|f(x) - f(x_0)\|_W &= \|f'(x_0)(x - x_0) + o(\|x - x_0\|_V)\|_W \\ &\leq \|f'(x_0)(x - x_0)\|_W + o(\|x - x_0\|_V) \\ &\leq c\|x - x_0\|_V + o(\|x - x_0\|_V) \\ &\leq (c + 1)\|x - x_0\|_V \quad \text{für } \|x - x_0\|_V < \delta \end{aligned}$$

$$\Rightarrow o(\|f(x) - f(x_0)\|_W) = o(\|x - x_0\|_V) \quad \text{für } x \rightarrow x_0$$

□

11.6 Funktionen zwischen endlichdimensionalen Räumen

11.24 Definition: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen. $f : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ heißt **differenzierbar** in $x_0 \in D$, falls f in x_0 Fréchet-differenzierbar ist, $f'(x_0)$ heißt **Ableitung** von f in x_0 .

11.25 Satz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}$, $x_0 \in D$. Existiert ein $\varepsilon > 0$ mit $B_\varepsilon(x_0) \subseteq D$, so dass alle partiellen Ableitungen $\partial_j f(x)$ ($j = 1, \dots, d$) in $B_\varepsilon(x_0)$ existieren und beschränkt sind, dann ist f stetig in x_0 .

Beweis: Sei $v \in \mathbb{R}^d$ mit $\|v\| < \varepsilon$. Setze

$$v^0 := 0, \quad v^j := \sum_{k=1}^j v_k e_k = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_j \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Dann gilt $\|v^j\| \leq \|v\| < \varepsilon$ für $j = 0, \dots, d$, also $x_0 + v^j \in B_\varepsilon(x_0)$ und

$$f(x_0 + v) - f(x_0) = \sum_{j=1}^d (f(x_0 + v^j) - f(x_0 + v^{j-1})).$$

Setze $g : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R} : t \mapsto f(x_0 + v^{j-1} + tv_j e_j)$

$$\begin{aligned} \Rightarrow g'(t) &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(t+h) - g(t)}{h} \\ &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + v^{j-1} + tv_j e_j + hv_j e_j) - f(x_0 + v^{j-1} + tv_j e_j)}{v_j h} v_j \\ &= v_j (\partial_j f)(x_0 + v^{j-1} + tv_j e_j). \quad (\text{Gilt auch falls } v_j = 0.) \end{aligned}$$

Insbesondere ist g in $]0, 1[$ differenzierbar (Beachte: $\|v^{j-1} + tv_j e_j\| \leq \|v\| < \varepsilon$ für $0 \leq t \leq 1$).

Mittelwertsatz der Differentialrechnung:

$$\forall j = 1, \dots, d \exists \xi_j \in]0, 1[: \underbrace{f(x_0 + v^j) - f(x_0 + v^{j-1})}_{=g(1)-g(0)} = \underbrace{v_j (\partial_j f)(x_0 + v^{j-1} + \xi_j v_j e_j)}_{=g'(\xi_j)(1-0)}.$$

Nun gilt $|(\partial_j f)(x_0 + v^{j-1} + \xi_j v_j e_j)| \leq M$, da $x_0 + v^{j-1} + \xi_j v_j e_j \in B_\varepsilon(x_0)$. Damit folgt

$$\begin{aligned} |f(x_0 + v) - f(x_0)| &\leq \sum_{j=1}^d |f(x_0 + v^j) - f(x_0 + v^{j-1})| \\ &= \sum_{j=1}^d |v_j (\partial_j f)(x_0 + v^{j-1} + \xi_j v_j e_j)| \\ &\leq M \sum_{j=1}^d |v_j| \\ &\leq M d \|v\|. \end{aligned}$$

Daraus folgt die Stetigkeit von f in x_0 .

□

11.26 Satz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}$, $x_0 \in D$. Existieren alle partiellen Ableitung $\partial_j f(x_0)$ ($j = 1, \dots, d$) in einer Umgebung $B_\varepsilon(x_0)$ und sind stetig in x_0 , dann ist f differenzierbar in x_0 , und es gilt $f'(x_0) = (\partial_1 f(x_0), \dots, \partial_d f(x_0))$.

Beweis: Seien $v \in \mathbb{R}^d$ mit $\|v\| < \varepsilon$ und v^j wie im vorigen Beweis. Anwendung des Mittelwertsatzes wie dort ergibt mit geeigneten $\xi_j \in]0, 1[$

$$\begin{aligned} f(x_0 + v) &= f(x_0) + \sum_{j=1}^d (f(x_0 + v^j) - f(x_0 + v^{j-1})) \\ &= f(x_0) + \sum_{j=1}^d v_j (\partial_j f)(x_0 + v^{j-1} + \xi_j v_j e_j) \\ &= f(x_0) + \underbrace{\sum_{j=1}^d \partial_j f(x_0) v_j}_{= (\partial_1 f(x_0), \dots, \partial_d f(x_0)) \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_d \end{pmatrix}} + \underbrace{\sum_{j=1}^d ((\partial_j f)(x_0 + v^{j-1} + \xi_j v_j e_j) - \partial_j f(x_0)) v_j}_{= o(\|v\|) \text{ f\"ur } v \rightarrow 0 \text{ (siehe unten)}} \end{aligned}$$

Sei nun $\varepsilon > 0$ vorgegeben.

$$\partial_j f \text{ stetig in } x_0 \Rightarrow \exists \delta_j > 0 \forall w \in \mathbb{R}^d : \|w\| < \delta \Rightarrow |\partial_j f(x_0 + w) - \partial_j f(x_0)| < \frac{\varepsilon}{d}.$$

Setze $\delta := \min\{\delta_1, \dots, \delta_d\}$. Für $\|v\| < \delta$ folgt

$$\begin{aligned} \left\| \sum_{j=1}^d ((\partial_j f)(x_0 + v^{j-1} + \xi_j v_j e_j) - \partial_j f(x_0)) v_j \right\| &\leq \sum_{j=1}^d \| \dots \| \\ &\leq \sum_{j=1}^d \frac{\varepsilon}{d} \underbrace{|v_j|}_{\leq \|v\|} \\ &\leq \varepsilon \|v\| \text{ f\"ur } \|v\| < \delta. \end{aligned}$$

□

11.27 Bemerkung: Unter den Voraussetzungen des letzten Satzes gilt

$$f'(x_0) = (\nabla f(x_0))^T.$$

Man kann die Ableitung $f'(x_0)$ mit dem Skalarprodukt auch folgendermaßen schreiben:

$$f'(x_0)(v) = \langle \nabla f(x_0), v \rangle \text{ f\"ur } v \in \mathbb{R}^d.$$

11.28 Satz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_m \end{pmatrix} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$, $x_0 \in D$, und es existiere ein $\varepsilon > 0$ mit $B_\varepsilon(x_0) \subseteq D$, so dass die partiellen Ableitungen $\partial_j f_k(x)$ ($j = 1, \dots, d$, $k = 1, \dots, m$) in $B_\varepsilon(x_0)$ existieren. Sind alle partiellen Ableitungen $\partial_j f_k(x)$ aller Koordinatenfunktionen ...

- 1) ... in $B_\varepsilon(x_0)$ beschränkt, so ist f stetig in x_0 .
- 2) ... stetig in x_0 , so ist f in x_0 differenzierbar, und es gilt $f'(x_0) = J_f(x_0)$ (Jacobi-Matrix, siehe 11.16)

Beweis: 1) Aus Satz 11.25 folgt für jedes $k = 1, \dots, m$: f_k ist stetig in x_0 .
 $\Leftrightarrow f$ ist stetig in x_0 .

2) Aus Satz 11.26 folgt für jedes $k = 1, \dots, m$: f_k ist differenzierbar in x_0 :

$$\forall k = 1, \dots, m : f_k(x_0 + v) = f_k(x_0) + (\partial_1 f_k(x_0), \dots, \partial_d f_k(x_0)) \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_d \end{pmatrix} + o(\|v\|)$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow f(x_0 + v) &= \begin{pmatrix} f_1(x_0 + v) \\ \vdots \\ f_m(x_0 + v) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} f_1(x_0) \\ \vdots \\ f_m(x_0) \end{pmatrix} + \underbrace{\begin{pmatrix} \partial_1 f_1(x_0) & \dots & \partial_d f_1(x_0) \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1 f_m(x_0) & \dots & \partial_d f_m(x_0) \end{pmatrix}}_{=J_f(x_0)} \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_d \end{pmatrix} + \underbrace{\begin{pmatrix} o(\|v\|) \\ \vdots \\ o(\|v\|) \end{pmatrix}}_{=o(\|v\|)} \end{aligned}$$

$\Rightarrow f$ ist differenzierbar in x_0 und $f'(x_0) = J_f(x_0)$. □

11.29 Anwendungen: 1) Seien $\varphi_1, \dots, \varphi_m \in C^1(]a, b[\rightarrow \mathbb{R})$, $\Phi :]a, b[\rightarrow \mathbb{R}^m : t \mapsto \begin{pmatrix} \varphi_1(t) \\ \vdots \\ \varphi_m(t) \end{pmatrix}$.

$$\Rightarrow \Phi'(t) = \begin{pmatrix} \varphi_1'(t) \\ \vdots \\ \varphi_m'(t) \end{pmatrix} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m$$

Fréchet-Ableitung: $\Phi(t + v) = \Phi(t) + \Phi'(t)v + o(|v|)$ für $v \in \mathbb{R}, v \rightarrow 0$

$$= \begin{pmatrix} \varphi_1(t) + \varphi_1'(t)v + o(|v|) \\ \vdots \\ \varphi_m(t) + \varphi_m'(t)v + o(|v|) \end{pmatrix}$$

d.h. $\Phi'(t) : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m : v \mapsto \begin{pmatrix} \varphi_1'(t)v \\ \vdots \\ \varphi_m'(t)v \end{pmatrix}$, Fréchet-Ableitung und „alte“ Ableitung stimmen überein.

Sei $f : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar in $x_0 = \Phi(t_0) \Rightarrow f'(x_0) = (\partial_1 f(x_0), \dots, \partial_m f(x_0))$.

Kettenregel: $f \circ \Phi :]a, b[\rightarrow \mathbb{R}$ ist differenzierbar in t_0 und

$$\begin{aligned} (f \circ \Phi)'(t_0) &= f'(\Phi(t_0)) \circ \Phi'(t_0) = (\partial_1 f(\Phi(t_0)), \dots, \partial_m f(\Phi(t_0))) \begin{pmatrix} \varphi_1'(t_0) \\ \vdots \\ \varphi_m'(t_0) \end{pmatrix} \\ &= \sum_{j=1}^m \partial_j f(\Phi(t_0)) \varphi_j'(t_0), \end{aligned}$$

denn die Hintereinanderausführung $f'(\Phi(t_0)) \circ \Phi'(t_0)$ wird durch Matrizenmultiplikation berechnet.

2) Seien $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \end{pmatrix} : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$ differenzierbar in x_0 ,

$g = \begin{pmatrix} g_1 \\ g_2 \end{pmatrix} : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ differenzierbar in $f(x_0)$.

Kettenregel: $g \circ f$ ist differenzierbar in x_0 und

$$\begin{aligned} (g \circ f)'(x_0) &= g'(f(x_0)) \circ f'(x_0) \\ &= \begin{pmatrix} \partial_1 g_1(g(x_0)) & \partial_2 g_1(g(x_0)) \\ \partial_1 g_2(g(x_0)) & \partial_2 g_2(g(x_0)) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \partial_1 f_1(x_0) & \partial_2 f_1(x_0) & \partial_3 f_1(x_0) \\ \partial_1 f_2(x_0) & \partial_2 f_2(x_0) & \partial_3 f_2(x_0) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \partial_1 g_1 \partial_1 f_1 + \partial_2 g_1 \partial_1 f_2 & \partial_1 g_1 \partial_2 f_1 + \partial_2 g_1 \partial_2 f_2 & \partial_1 g_1 \partial_3 f_1 + \partial_2 g_1 \partial_3 f_2 \\ \partial_1 g_2 \partial_1 f_1 + \partial_2 g_2 \partial_1 f_2 & \partial_1 g_2 \partial_2 f_1 + \partial_2 g_2 \partial_2 f_2 & \partial_1 g_2 \partial_3 f_1 + \partial_2 g_2 \partial_3 f_2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

3) Seien $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \end{pmatrix} : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $\varphi : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar in x_0 .

Produktregel: $\varphi \cdot f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ ist differenzierbar in x_0 und

$$\begin{aligned} (\varphi \cdot f)'(x_0)(v) &= \varphi(x_0) f'(x_0)(v) + \varphi'(x_0)(v) f(x_0) \text{ für } v \in \mathbb{R}^2 \\ &= \varphi(x_0) \begin{pmatrix} \partial_1 f_1 & \partial_2 f_1 \\ \partial_1 f_2 & \partial_2 f_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} + \underbrace{(\partial_1 \varphi, \partial_2 \varphi)}_{\text{Skalar}} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \end{pmatrix} \\ &= \dots + \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \end{pmatrix} + \left((\partial_1 \varphi, \partial_2 \varphi) \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} \right) \\ &\stackrel{\text{AG für}}{\text{Matrizen}} \dots + \left(\begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \end{pmatrix} + (\partial_1 \varphi, \partial_2 \varphi) \right) \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} \\ &= \left(\varphi(x_0) f'(x_0) + \underbrace{\begin{pmatrix} f_1(x_0) \\ f_2(x_0) \end{pmatrix} (\partial_1 \varphi(x_0), \partial_2 \varphi(x_0))}_{= \begin{pmatrix} f_1 \partial_1 \varphi & f_1 \partial_2 \varphi \\ f_2 \partial_1 \varphi & f_2 \partial_2 \varphi \end{pmatrix}} \right) \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

11.30 Geometrische Veranschaulichung: Sei $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar in $x_0 \in \mathbb{R}^2$. Den Graphen von f

$$G(f) := \{(x, f(x)) : x \in \mathbb{R}^2\} \subseteq \mathbb{R}^3$$

kann man sich als gekrümmte Fläche im \mathbb{R}^3 vorstellen, $(x_0, f(x_0))$ als Punkt auf $G(f)$.

Sei $v \in \mathbb{R}^2 \setminus \{0\}$ fest. Schnitt von $G(f)$ mit der Ebene $E = \{(x_0 + tv, s) : s, t \in \mathbb{R}\}$ ergibt die Schnittkurve

$$G(f) \cap E = K = \{g_v(t) = (x_0 + tv, f(x_0 + tv)) : t \in \mathbb{R}\}.$$

f differenzierbar in $x_0 \Rightarrow K$ hat einen Tangentenvektor im Punkt $(x_0, f(x_0))$:

$$g'_v(0) = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \left. \frac{d}{dt} f(x_0 + tv) \right|_{t=0} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \partial_1 f(x_0)v_1 + \partial_2 f(x_0)v_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \langle \nabla f(x_0), v \rangle \end{pmatrix}.$$

Die Steigung der Tangente (gegenüber der (x_1, x_2) -Ebene) ist durch

$$m_v = \frac{\langle \nabla f(x_0), v \rangle}{\|v\|} = \|\nabla f(x_0)\| \cos(\angle(\nabla f(x_0), v))$$

gegeben. Die Steigung nimmt den maximalen Wert $\|\nabla f(x_0)\|$ an, wenn der Richtungsvektor v parallel zum Vektor $\nabla f(x_0)$ ist.

1. Folgerung: $\nabla f(x_0)$ zeigt in Richtung der größten Zunahme von f , und $\|\nabla f(x_0)\|$ ist die größte Steigung einer Schnittkurve wie oben.

Der Tangentenvektor kann als Linearkombination geschrieben werden:

$$g'_v(0) = v_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \partial_1 f(x_0) \end{pmatrix} + v_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \partial_2 f(x_0) \end{pmatrix}.$$

Alle $g'_v(0)$ liegen in einer Ebene.

2. Folgerung: Die Tangentialebene an $G(f)$ in $(x_0, f(x_0))$ ist durch

$$E = \left\{ \underbrace{\begin{pmatrix} (x_0)_1 \\ (x_0)_2 \\ f(x_0) \end{pmatrix}}_{\in G(f)} + v_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \partial_1 f(x_0) \end{pmatrix} + v_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \partial_2 f(x_0) \end{pmatrix} : v_1, v_2 \in \mathbb{R} \right\}$$

gegeben. Gleichungsdarstellung von E :

$$\begin{aligned} E &= \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} : x_3 = f(x_0) + \underbrace{\partial_1 f(x_0)}_{=v_1} (x_1 - (x_0)_1) + \underbrace{\partial_2 f(x_0)}_{=v_2} (x_2 - (x_0)_2) \right\} \\ &= \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} : x_3 = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0), x = (x_1, x_2), x_1, x_2 \in \mathbb{R} \right\}. \end{aligned}$$

11.31 Notwendiges Kriterium für Extremum: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}$. Hat f in $x_0 \in D$ ein lokales Extremum, und ist f in x_0 differenzierbar, so folgt $f'(x_0) = 0$ bzw. $\nabla f(x_0) = 0$.

Beweis: Sei $v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ und $g_v(t) := f(x_0 + tv)$ für $t \in]-\delta, \delta[$ ($\delta > 0$ so gewählt, dass $x_0 + tv \in D$).

f differenzierbar in $x_0 \Rightarrow g_v$ differenzierbar in $t = 0$, $g'_v(0) = f'(x_0)v = \langle \nabla f(x_0), v \rangle$

f hat in x_0 ein lokales Extremum $\Rightarrow g_v$ hat in $t = 0$ ein lokales Extremum

$\Rightarrow g'_v(0) = 0 = \langle \nabla f(x_0), v \rangle \Rightarrow \nabla f(x_0) \perp v$

v beliebig $\Rightarrow \forall v \in \mathbb{R}^d : \nabla f(x_0) \perp v$

$\Rightarrow \nabla f(x_0) = 0$ bzw. $f'(x_0) = 0$.

□

11.7 Der Mittelwertsatz

Erinnerung: Mittelwertsatz der Differentialrechnung: Ist $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ stetig und in $]a, b[$ differenzierbar, so folgt

$$\exists \xi \in]a, b[: f(b) - f(a) = f'(\xi)(b - a).$$

11.32 Mittelwertsatz für mehrere Variablen: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen und $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ und $x_1, x_2 \in D$, so dass die Verbindungsstrecke in D enthalten ist:

$$S := \{x_1 + t(x_2 - x_1) : 0 \leq t \leq 1\} \subseteq D.$$

Ist f in jedem Punkt $x_0 \in S$ differenzierbar, dann:

$$\exists \xi \in]0, 1[: f(x_1) - f(x_2) = \underbrace{\langle \nabla f(x_1 + \xi(x_2 - x_1)), x_2 - x_1 \rangle}_{=f'(x_1 + \xi(x_2 - x_1))(x_2 - x_1)}.$$

Beweis: $g(t) := f(x_1 + t(x_2 - x_1))$ für $t \in [0, 1]$

$\Rightarrow g$ ist stetig und g ist in $]0, 1[$ differenzierbar,

$$g'(t) = f'(x_1 + t(x_2 - x_1))(x_2 - x_1) = \langle \nabla f(x_1 + t(x_2 - x_1)), x_2 - x_1 \rangle.$$

Mittelwertsatz der Differentialrechnung: $\exists \xi \in]0, 1[:$

$$f(x_1) - f(x_2) = g(1) - g(0) = g'(\xi)(1 - 0) = \langle \nabla f(x_1 + \xi(x_2 - x_1)), x_2 - x_1 \rangle.$$

□

11.33 Bemerkung: Für den Beweis ist es wichtig, dass f reellwertig ist. Bei vektorwertigen Funktionen $f : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ kann der Satz zwar in jeder Koordinate separat angewandt werden, aber mit verschiedenen Werten von ξ . Man kann jedoch beweisen:

$$\|f(x_2) - f(x_1)\| \leq \sup_{0 \leq t \leq 1} \underbrace{\|f'(x_1 + t(x_2 - x_1))\|}_{\text{Abbildungsnorm}} \cdot \|x_2 - x_1\|.$$

11.34 Definition: $D \subseteq \mathbb{R}^d$ heißt **konvex**, wenn gilt

$$\forall x_1, x_2 \in D : S := \{x_1 + t(x_2 - x_1) : 0 \leq t \leq 1\} \subseteq D.$$

11.35 Satz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen und konvex, $f : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ differenzierbar in jedem Punkt $x \in D$. Dann gilt

$$f = \text{konstant} \Leftrightarrow \forall x \in D : f'(x) = 0.$$

Beweis: „ \Rightarrow “: Für $x_0 \in D$, $v \in \mathbb{R}^d$, $\|v\|$ genügend klein:

$$\begin{aligned} f(x_0 + v) - f(x_0) &= f(x_0) + 0v + o(\|v\|) - f(x_0) = \underbrace{0v}_{=f'(x_0)(v)} + o(\|v\|) \text{ für } v \rightarrow 0 \\ &\Rightarrow f'(x_0) = 0. \end{aligned}$$

„ \Leftarrow “: Sei $x_0 \in D$ fest. zeige: $\forall x_1 \in D : f(x_1) = f(x_0)$.

$$D \text{ konvex} \Rightarrow S = \{x_0 + t(x_1 - x_0) : 0 \leq t \leq 1\} \subseteq D$$

$$f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_m \end{pmatrix} \text{ und } f'(x) = 0 \Rightarrow \forall j \in \{1, \dots, m\} : 0 = f'_j(x)^T = \nabla f_j(x).$$

Nach Mittelwertsatz

$$\exists \xi_j \in]0, 1[: f_j(x_1) - f_j(x_0) = \langle \nabla f_j(x_0 + \xi_j(x_1 - x_0)), x_1 - x_0 \rangle = 0.$$

$$\Rightarrow \forall j \in \{1, \dots, m\} : f_j(x_1) = f_j(x_0). \quad \square$$

11.36 Definition: $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen heißt **zusammenhängend**, falls

$$\begin{aligned} \forall x_1, x_2 \in D \exists n \in \mathbb{N} \exists \xi_0 = x_1, \xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n = x_2 \forall j = 1, \dots, n : \\ S_j = \{(\xi_{j-1} + t(\xi_j - \xi_{j-1})) : 0 \leq t \leq 1\} \subseteq D \end{aligned}$$

$D \subseteq \mathbb{R}^d$ heißt **Gebiet**, falls D offen und zusammenhängend ist.

11.37 Satz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ ein Gebiet, $f : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ differenzierbar in jedem Punkt $x \in D$. Dann gilt

$$f = \text{konstant} \Leftrightarrow \forall x \in D : f'(x) = 0.$$

Beweis: „ \Rightarrow “: Klar

„ \Leftarrow “: Sei $x_0 \in D$ fest. Zeige: $\forall x_1 \in D : f(x_1) = f(x_0)$.

D zusammenhängend:

$$\exists \xi_0 = x_0, \xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n = x_1 \quad \forall j = 1, \dots, n :$$

$$S_j = \{ (\xi_{j-1} + t(\xi_j - \xi_{j-1})) : 0 \leq t \leq 1 \} \subseteq D.$$

Wie im vorigen Beweis folgt

$$f(x_0) = f(\xi_0) = f(\xi_1) = \dots = f(\xi_n) = f(x_1)$$

also $f(x_1) = f(x_0)$. □

11.8 Partielle Ableitungen höherer Ordnung

11.38 Definition: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}$, $x_0 \in D$. Existiert $\partial_{x_j} f(x)$ in $B_\varepsilon(x_0) \subseteq D$, und ist $\partial_{x_j} f(x)$ in x_0 partiell nach x_k differenzierbar, so heißt

$$\partial_{x_k} (\partial_{x_j} f)(x_0) =: \frac{\partial^2 f}{\partial x_k \partial x_j}(x_0) =: \partial_{x_k} \partial_{x_j} f(x_0) := \partial_k \partial_j f(x_0)$$

partielle Ableitung zweiter Ordnung von f in x_0 . Entsprechend partielle Ableitungen dritter und höherer Ordnung, z.B.

$$\frac{\partial^3 f}{\partial x_{j_1} \partial x_{j_2} \partial x_{j_3}}(x_0) := \partial_{x_{j_1}} (\partial_{x_{j_2}} (\partial_{x_{j_3}} f))(x_0)$$

Falls mehrmals nach einer Variablen abgeleitet wird:

$$\frac{\partial^3 f}{\partial x_j \partial x_j \partial x_k} = \frac{\partial^3 f}{\partial^2 x_j \partial x_k} = \partial_{x_j}^2 \partial_{x_k} f = \partial_j^2 \partial_k f.$$

11.39 Beispiele: 1) $f(x, y) = e^{xy} + x \sin(y)$

$$2) f(x, y) = \begin{cases} xy \frac{x^2 - y^2}{x^2 + y^2} & \text{für } (x, y) \neq (0, 0), \\ 0 & \text{für } x = y = 0 \end{cases}$$

Es gelten

$$\partial_x f(0, 0) = 0, \quad \partial_y f(0, 0) = 0,$$

$$\text{für } (x, y) \neq (0, 0) : \partial_x f(x, y) = y \frac{x^4 - y^4 + 4x^2 y^2}{(x^2 + y^2)^2}, \quad \partial_y f(x, y) = x \frac{x^4 - y^4 - 4x^2 y^2}{(x^2 + y^2)^2},$$

$$\partial_x \partial_y f(0, 0) = 1 \neq \partial_y \partial_x f(0, 0) = -1.$$

3) **Ableitung des Gradienten** Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar in D . Dann gilt $\nabla f : D \rightarrow \mathbb{R}^n$. Ist ∇f in $x_0 \in D$ differenzierbar, so heißt die Jacobi-Matrix von ∇f :

$$H_f(x_0) := (\nabla f)'(x_0) = \begin{pmatrix} \partial_1^2 f(x_0) & \partial_2 \partial_1 f(x_0) & \dots & \partial_n \partial_1 f(x_0) \\ \vdots & & & \vdots \\ \partial_1 \partial_n f(x_0) & \partial_2 \partial_n f(x_0) & \dots & \partial_n^2 f(x_0) \end{pmatrix}$$

Hesse-Matrix von f .

Anmerkung: $H_f(x_0)$ ist nicht die zweite Ableitung von f in x_0 . Aber $f''(x_0)$ kann mit $H_f(x_0)$ angegeben werden:

$f'(x_0)$ ist lineare Abbildung von \mathbb{R}^d nach \mathbb{R}

$f''(x_0)$ ordnet jedem Vektor $v \in \mathbb{R}^d$ eine lineare Abbildung $L_v : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ zu:

$$f''(x_0) : v \mapsto L_v, L_v(w) = \langle J_f(x_0)v, w \rangle.$$

11.40 Satz von Schwarz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}$, $x_0 \in D$, $j, k \in \{1, \dots, d\}$, und es gebe ein $B_\varepsilon(x_0) \subseteq D$, so dass $\partial_{x_j} f, \partial_{x_k} f, \partial_{x_j} \partial_{x_k} f(x)$ in $B_\varepsilon(x_0)$ existieren.

Ist $\partial_{x_j} \partial_{x_k} f(x)$ stetig in x_0 , so ist $\partial_{x_j} f(x)$ in x_0 nach x_k differenzierbar, und es gilt

$$\partial_{x_k} \partial_{x_j} f(x_0) = \partial_{x_j} \partial_{x_k} f(x_0).$$

Beweis: Zeige: $\lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} (\partial_{x_j} f(x_0 + h e_k) - \partial_{x_j} f(x_0)) = \partial_{x_j} \partial_{x_k} f(x_0)$.

$$\frac{1}{h} (\partial_{x_j} f(x_0 + h e_k) - \partial_{x_j} f(x_0))$$

$$\stackrel{\text{Def } \partial_{x_j}}{=} \frac{1}{h} \left(\lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} (f(x_0 + h e_k + t e_j) - f(x_0 + h e_k)) - \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} (f(x_0 + t e_j) - f(x_0)) \right)$$

$$= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{h t} (f(x_0 + h e_k + t e_j) - f(x_0 + h e_k)) - (f(x_0 + t e_j) - f(x_0))$$

$$\stackrel{\text{Mittelwertsatz Differentialrechnung}}{=} \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{h t} h (\partial_{x_k} f(x_0 + \xi_h e_k + t e_j) - f(x_0 + \xi_h e_k)), \quad |\xi_h| < |h|$$

$$\stackrel{\text{Mittelwertsatz Differentialrechnung}}{=} \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} t \partial_{x_j} \partial_{x_k} f(x_0 + \xi_h e_k + \tau_{ht} e_k), \quad |\tau_{hk}| < |t|$$

$$\Rightarrow \left| \frac{1}{h} (\partial_{x_j} f(x_0 + h e_k) - \partial_{x_j} f(x_0)) - \partial_{x_j} \partial_{x_k} f(x_0) \right|$$

$$= \left| \lim_{t \rightarrow 0} \underbrace{\partial_{x_j} \partial_{x_k} f(x_0 + \xi_h e_k + \tau_{ht} e_k) - \partial_{x_j} \partial_{x_k} f(x_0)}_{|\cdot| < \varepsilon \text{ für } \|\xi_h e_k + \tau_{ht} e_k\| < \delta} \right|$$

$$\leq \varepsilon \text{ für } \underbrace{|h| < \frac{\delta}{2}}_{\Rightarrow |\xi_h| < \delta/2}$$

□

11.41 Definition: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen und $k \in \mathbb{N}$. Dann ist

$$C^k(D \rightarrow \mathbb{R}^m) := \{f : D \rightarrow \mathbb{R}^m \mid \text{alle partiellen Ableitungen von } f \text{ bis zur } k\text{-ten Ordnung existieren und sind stetig in } D\}$$

der **Raum der k -Mal stetig differenzierbaren Funktionen** auf D .

11.42 Folgerungen: 1) $f \in C^2(\mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}) \Rightarrow$ die Hesse Matrix von f ist symmetrisch.

Z.B. Für $d = 3$:
$$H_f(x_0) = \begin{pmatrix} \partial_1^2 f(x_0) & \partial_2 \partial_1 f(x_0) & \partial_3 \partial_1 f(x_0) \\ \partial_1 \partial_2 f(x_0) & \partial_2^2 f(x_0) & \partial_3 \partial_2 f(x_0) \\ \partial_1 \partial_3 f(x_0) & \partial_2 \partial_3 f(x_0) & \partial_3^2 f(x_0) \end{pmatrix}.$$

2) Für $f \in C^k(D \rightarrow \mathbb{R})$ ist es bei partiellen Ableitungen bis zur Ordnung k egal, in welcher Reihenfolge abgeleitet wird:

$$k_1 + k_2 + k_3 \leq k \Rightarrow \partial_1^{k_1} \partial_2^{k_2} \partial_3^{k_3} f = \partial_3^{k_3} \partial_2^{k_2} \partial_1^{k_1} f = \dots$$

11.43 Multiindizes: Für partielle Ableitungen höherer Ordnung ist folgende Notation geschickt:

$$\nabla^\alpha f := \partial_{x_1}^{\alpha_1} \dots \partial_{x_n}^{\alpha_n} f \quad \text{für } \alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in \mathbb{N}_0^n$$

(∇ sprich „Nabla“). Zum Rechnen mit sogenannten **Multiindizes** $\alpha, \beta \in \mathbb{N}_0^n$ vereinbart man:

$$\begin{aligned} |\alpha| &:= \alpha_1 + \dots + \alpha_n \\ \alpha \leq \beta &\Leftrightarrow \alpha_1 \leq \beta_1 \wedge \dots \wedge \alpha_n \leq \beta_n \\ \alpha! &:= (\alpha_1!) \dots (\alpha_n!) \\ \binom{\alpha}{\beta} &:= \frac{\alpha!}{\beta! (\alpha - \beta)!} = \binom{\alpha_1}{\beta_1} \cdot \binom{\alpha_2}{\beta_2} \dots \binom{\alpha_n}{\beta_n} \end{aligned}$$

11.44 Leibniz-Formel: Seien $D \subseteq \mathbb{R}^n$ offen und $f, g \in C^m(D \rightarrow \mathbb{R})$. Für $\alpha \in \mathbb{N}_0^n$ mit $|\alpha| \leq m$ gilt:

$$\nabla^\alpha (g \cdot f) = \sum_{\beta \in \mathbb{N}_0^n, \beta \leq \alpha} \binom{\alpha}{\beta} (\nabla^\beta f) \cdot (\nabla^{\alpha - \beta} g) \quad \text{in } D.$$

Beweis: Im Fall $d = 2$, $\alpha = (\alpha_1, \alpha_2)$:

$$\begin{aligned} \partial_1^{\alpha_1} (g \cdot f) &= \sum_{\beta_1=0}^{\alpha_1} \binom{\alpha_1}{\beta_1} (\partial_1^{\beta_1} f) \cdot (\partial_1^{\alpha_1 - \beta_1} g) \\ \Rightarrow \partial_2^{\alpha_2} \partial_1^{\alpha_1} (g \cdot f) &= \sum_{\beta_1=0}^{\alpha_1} \binom{\alpha_1}{\beta_1} \partial_2^{\alpha_2} ((\partial_1^{\beta_1} f) \cdot (\partial_1^{\alpha_1 - \beta_1} g)) \\ &= \sum_{\substack{\beta_1=0 \\ \beta_2=0}}^{\alpha_1} \sum_{\beta_2=0}^{\alpha_2} \underbrace{\binom{\alpha_1}{\beta_1} \binom{\alpha_2}{\beta_2}}_{= \binom{\alpha}{\beta}} \underbrace{(\partial_2^{\beta_2} \partial_1^{\beta_1} f)}_{= \nabla^\beta f} \cdot \underbrace{(\partial_2^{\alpha_2 - \beta_2} \partial_1^{\alpha_1 - \beta_1} g)}_{= \nabla^{\alpha - \beta} g} \end{aligned}$$

□

11.45 Ableitungen längs einer Geraden: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}$, $x_0 \in D$, $v \in \mathbb{R}^n$ mit $\{x_0 + t \cdot v : -\delta < t < \delta\} \subseteq D$, und sei $g(t) := f(x_0 + t \cdot v)$. Falls $f \in C^k(D \rightarrow \mathbb{R})$, so ist g k -Mal differenzierbar mit

$$g^{(k)}(t) = \sum_{|\alpha|=k} \frac{k!}{\alpha!} (\nabla^\alpha f)(x_0 + t \cdot v) \cdot v^\alpha \text{ für } |t| < \delta,$$

wobei $v^\alpha := v_1^{\alpha_1} \cdots v_n^{\alpha_n}$.

Beweis:

$$g'(t) = \sum_{j_1=1}^d \partial_{j_1} f(x_0 + t \cdot v) v_{j_1} \quad \left(= \sum_{|\alpha|=1} \nabla^\alpha f(x_0 + t \cdot v) v^\alpha \right)$$

$$g''(t) = \sum_{j_2=1}^d \sum_{j_1=1}^d \partial_{j_2} \partial_{j_1} f(x_0 + t \cdot v) v_{j_1} v_{j_2}$$

$$\vdots$$

$$g^{(k)}(t) = \sum_{j_k=1}^d \sum_{j_{k-1}=1}^d \cdots \sum_{j_1=1}^d \partial_{j_k} \cdots \partial_{j_1} f(x_0 + t \cdot v) v_{j_1} v_{j_2} \cdots v_{j_k}.$$

In dieser k -fachen Summe kommen genau alle $\nabla^\alpha f$ mit $|\alpha| = k$ vor, manche mehrfach.

Wie oft kommt ein fest gewähltes $\alpha \in \mathbb{N}_0^d$ mit $|\alpha| = k$ vor? Kombinatorik: Verteile $k = \alpha_1 + \dots + \alpha_d$ Einträge auf die k Plätze j_1, \dots, j_k : Das sind $k!$ Möglichkeiten. Davon sind aber $\alpha_1!$ Möglichkeiten gleich, entsprechend sind $\alpha_2!, \dots, \alpha_d!$ Möglichkeiten gleich.

$$\Rightarrow g^{(k)}(t) = \sum_{|\alpha|=k} \frac{k!}{\alpha_1! \cdots \alpha_d!} \nabla^\alpha f(x_0 + t \cdot v).$$

□

11.46 Satz von Taylor für mehrere Variablen: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f \in C^{k+1}(D \rightarrow \mathbb{R})$, $x, x_0 \in D$ so dass die Verbindungsstrecke ganz in D liegt: $\{x_0 + t \cdot (x - x_0) : 0 \leq t \leq 1\} \subset D$. Dann existiert ein $\tau \in]0, 1[$, so dass

$$f(x) = \sum_{j=0}^k \sum_{|\alpha|=j} \frac{1}{\alpha!} (\nabla^\alpha f)(x_0) \cdot (x - x_0)^\alpha + \sum_{|\alpha|=k+1} \frac{1}{\alpha!} (\nabla^\alpha f)(x_0 + \tau \cdot (x - x_0)) \cdot (x - x_0)^\alpha.$$

Beweis: Wende den Satz von Taylor 7.31 auf die Funktion $g(t) := f(x_0 + t \cdot (x - x_0))$ an:

$$f(x) = g(1) = \sum_{j=0}^k \frac{1}{j!} g^{(j)}(0) (1-0)^j + \frac{g^{(k+1)}(\tau)}{(k+1)!} (1-0)^{k+1}.$$

Verwende den letzten Satz für $g^{(j)}(t)$ ($1 \leq j \leq k+1$).

□

11.47 Beispiel: $f(x, y) = \frac{2}{3}x^3 + y^2 - 2x + 6y$ bei $(x_0, y_0) = (1, -3)$:

$$\begin{aligned} f(x, y) &= -\frac{31}{3} + 2(x-1)^2 + (y+3)^2 + \frac{2}{3}(x-1)^3 \\ &= -\frac{31}{3} + (x-1)^2 \underbrace{\left(2 + \frac{2}{3}(x-1)\right)}_{\geq 0 \text{ für } x > -2} + (y+3)^2. \end{aligned}$$

$\Rightarrow f$ hat in $(1, -3)$ ein lokales Minimum.

11.48 Diskussion: Der Summand für

$$j = 0: \sum_{|\alpha|=0} \frac{1}{\alpha!} (\nabla^\alpha f)(x_0) \cdot (x - x_0)^\alpha = f(x_0),$$

$$j = 1: \sum_{|\alpha|=1} \frac{1}{\alpha!} (\nabla^\alpha f)(x_0) \cdot (x - x_0)^\alpha = \sum_{l=1}^d \partial_l f(x_0) (x - x_0)_l = f'(x_0)(x - x_0).$$

$$\begin{aligned} j = 2: \sum_{|\alpha|=2} \frac{1}{\alpha!} (\nabla^\alpha f)(x_0) \cdot (x - x_0)^\alpha &= \frac{1}{2} \sum_{i,l=1}^d \partial_i \partial_l f(x_0) (x - x_0)_i (x - x_0)_l \\ &= \frac{1}{2} \langle H_f(x_0)(x - x_0), (x - x_0) \rangle. \end{aligned}$$

Der Satz von Taylor mit $k = 1$ besagt

$$f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{1}{2} \langle H_f(x_0 + \tau(x - x_0))(x - x_0), (x - x_0) \rangle.$$

bzw. mit $v = x - x_0$

$$f(x_0 + v) = f(x_0) + f'(x_0)(v) + \frac{1}{2} \langle H_f(x_0 + \tau v)v, v \rangle.$$

11.9 Extrema

11.49 Lineare Algebra: Es sei $A = (a_{jk})_{j,k=1,\dots,d}$ eine reelle symmetrische $d \times d$ -Matrix.

1) Die Abbildung $q : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R} : v \mapsto \langle Av, v \rangle = \sum_{j,k=1}^d a_{jk} v_k v_j$ heißt **quadratische Form**.

2) A (und auch q) heißt **positiv semidefinit**, falls

$$\forall v \in \mathbb{R}^d : \langle Av, v \rangle \geq 0$$

bzw. **positiv definit**, falls

$$\forall v \in \mathbb{R}^d \setminus \{0\} : \langle Av, v \rangle > 0.$$

3) A heißt **negativ (semi-)definit**, falls $-A$ positiv (semi-)definit ist.

4) Da A diagonalisierbar ist, gelten:

A ist positiv definit (semidefinit) \Leftrightarrow alle Eigenwerte sind > 0 (≥ 0)

A ist negativ definit (semidefinit) \Leftrightarrow alle Eigenwerte sind < 0 (≤ 0)

Insbesondere: Ist A positiv definit und $\lambda_0 > 0$ der kleinste Eigenwert, so gilt:

$$\|v\| = 1 \Rightarrow \langle Av, v \rangle \geq \lambda_0.$$

5) $\det(A)$ ist das Produkt der Eigenwerte. Positivitätstest von Jacobi:

$d = 2$: $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{12} & a_{22} \end{pmatrix}$ ist positiv definit $\Leftrightarrow a_{11} > 0 \wedge \det(A) = a_{11}a_{22} - a_{12}^2 > 0$.

$d = 3$: $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{12} & a_{22} & a_{23} \\ a_{13} & a_{23} & a_{33} \end{pmatrix}$ ist positiv definit \Leftrightarrow
 $\Leftrightarrow a_{11} > 0 \wedge \det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{12} & a_{22} \end{pmatrix} \wedge \det(A) > 0$.

Gilt entsprechend auch für $d \geq 4$, siehe z.B. Meyberg-Vachenaue: *Höhere Mathematik*.

11.50 Erinnerung: $f'(x_0) = 0$ ist notwendige Bedingung für ein Extremum (siehe 11.31).

11.51 Satz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f \in C^2(D \rightarrow \mathbb{R})$, $x_0 \in D$ mit $f'(x_0) = 0$.

1) Hat f in x_0 ein lokales Minimum (Maximum), so ist $H_f(x_0)$ positiv (negativ) semidefinit.

2) Ist $H_f(x_0)$ positiv (negativ) definit, so hat f in x_0 ein lokales Minimum (Maximum).

Beweis: Sei $v \in \mathbb{R}^d \setminus \{0\}$ fest. Wähle $t_0 > 0$, so dass $x_0 + tv \in D$ für $0 \leq t \leq t_0$. Aus Taylor:
 $\exists \tau \in]0, 1[$:

$$f(x_0 + tv) = f(x_0) + 0 + \langle H_f(x_0 + \tau \cdot tv)tv, tv \rangle.$$

1) Hat f in x_0 ein lokales Minimum, so folgt

$$\langle H_f(x_0 + \tau \cdot tv)v, v \rangle = \frac{1}{t^2} \langle H_f(x_0 + \tau \cdot tv)(tv), tv \rangle = \frac{1}{t^2} (f(x_0 + tv) - f(x_0)) \geq 0.$$

für $0 < t < t_1$, $t_1 > 0$ geeignet gewählt. Da alle partiellen Ableitungen zweiter Ordnung stetig sind, folgt (v ist fest!)

$$\langle H_f(x_0)v, v \rangle = \lim_{t \rightarrow 0} \langle H_f(x_0 + \tau \cdot tv)v, v \rangle \geq 0.$$

Da $v \in \mathbb{R}^d \setminus \{0\}$ beliebig war, folgt die positive Semidefinitheit von $H_f(x_0)$.

2) Sei $H_f(x_0)$ positiv definit. Zeige:

$$\exists \delta > 0 \forall x \in B_\delta(x_0) : H_f(x) \text{ ist positiv definit.} \quad (*)$$

Dann folgt für $x \in B_\delta(x_0)$ aus dem Satz von Taylor

$$\begin{aligned} f(x) &\stackrel{11.48}{=} f(x_0) + \underbrace{f'(x_0)(x-x_0)}_{=0} + \frac{1}{2} \underbrace{\langle H_f(x_0 + \tau(x-x_0))(x-x_0), x-x_0 \rangle}_{>0 \text{ da } H_f(x) \text{ positiv definit}} \\ &> f(x_0), \end{aligned}$$

und f hat in x_0 ein lokales Minimum.

Beweis von (*): Sei λ_0 der kleinste Eigenwert von $H_f(x_0)$. Dann gilt

$$\forall v \in \mathbb{R}^d : \|v\| = 1 \Rightarrow \langle H_f(x_0)v, v \rangle \geq \lambda_0.$$

Da $\partial_j \partial_k f(x)$ stetig in x_0 :

$$\exists \delta > 0 \forall x \in B_\delta(x_0) \forall j, k \in \{1, \dots, d\} : |\partial_j \partial_k f(x) - \partial_j \partial_k f(x_0)| < \frac{\lambda_0}{2d^2}.$$

Für $v \in \mathbb{R}^d$ mit $\|v\| = 1$ folgt

$$\begin{aligned} |\langle H_f(x)v, v \rangle - \langle H_f(x_0)v, v \rangle| &= |\langle (H_f(x) - H_f(x_0))v, v \rangle| \\ &= \left| \sum_{j,k=1}^d (\partial_j \partial_k f(x) - \partial_j \partial_k f(x_0)) v_j v_k \right| \\ &\leq \sum_{j,k=1}^d |\partial_j \partial_k f(x) - \partial_j \partial_k f(x_0)| \cdot \underbrace{|v_j v_k|}_{\leq \|v\| \cdot \|v\| = 1} \\ &< d^2 \frac{\lambda_0}{2d^2} \\ &= \frac{\lambda_0}{2} \end{aligned}$$

und daraus

$$\langle H_f(x)v, v \rangle = \langle H_f(x_0)v, v \rangle + \langle H_f(x)v, v \rangle - \langle H_f(x_0)v, v \rangle \geq \lambda_0 - \frac{\lambda_0}{2} = \frac{\lambda_0}{2}.$$

Für beliebiges $v \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$ folgt dann

$$\langle H_f(x)v, v \rangle = \|v\|^2 \left\langle H_f(x) \frac{1}{\|v\|} v, \frac{1}{\|v\|} v \right\rangle \geq \|v\|^2 \frac{\lambda_0}{2} > 0.$$

Dies beweist die positive Definitheit von $H_f(x)$ für $x \in B_\delta(x_0)$. □

11.52 Beispiele: 1) $f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = (x^2 - y^2) \ln x$ in $D := \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x > 0\}$:

Kritische Punkte $P_1(e^{-1/2}, 0)$, $P_2(1, 1)$, $P_3(1, -1)$.

f hat in P_1 ein Minimum, in P_2 und P_3 kein Extremum.

2) $f(x, y) = (x^2 + y^2)(x^2 + y^2 - 3x) + 2x^2$:

Längs jeder Geraden durch $(0, 0)$ hat f ein Minimum. Aber es gilt

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} := \frac{3}{2} \cos \varphi \begin{pmatrix} \cos \varphi \\ \sin \varphi \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ für } \varphi \rightarrow \frac{\pi}{2}$$

und $f(x, y) = -\frac{9}{16} \cos^4 \varphi < 0$. Also hat f in $(0, 0)$ kein Minimum.

11.10 Zusammenhänge

11.53 Verschiedene Ableitungsbegriffe: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}^m$, $x_0 \in D$:

(i) f ist in x_0 Fréchet-differenzierbar mit Fréchet-Ableitung $f'(x_0)$.

↓

(ii) f ist in x_0 schwach differenzierbar mit schwacher Ableitung $Df(x_0)$.

↓

(iii) f ist in x_0 in jede Richtung $v \in \mathbb{R}^d$ differenzierbar mit Richtungsableitung $Df(x_0)(v)$.

↓

(iv) f ist in x_0 partiell differenzierbar nach x_1, \dots, x_d .

11.54 Weitere Beziehungen: 1) (ii) $\Rightarrow Df(x_0)(v) = J_f(x_0)v$ für $v \in \mathbb{R}^d$ mit

$$J_f(x_0) = \begin{pmatrix} \partial_1 f_1(x_0) & \partial_2 f_1(x_0) & \dots & \partial_d f_1(x_0) \\ \partial_1 f_2(x_0) & \partial_2 f_2(x_0) & \dots & \partial_d f_2(x_0) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \partial_1 f_m(x_0) & \partial_2 f_m(x_0) & \dots & \partial_d f_m(x_0) \end{pmatrix}.$$

2) (i) $\Rightarrow f'(x_0)(v) = Df(x_0)(v) = J_f(x_0)v$. Wir schreiben $f'(x_0) = J_f(x_0)$.

3) (iv) extended:

f in $B_\delta(x_0)$ partiell differenzierbar nach x_1, \dots, x_d und $\partial_j f$ stetig in x_0 ($j = 1, \dots, d$)

\Rightarrow (i).

11.55 Beispiele: $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^m : x \mapsto \text{konst} \Rightarrow f'(x) = 0$ für $x \in \mathbb{R}^d$ ($0 = m \times d$ -Matrix),

$\text{Id} : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d : x \mapsto x \Rightarrow f'(x) = E$ für $x \in \mathbb{R}^d$ ($E = d \times d$ -Einheitsmatrix),

$f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto \langle x, x \rangle \Rightarrow f'(x) = 2(x_1, x_2, \dots, x_d)$ für $x \in \mathbb{R}^d$.

12 Implizit definierte Funktionen

12.1 Banachscher Fixpunktsatz: Sei (M, d) ein vollständiger metrischer Raum, $f : M \rightarrow M$ eine **Kontraktion**, d.h.

$$\exists c \in [0, 1[\quad \forall x, y \in M : d(f(x), f(y)) \leq c d(x, y).$$

Dann besitzt f genau einen **Fixpunkt** x_0 , d.h.

$$\exists! x_0 \in M : f(x_0) = x_0.$$

Beweis: Existenz: Wähle irgendein $x_1 \in M$, definiere rekursiv $x_{n+1} := f(x_n)$ für $n \in \mathbb{N}$.

Schritt 1: Die Folge (x_n) ist Cauchy-Folge, konvergiert also in M .

Für alle $n \in \mathbb{N}$ gilt

$$\begin{aligned} d(x_n, x_{n-1}) = d(f(x_{n-1}), f(x_{n-2})) &\leq c d(x_{n-1}, x_{n-2}) \\ &\leq c^2 d(x_{n-2}, x_{n-3}) \\ &\vdots \\ &\leq c^{n-2} d(x_2, x_1). \end{aligned}$$

Sei nun $\varepsilon > 0$ vorgegeben. Wähle $N_\varepsilon \in \mathbb{N}$ mit $\forall n > N_\varepsilon : \frac{c^{n-1}}{1-c} d(x_2, x_1) < \varepsilon$.

Für $m > n > N_\varepsilon$ folgt

$$\begin{aligned} d(x_m, x_n) &\stackrel{\Delta\text{-Ungl}}{\leq} d(x_m, x_{n+1}) + d(x_{n+1}, x_n) \\ &\stackrel{\substack{\Delta\text{-Ungl} \\ \text{mehrfach}}}{\leq} \sum_{j=n+1}^m d(x_j, x_{j-1}) \\ &\leq \sum_{j=n+1}^m c^{j-2} d(x_2, x_1) \\ &\stackrel{\substack{k=j-n-1 \\ j=k+n+1}}{\leq} d(x_2, x_1) \sum_{k=0}^{\infty} c^{n-1+k} \\ &= d(x_2, x_1) \frac{c^{n-1}}{1-c} \\ &< \varepsilon. \end{aligned}$$

Schritt 2: Sei $x_0 := \lim_{n \rightarrow \infty} x_n$. Dann gilt $f(x_0) = x_0$.

Da f eine Kontraktion ist, ist f stetig: $d(x, y) < \varepsilon \Rightarrow d(f(x), f(y)) \leq c d(x, y) < \varepsilon$.

$$\begin{aligned} x_n \rightarrow x_0 &\Rightarrow d(f(x_0), x_0) = \lim_{n \rightarrow \infty} d(f(x_n), x_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} d(x_{n+1}, x_n) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} c^{n-1} d(x_2, x_1) = 0. \\ &\Rightarrow f(x_0) = x_0. \end{aligned}$$

Eindeutigkeit: Seien $x_0, x_1 \in M$ mit $f(x_j) = x_j$.

$$\Rightarrow d(x_0, x_1) = d(f(x_0), f(x_1)) \leq c d(x_0, x_1) \stackrel{0 \leq c < 1}{\Rightarrow} d(x_0, x_1) = 0 \Rightarrow x_1 = x_0. \quad \square$$

12.2 Beispiel (wichtig!): Sei $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_d \end{pmatrix} \in C^1(\mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d)$. Für $x, y \in \mathbb{R}^d$ gilt nach dem Mittelwertsatz 11.32

$$\begin{aligned} |f_j(x) - f_j(y)| &= \left| \sum_{k=1}^d \partial_k f_j(x + \xi(y-x))(x_k - y_k) \right| \\ &\leq d \max_{k \in \{1, \dots, d\}} \sup_{\xi \in [0,1]} |\partial_k f_j(x + \xi(y-x))| \cdot \|x - y\| \end{aligned}$$

für jede Koordinatenfunktion f_j . Es folgt

$$\begin{aligned} \|f(x) - f(y)\| &= \left(\sum_{j=1}^d (f_j(x) - f_j(y))^2 \right)^{1/2} \\ &\leq d^{3/2} \max_{j,k \in \{1, \dots, d\}} \sup_{\xi \in [0,1]} |\partial_k f_j(x + \xi(y-x))| \cdot \|x - y\|. \end{aligned}$$

Unter der Voraussetzung

$$c := d^{3/2} \max_{j,k \in \{1, \dots, d\}} \sup_{x \in \mathbb{R}^d} |\partial_k f_j(x)| < 1$$

ist f eine Kontraktion:

$$d(f(x), f(y)) = \|f(x) - f(y)\| \leq c \|x - y\| = c d(x, y).$$

12.3 Implizit definierte Funktionen: 1) Flächen im \mathbb{R}^3 werden oft durch Gleichungen definiert. Z.B. besteht die Einheitssphäre aus allen Punkten (x, y, z) , die folgende Gleichung erfüllen:

$$F(x, y, z) := x^2 + y^2 + z^2 - 1 = 0.$$

Oft wird eine explizite Darstellung $z = \varphi(x, y)$ benötigt. Bei der Kugel ist diese nur **lokal** möglich, z.B. Halbkugelfläche

$$z = \varphi(x, y) = \sqrt{1 - x^2 - y^2} \quad \text{für } x^2 + y^2 < 1.$$

Es gilt dann

$$F(x, y, \varphi(x, y)) = 0 \quad \text{für } x^2 + y^2 < 1.$$

Man nennt $z = \varphi(x, y)$ eine **lokale Auflösung** der Gleichung $F(x, y, z) = 0$ nach z .

2) Gegeben ist ein Gleichungssystem

$$\begin{aligned} F_1(x_1, \dots, x_d, y_1, \dots, y_m) &= 0 \\ F_2(x_1, \dots, x_d, y_1, \dots, y_m) &= 0 \\ &\vdots \\ F_m(x_1, \dots, x_d, y_1, \dots, y_m) &= 0 \end{aligned} \tag{*}$$

mit m Gleichungen für die m Unbekannten y_1, \dots, y_m . Die Gleichungen hängen von den Parametern x_1, \dots, x_d ab. Eine lokale Auflösung ist eine Funktion $\varphi : \mathbb{R}^d \supseteq B_\delta(x_0) \mapsto \mathbb{R}^m$, so dass

$$\begin{aligned} F_1(x, \varphi(x)) &= 0 \\ &\vdots \\ F_m(x, \varphi(x)) &= 0 \end{aligned} \quad \text{für } x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_d \end{pmatrix} \in B_\delta(x_0).$$

Falls $\varphi(x)$ eindeutig ist: Die Funktion φ ist durch (*) **implizit** definiert.

12.4 Satz über implizite Funktionen: Seien $D_x \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $D_y \subseteq \mathbb{R}^m$ offen und $F : D_x \times D_y \rightarrow \mathbb{R}^m$, $(x_0, y_0) \in D_x \times D_y$. Gelten

1) $F(x_0, y_0) = 0$,

2) $F \in C^1(D_x \times D_y \rightarrow \mathbb{R}^m)$,

3) die $m \times m$ -Matrix $\partial_y F(x_0, y_0) := \begin{pmatrix} \partial_{y_1} F_1(x_0, y_0) & \dots & \partial_{y_m} F_1(x_0, y_0) \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ \partial_{y_1} F_m(x_0, y_0) & \dots & \partial_{y_m} F_m(x_0, y_0) \end{pmatrix}$ ist invertierbar,

dann existieren $\delta_1, \delta_2 > 0$, so dass

$$\forall x \in B_{\delta_1}(x_0) \subseteq \mathbb{R}^d \exists! \varphi(x) \in B_{\delta_2}(y_0) \subseteq \mathbb{R}^m : F(x, \varphi(x)) = 0.$$

Außerdem gilt $\varphi \in C^1(B_{\delta_1}(x_0) \rightarrow \mathbb{R}^m)$.

Beweis: Setze $G(x, y) := y - (\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} F(x, y)$ für $(x, y) \in D_x \times D_y$.

1) Gesucht: Fixpunkt von $G(x, \cdot)$:

$$G(x, y) = y \Leftrightarrow (\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} F(x, y) = 0 \Leftrightarrow F(x, y) = 0.$$

2) Wahl des metrischen Raumes M :

$$\begin{aligned} \partial_y G(x, y) &= E_{d \times d} - (\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} \partial_y F(x, y) \\ &= (\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} (\partial_y F(x_0, y_0) - \partial_y F(x, y)) \\ &\rightarrow 0 \quad \text{für } (x, y) \rightarrow (x_0, y_0), \end{aligned}$$

da $\partial_y F$ stetig in (x_0, y_0) . Wähle $\delta_0 > 0$, so dass

$$\sup_{x \in B_{\delta_0}(x_0)} \sup_{y \in B_{\delta_0}(y_0)} \max_{1 \leq j, k \leq m} |\partial_{y_j} G_k(x, y)| \leq \frac{1}{2d^{3/2}}.$$

Setze $M := \{y \in \mathbb{R}^m : \|y - y_0\| \leq \delta_0\}$. Mit $d(y, \tilde{y}) = \|y - \tilde{y}\|$ ist (M, d) ein vollständiger metrischer Raum.

F ist stetig in $(x_0, y_0) \Rightarrow$

$$\exists \delta_1 \in]0, \delta_0[\quad \forall x \in B_{\delta_1}(x_0) : \left\| (\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} \underbrace{(F(x, y_0) - F(x_0, y_0))}_{\rightarrow 0 \text{ für } x \rightarrow x_0} \right\| < \frac{\delta_0}{2}$$

Sei nun $x_1 \in B_{\delta_1}(x_0)$ beliebig, aber fest gewählt.

3) Es gilt $\text{Bild}(G(x_1, \cdot)) \subseteq M$: Sei $y \in M$, also $\|y - y_0\| \leq \delta_0$. Zeige $\|G(x_1, y) - y_0\| \leq \delta_0$.

$$\begin{aligned} \|G(x_1, y) - y_0\| &= \|G(x_1, y) - G(x_0, y_0)\| \\ &\leq \underbrace{\|G(x_1, y) - G(x_1, y_0)\|}_{(1)} + \underbrace{\|G(x_1, y_0) - G(x_0, y_0)\|}_{(2)} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (1) &\stackrel{\text{wie in 12.2}}{\leq} d^{3/2} \sup_{y \in B_{\delta_0}(y_0)} \max_{1 \leq j, k \leq m} |\partial_{y_j} G_k(x_1, y)| \cdot \|y - y_0\| \\ &\leq d^{3/2} \frac{1}{2d^{3/2}} \|y - y_0\| \\ &\leq \frac{\delta_0}{2}, \\ (2) &= \|y_0 - (\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} F(x_1, y_0) - (y_0 - (\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} F(x_0, y_0))\| \\ &= \|(\partial_y F(x_0, y_0))^{-1} (F(x_1, y_0) - F(x_0, y_0))\| \\ &< \frac{\delta_0}{2} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \|G(x_1, y) - y_0\| < \delta_0$$

4) $G(x_1, \cdot)$ ist eine Kontraktion: Seien $y, \tilde{y} \in M$:

$$\begin{aligned} \|G(x_1, y) - G(x_1, \tilde{y})\| &\stackrel{\text{wie in 12.2}}{\leq} d^{3/2} \sup_{y \in B_{\delta_0}(y_0)} \max_{1 \leq j, k \leq m} |\partial_{y_j} G_k(x_1, y)| \cdot \|y - \tilde{y}\| \\ &\leq d^{3/2} \frac{1}{2d^{3/2}} \|y - \tilde{y}\| \\ &= \underbrace{\frac{1}{2}}_{=:c} \|y - \tilde{y}\|. \end{aligned}$$

Mit dem Banachschen Fixpunktsatz folgt nun: $\exists! y(x_1) \in M : G(x_1, y(x_1)) = y(x_1)$.

Definiere $\varphi(x) := y(x)$ für $x \in B_{\delta_1}(x_0)$. Dann gilt

$$F(x, \varphi(x)) = 0 \text{ für } x \in B_{\delta_1}(x_0) \text{ und}$$

$$y = \varphi(x) \text{ ist die einzige Lösung von } F(x, y) = 0 \text{ mit } \|y - y_0\| \leq \delta_0.$$

5) Zeige: φ ist stetig in x_0 . Beachte: $F(x_0, y_0) = 0 \Rightarrow \varphi(x_0) = y_0$.

Sei $\varepsilon > 0$ gegeben. Setze $\tilde{\delta}_0 := \min\{\varepsilon, \delta_0\} > 0$ und $\tilde{M} := \{y \in \mathbb{R}^m : \|y - y_0\| < \tilde{\delta}_0\}$. Führe Schritt 3 und 4 für $x_1 \in B_{\delta_1}(x_0)$ mit geeignetem $\tilde{\delta}_1 \in]0, \tilde{\delta}_0[$ durch.

$$\Rightarrow \exists! \tilde{y} \in \tilde{M} : G(x_1, \tilde{y}) = \tilde{y} \text{ bzw. } F(x, \tilde{y}) = 0.$$

Da $\tilde{M} \subseteq M$ und die Lösung von $F(x, y) = 0$ eindeutig in M ist, folgt $\tilde{y} = \varphi(x)$.

$$\Rightarrow \forall x_1 \in B_{\tilde{\delta}_1}(x_0) : \|\varphi(x_1) - \varphi(x_0)\| = \|\tilde{y} - y_0\| \leq \tilde{\delta}_0 \leq \varepsilon.$$

$$\text{Oder anders: } \|x_1 - x_0\| < \tilde{\delta}_1 \Rightarrow \|\varphi(x_1) - \varphi(x_0)\| \leq \varepsilon.$$

Dies beweist die Stetigkeit von φ in x_0 .

6) Zeige, dass φ stetig ist: Es gilt

$$\partial_y F(x_0, y_0) \text{ invertierbar} \Leftrightarrow \det(\partial_y F(x_0, y_0)) \neq 0$$

$$\begin{array}{l} \text{partielle Ableitungen} \\ \text{von } F \text{ sind stetig} \end{array} \Rightarrow \exists \delta_3 \in]0, \delta_1[\forall x \in B_{\delta_3}(x_0) \forall y \in B_{\delta_3}(y_0) : \det(\partial_y F(x, y)) \neq 0.$$

$$\Rightarrow \exists \delta_3 \in]0, \delta_1[\forall x \in B_{\delta_3}(x_0) \forall y \in B_{\delta_3}(y_0) : \partial_y F(x, y) \text{ ist invertierbar.}$$

Wende 1) – 5) im Punkt $(x, \varphi(x))$ anstelle von (x_0, y_0) an

\Rightarrow neue Lösung = alte Lösung wegen Eindeutigkeit

$\Rightarrow \varphi$ ist stetig in x für alle $x \in B_{\delta_3}(x_0)$ falls $\delta_3 < \delta_0$, sonst für alle $x \in B_{\delta_0}(x_0)$.

7) Differenzierbarkeit wird nach dem folgenden Satz bewiesen.

□

12.5 Satz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $A : D \rightarrow \mathbb{R}^{m^2}$ eine matrixwertige Funktion, $A(x) = (a_{jk}(x))_{j,k=1,\dots,m}$, $x_0 \in D$, $\forall j, k = 1, \dots, m : a_{jk}$ stetig in x_0 , $\det(A(x_0)) \neq 0$. Dann gelten

1) $\exists \delta > 0 \forall x \in B_\delta(x_0) : \det(A(x)) \neq 0$.

2) $(A(x))^{-1} \rightarrow (A(x_0))^{-1}$ für $x \rightarrow x_0$ (Konvergenz der Einträge in der Matrix).

Beweis: 1) Z.B. $m = 2$: $\det(A(x)) = \det \begin{pmatrix} a_{11}(x) & a_{12}(x) \\ a_{21}(x) & a_{22}(x) \end{pmatrix} = a_{11}(x)a_{22}(x) - a_{12}(x)a_{21}(x)$

$\Rightarrow \det(A(x))$ ist stetig in x_0

\Rightarrow Behauptung.

Allgemeines m : Leibniz-Formel: $\det(A(x)) =$ Summe von Produkten aus $a_{jk}(x)$

$\Rightarrow \det(A(x))$ ist stetig in x_0 .

2) Z.B. $n = 2$: Cramersche Regel:

$$(A(x))^{-1} = \frac{1}{\det(A(x))} \begin{pmatrix} a_{22}(x) & -a_{12}(x) \\ -a_{21}(x) & a_{11}(x) \end{pmatrix} \rightarrow (A(x_0))^{-1} \text{ für } x \rightarrow x_0.$$

Im allgemeinen Fall genauso mit Cramerscher Regel

$$(A(x))^{-1} = \frac{1}{\det(A(x))} \text{adj}(A(x)) \rightarrow (A(x_0))^{-1} \text{ für } x \rightarrow x_0.$$

□

Beweis des Satzes über implizite Funktionen, Fortsetzung: Bisher bewiesen: $\exists \delta_0, \delta_3 > 0$:

$$\forall x \in B_{\delta_3}(x_0) \exists! \varphi(x) \in \mathbb{R}^d : \|\varphi(x) - y_0\| \leq \delta_0 \wedge F(x, \varphi(x)) = 0$$

und φ ist stetig. Daher ist $\delta_4 \in]0, \delta_3]$ wählbar, so dass $\|x - x_0\| < \delta_4 \Rightarrow \|\varphi(x) - y_0\| < \delta_0$.

Nun muss noch die Differenzierbarkeit von φ nachgewiesen werden. Zeige

$$\partial_{x_l} \varphi(x) = -(\partial_y F(x, \varphi(x)))^{-1} (\partial_{x_l} F)(x, \varphi(x)) \quad \text{für } x \in B_{\delta_3}(x_0) \quad (*)$$

für $l = 1, \dots, d$. Mit 12.5 folgt dann aus der Stetigkeit von φ auch die Stetigkeit von $\partial_{x_l} \varphi \Rightarrow \varphi \in C^1(B_{\delta_3}(x_0) \rightarrow \mathbb{R}^d)$.

Sei $h \neq 0$. Für $j = 1, \dots, m$ gilt mit zweimaliger Anwendung des Mittelwertsatzes

$$\begin{aligned} 0 &= \frac{1}{h} \left(\underbrace{F_j(x + h e_l, \varphi(x + h e_l))}_{=0} - F_j(x, \varphi(x + h e_l)) \right) \\ &\quad + \frac{1}{h} \left(F_j(x, \varphi(x + h e_l)) - \underbrace{F_j(x, \varphi(x))}_{=0} \right) \\ &= \frac{1}{h} (\partial_x F_j)(x + \xi_j h e_l, \varphi(x + h e_l)) (x + h e_l - x) \\ &\quad + \frac{1}{h} (\partial_y F_j)(x, \varphi(x) + \eta_j (\varphi(x + h e_l) - \varphi(x))) (\varphi(x + h e_l) - \varphi(x)), \end{aligned}$$

wobei $\xi_j, \eta_j \in]0, 1[$. Fasse die Koordinaten F_1, \dots, F_m zu einem Vektor zusammen:

$$\begin{aligned} 0 &= \begin{pmatrix} (\partial_{x_l} F_1)(x + \xi_1 h e_l, \varphi(x + h e_l)) \\ \vdots \\ (\partial_{x_l} F_m)(x + \xi_m h e_l, \varphi(x + h e_l)) \end{pmatrix} \\ &\quad + \underbrace{\begin{pmatrix} (\partial_y F_1)(x, \varphi(x) + \eta_1 (\varphi(x + h e_l) - \varphi(x))) \\ \vdots \\ (\partial_y F_m)(x, \varphi(x) + \eta_m (\varphi(x + h e_l) - \varphi(x))) \end{pmatrix}}_{=: A(h) \xrightarrow{h \rightarrow 0} (\partial_y F)(x, \varphi(x)) \text{ invertierbar}} \frac{1}{h} (\varphi(x + h e_l) - \varphi(x)). \end{aligned}$$

Aus Satz 12.5: $A(h)$ ist für kleines $|h|$ invertierbar und $(A(h))^{-1} \rightarrow ((\partial_y F)(x, \varphi(x)))^{-1}$.

$$\begin{aligned} \Rightarrow \frac{1}{h} (\varphi(x + h e_l) - \varphi(x)) &= - (A(h))^{-1} \underbrace{\begin{pmatrix} (\partial_{x_l} F_1)(x + \xi_1 h e_l, \varphi(x + h e_l)) \\ \vdots \\ (\partial_{x_l} F_m)(x + \xi_m h e_l, \varphi(x + h e_l)) \end{pmatrix}}_{\rightarrow (\partial_{x_l} F)(x, \varphi(x))} \\ &\xrightarrow{h \rightarrow 0} - (\partial_y F)(x, \varphi(x)) (\partial_{x_l} F)(x, \varphi(x)). \end{aligned}$$

$\Rightarrow (*)$. □

12.6 Berechnung der Ableitung: Sind die Voraussetzungen des Satzes über implizite Funktionen erfüllt, so ist die Auflösungsfunktion φ differenzierbar. Die Ableitung kann dann mit der Kettenregel berechnet werden: Beachte

$$F'(x, y) = \begin{pmatrix} \partial_x F(x, y) & \partial_y F(x, y) \end{pmatrix} \quad (m \times (d + m)\text{-Matrix}).$$

Definiere $\Phi(x) := \begin{pmatrix} \text{Id}_{\mathbb{R}^d}(x) \\ \varphi(x) \end{pmatrix} \Rightarrow \Phi'(x) = \begin{pmatrix} E_{d \times d} \\ \varphi'(x) \end{pmatrix}$ ($(d+m) \times d$ -Matrix). Damit folgt

$$\begin{aligned} 0 &= F(x, \varphi(x)) \\ \Leftrightarrow 0 &= (F \circ \Phi)(x) \\ \Rightarrow 0 &= (F \circ \Phi)'(x) = F'(\Phi(x)) \circ \Phi'(x) = \partial_x F(x, \varphi(x)) E_{d \times d} + \partial_y F(x, \varphi(x)) \varphi'(x) \\ \Rightarrow \varphi'(x) &= -(\partial_y F(x, \varphi(x)))^{-1} (\partial_x F)(x, \varphi(x)). \end{aligned}$$

Falls $F \in C^k(D_x \times D_y \rightarrow \mathbb{R}^m) \Rightarrow$ Formel kann differenziert werden $\Rightarrow \varphi \in C^k(B_{\delta_1}(x_0) \rightarrow \mathbb{R}^m)$.

12.7 Hilfssatz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $g : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ stetig, $O \subseteq \mathbb{R}^m$ offen. Dann ist $g^{-1}(O) = \{x \in D : g(x) \in O\}$ offen im \mathbb{R}^d .

Beweis: Sei $x_0 \in g^{-1}(O)$. Zeige: $\exists \delta > 0 : B_\delta(x_0) \subseteq g^{-1}(O)$.

O offen $\Rightarrow \exists \varepsilon > 0 : B_\varepsilon(g(x_0)) \subseteq O$

g stetig $\Rightarrow \exists \delta > 0 : x \in B_\delta(x_0) \Rightarrow g(x) \in B_\varepsilon(g(x_0)) \subseteq O$

$\Rightarrow B_\delta(x_0) \subseteq g^{-1}(O)$. □

Erinnerung: Formel aus Analysis 1: $(f^{-1})'(y) = \frac{1}{f'(f^{-1}(y))}$.

12.8 Anwendung: Umkehrfunktion: Gegeben: $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}^d$.

Gesucht: Zu $y \in \text{Bild}(f)$ suche $x \in D$ mit $f(x) = y$

Methode: Definiere $F(y, x) := y - f(x)$ für $y \in \mathbb{R}^d, x \in D$,

suche lokale Auflösung $x = \varphi(y)$ mit $F(y, \varphi(y)) = 0 \Leftrightarrow y = f(\varphi(y))$.

Satz über implizite Funktionen anwenden. Welche Voraussetzungen muss f dafür erfüllen?

0) $F : D \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d$, also $m = d$.

1) $F(x_0, y_0) = 0$: Ein $x_0 \in D$ auswählen, $y_0 := f(x_0)$ setzen.

2) $F \in C^1(D_x \times D_y \rightarrow \mathbb{R}^d)$: $D_x := D, D_y := \mathbb{R}^d$

$\partial_y F(x, y) = E$ ist stetig

$\partial_x F(x, y) = -f'(x)$. Setze voraus: $f \in C^1(D \rightarrow \mathbb{R})$.

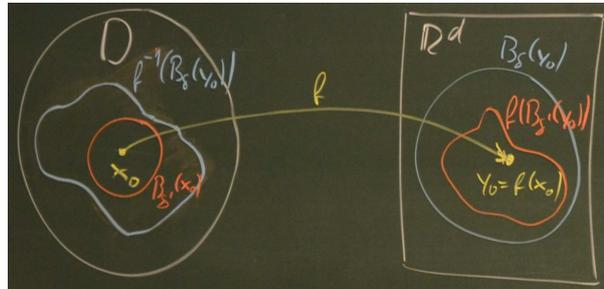
3) $\partial_x F(x_0, y_0) = -f'(x_0)$ muss invertierbar sein.

Dann besagt der Satz über implizite Funktionen: $\exists \delta_1, \delta_2 > 0$:

$$\forall y \in B_{\delta_1}(y_0) \exists! \varphi(y) \in B_{\delta_2}(x_0) : F(y, \varphi(y)) = 0 \text{ bzw. } y = f(\varphi(y)).$$

Das bedeutet: Lokal auf $B_{\delta_1}(y_0)$ existiert die Umkehrfunktion $f^{-1}(y) := \varphi(y)$, denn $f(\varphi(y)) = y$.
 Außerdem gilt $f^{-1} = \varphi \in C^1(B_{\delta_1}(y_0) \rightarrow \mathbb{R}^d)$. Wie in 12.6 erhält man

$$\begin{aligned}
 0 = y - f(\varphi(y)) &\stackrel{\substack{\text{Ableiten} \\ \text{Kettenregel}}}{\Rightarrow} 0 = E_{d \times d} - \underbrace{f'(f^{-1}(y))}_{\text{invertierbar}} \circ (f^{-1}(y))' \\
 &\Rightarrow (f^{-1}(y))' = (f'(f^{-1}(y)))^{-1}.
 \end{aligned}$$



12.7 $\Rightarrow f^{-1}(B_{\delta_1}(y_0))$ ist offen $\Rightarrow \exists \delta > 0 : B_\delta(x_0) \subseteq f^{-1}(B_{\delta_1}(y_0))$.

Dann ist $f : B_\delta(x_0) \rightarrow \mathbb{R}^d$ injektiv.

f^{-1} stetig $\stackrel{12.7}{\Rightarrow} f(B_\delta(x_0)) = \underbrace{(f^{-1})^{-1}}_{\text{stetig}}(B_\delta(x_0))$ ist offen.

Außerdem ist f^{-1} auf $f(B_\delta(x_0))$ stetig differenzierbar.

12.9 Satz: Sei $D \subseteq \mathbb{R}^d$, $f \in C^1(D \rightarrow \mathbb{R})$, $x_0 \in D$, $f'(x_0)$ invertierbare $d \times d$ -Matrix. Dann

$$\exists \delta > 0 \ f : B_\delta(x_0) \rightarrow \mathbb{R}^d \text{ ist injektiv.}$$

Außerdem ist $f(B_\delta(x_0))$ offen, und es gelten

$$\begin{aligned}
 f^{-1} &\in C^1(f(B_\delta(x_0)) \rightarrow \mathbb{R}^d) \\
 (f^{-1}(y))' &= (f'(f^{-1}(y)))^{-1} \quad \text{für } y \in f(B_\delta(x_0)).
 \end{aligned}$$

Gilt zusätzlich $f \in C^k(D \rightarrow \mathbb{R}^d)$, so folgt $f^{-1} \in C^k(f(B_\delta(x_0)) \rightarrow \mathbb{R}^d)$.

Man sagt: $f : B_\delta(x_0) \rightarrow f(B_\delta(x_0))$ ist ein **C^k -Diffeomorphismus** (d.h. $f : B_\delta(x_0) \rightarrow f(B_\delta(x_0))$ ist bijektiv und f, f^{-1} sind k -Mal stetig differenzierbar).

12.10 Wichtigste Form der Kettenregel:

$$\frac{d}{dt} f(g_1(t), g_2(t), g_3(t)) = (\partial_{x_1} f)(\dots)g_1'(t) + (\partial_{x_2} f)(\dots)g_2'(t) + (\partial_{x_3} f)(\dots)g_3'(t)$$

falls g_1, g_2, g_3 differenzierbar in t und f differenzierbar in $(g_1(t), g_2(t), g_3(t))$.

12.11 Beispiel Polarkoordinaten:

$$\begin{aligned} x(r, \varphi) &= r \cos \varphi \\ y(r, \varphi) &= r \sin \varphi \end{aligned} \quad \text{für } r > 0, 0 < \varphi < 2\pi \text{ (oder } \varphi_0 < \varphi < 2\pi + \varphi_0).$$

Dadurch ist eine bijektive Abbildung $]0, \infty[\times]0, 2\pi[\ni (r, \varphi) \mapsto (x, y) \in \mathbb{R}^2 \setminus \{(x, 0) : x \geq 0\}$ definiert.

Umkehrfunktion? $r(x, y) = \sqrt{x^2 + y^2}$ ist klar. $\varphi(x, y) = ?$.

Es gilt

$$\frac{\partial(x, y)}{\partial(r, \varphi)} = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -r \sin \varphi \\ \sin \varphi & r \cos \varphi \end{pmatrix}.$$

$\det \left(\frac{\partial(x, y)}{\partial(r, \varphi)} \right) = r \neq 0 \Rightarrow$ die Abbildung ist lokal invertierbar und

$$\frac{\partial(r, \varphi)}{\partial(x, y)} = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -r \sin \varphi \\ \sin \varphi & r \cos \varphi \end{pmatrix}^{-1} \Big|_{(r, \varphi) = (r(x, y), \varphi(x, y))} = \begin{pmatrix} \frac{x}{\sqrt{x^2 + y^2}} & \frac{y}{\sqrt{x^2 + y^2}} \\ -\frac{y}{x^2 + y^2} & \frac{x}{x^2 + y^2} \end{pmatrix}$$

Diese Formel ist für $(x, y) \in \mathbb{R}^2$ ohne Ausnahmen gültig.

Umrechnung von Ableitungen:

Für $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ sei $F(r, \varphi) := f(x(r, \varphi), y(r, \varphi)) = f(r \cos \varphi, r \sin \varphi)$. Mit Kettenregel:

$$F'(r, \varphi) = (\partial_r F, \partial_\varphi F) = f'(x(r, \varphi), y(r, \varphi)) \circ \frac{\partial(x, y)}{\partial(r, \varphi)}$$

Ist umgekehrt $G(x, y) := g(r(x, y), \varphi(x, y))$, so ergibt die Kettenregel

$$G'(x, y) = g'(r(x, y), \varphi(x, y)) \circ \frac{\partial(r, \varphi)}{\partial(x, y)}$$

12.1 Extrema unter Nebenbedingungen

12.12 Beispiel: Gesucht ist der Quader mit dem größten Volumen und Oberflächeninhalt 1:

$$\text{Maximiere} \quad f(a, b, c) = abc \quad (\text{Z})$$

$$\text{unter der Nebenbedingung} \quad g(a, b, c) = 2ab + 2ac + 2bc = 1 \quad (\text{N})$$

Lösungsmöglichkeit: Löse (N) nach c auf: $c = \frac{1 - 2ab}{2(a + b)}$, setze in (Z) ein und löse Extremwertproblem in zwei Variablen.

Bei komplizierte Nebenbedingung (N), z.B. $g(a, b, c) = a^2 + b^2 + c^2$ oder mehreren Nebenbedingungen, ist globale Auflösung nach einer Variablen eventuell gar nicht möglich.

12.13 Notwendige Bedingung: Seien $m < d$, $D \subseteq \mathbb{R}^d$ offen, $f \in C^1(D \rightarrow \mathbb{R})$, $g \in C^1(D \rightarrow \mathbb{R}^m)$ mit $\text{Rang}(g'(x)) = m$ auf D und

$$N := \{x \in D : g(x) = 0\}.$$

(N ist die Menge der $x \in D$, die die m Nebenbedingungen $g_1(x) = 0 \wedge \dots \wedge g_m(x) = 0$ erfüllen.)

Hat die eingeschränkte Funktion $f|_N$ ein lokales Extremum in $x_0 \in N$, so folgt

$$\exists \lambda \in \mathbb{R}^m : f'(x_0) + \lambda^T g'(x_0) = 0$$

bzw. ausgeschrieben

$$\exists \lambda \in \mathbb{R}^m \forall j = 1, \dots, d : \partial_j f(x_0) + \sum_{k=1}^m \lambda_k \partial_j g_k(x_0) = 0.$$

Beweis: Wegen $\text{Rang}(g'(x_0)) = m$ gilt (eventuell nach Vertauschung der Reihenfolge der Koordinaten)

$$\text{Rang}(\partial_k g_j(x_0))_{j,k=1,\dots,m} = m \text{ bzw. äquivalent } \det(\partial_k g_j(x_0))_{j,k=1,\dots,m} \neq 0.$$

Setze $y = (x_1, \dots, x_m) \in \mathbb{R}^m$, $z = (x_{m+1}, \dots, x_d) \in \mathbb{R}^{d-m}$, entsprechend y_0, z_0 .

$$\Rightarrow g(y_0, z_0) = 0 \text{ und } \partial_y g(y_0, z_0) = (\partial_k g_j(x_0))_{j,k=1,\dots,m} \text{ ist invertierbar.}$$

Beachte

$$\begin{aligned} f'(x_0) + \lambda^T g'(x_0) = 0 &\Leftrightarrow (\partial_y f(y_0, z_0), \partial_z f(y_0, z_0)) + \lambda^T (\partial_y g(y_0, z_0), \partial_z g(y_0, z_0)) = 0 \\ &\Leftrightarrow \underbrace{\partial_y f(y_0, z_0) + \lambda^T \partial_y g(y_0, z_0)}_{(1)} = 0 \wedge \underbrace{\partial_z f(y_0, z_0) + \lambda^T \partial_z g(y_0, z_0)}_{(2)} = 0 \end{aligned}$$

1) Bestimmung des Vektors λ : Das lineare Gleichungssystem

$$(\partial_y g(x_0, y_0))^T \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_m \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} \partial_{y_1} f(y_0, z_0) \\ \vdots \\ \partial_{y_m} f(y_0, z_0) \end{pmatrix}$$

besitzt eine eindeutige Lösung $\lambda =: \lambda_0 \in \mathbb{R}^m$. Transponieren der Gleichung:

$$\lambda_0^T \partial_y g(y_0, z_0) = -\partial_y f(y_0, z_0).$$

$\Rightarrow \exists! \lambda_0 \in \mathbb{R}^m : (1) \text{ ist erfüllt.}$

2) Nachweis von (2) für $\lambda = \lambda_0$:

Wende den Satz über implizite Funktionen auf

$$g(y, z) = 0, \quad g(y_0, z_0) = 0, \quad \partial_y g(y_0, z_0) \text{ invertierbar}$$

an \Rightarrow Es existiert eine eindeutige lokale Auflösung $\varphi \in C^1(B_\delta(z_0) \rightarrow \mathbb{R}^m)$ so dass

$$g(\varphi(z), z) = 0 \text{ für } z \in B_\delta(z_0).$$

Wir benötigen φ' . Mit Kettenregel:

$$\underbrace{\partial_y g(y_0, z_0) \circ \varphi'(z_0)}_{\text{Matrix Mal Vektor}} + \partial_z g(y_0, z_0) = 0$$

$$\Rightarrow \varphi'(z_0) = -(\partial_y g(y_0, z_0))^{-1} \partial_z g(y_0, z_0).$$

Setze $y = \varphi(z)$ in f ein:

$$F(z) := f(\varphi(z), z).$$

$f|_N$ hat lokales Extremum in $x_0 \Rightarrow F$ hat ein lokales Extremum in $z_0 \Rightarrow F'(z_0) = 0$.

$$\Leftrightarrow (\partial_y f)(y_0, z_0) \circ \varphi'(z_0) + \partial_z f(y_0, z_0) = 0$$

$$\Leftrightarrow (\partial_y f)(y_0, z_0) \left(-(\partial_y g(y_0, z_0))^{-1} \partial_z g(y_0, z_0) \right) + \partial_z f(y_0, z_0) = 0$$

$$\stackrel{(1)}{\underset{\lambda=\lambda_0}{\Rightarrow}} (\lambda_0^T \partial_y g(y_0, z_0)) (\partial_y g(y_0, z_0))^{-1} \partial_z g(y_0, z_0) + \partial_z f(y_0, z_0) = 0$$

$$\stackrel{\text{AG}}{\Leftrightarrow} \lambda_0^T \partial_z g(y_0, z_0) + \partial_z f(y_0, z_0) = 0$$

$$\Leftrightarrow (2)$$

□

12.14 Bemerkung: Zur Bestimmung von Kandidaten für lokale Extrema werden die $d + m$ Gleichungen

$$f'(x_0) + \lambda^T g'(x_0) = 0 \quad (d \text{ Gleichungen})$$

$$g'(x_0) = 0 \quad (m \text{ Gleichungen})$$

für die $d + m$ Unbekannten $x_1, \dots, x_d, \lambda_1, \dots, \lambda_m$ gelöst.

12.15 Methode von Lagrange: Seien die Voraussetzungen des letzten Satzes erfüllt. Bilde die Funktion

$$F(x, \lambda) := f(x) + \lambda^T g(x) \text{ für } x \in D, \lambda \in \mathbb{R}^m.$$

Hat $f|_N$ in $x_0 \in N$ ein lokales Extremum, so folgt

$$\exists \lambda_0 \in \mathbb{R}^m : F'(x_0, \lambda_0) = 0.$$

Beweis: Beachte: $F' = (\partial_x F, \partial_\lambda F)$. Nach letztem Satz:

$$\exists \lambda_0 \in \mathbb{R}^m : f'(x_0) + \lambda_0^T g'(x_0) = 0.$$

Es folgt

$$\partial_x F(x_0, \lambda_0) = f'(x_0) + \lambda_0^T g'(x_0) = 0,$$

$$\partial_\lambda F(x_0, \lambda_0) = g(x_0) \stackrel{x_0 \in N}{=} 0.$$

□

12.16 Beispiel: Gesucht ist das Maximum von $f(a, b, c) = abc$

unter der Nebenbedingung $g(a, b, c) = 2ab + 2ac + 2bc = 1$.

Hinweis: Löst man die Nebenbedingung nach c auf: $c = \frac{1 - 2ab}{2(a + b)}$, so folgt mit der Abschätzung

$(a + b)^2 \geq 4ab$:

$$0 \leq f(a, b, c) \leq ab \frac{1 - 2ab}{4\sqrt{ab}} = \frac{1}{4} \sqrt{ab} (1 - 2ab).$$

in $D = \{(a, b, c) : a, b, c > 0\}$. Man sieht, dass f am Rand von D verschwindet.

12.17 Satz von Heine-Borel: In \mathbb{R}^d gilt für $K \subseteq \mathbb{R}^d$

$$K \text{ ist kompakt} \Leftrightarrow K \text{ ist beschränkt und abgeschlossen.}$$

Der Beweis verläuft entsprechend dem Fall $d = 1$.

12.18 Satz: Seien (M_1, d_1) , (M_2, d_2) metrische Räume, $D \subseteq M_1$ offen, $f : D \rightarrow M_2$ stetig. Ist $K \subseteq D$ kompakt, dann ist $f(K)$ kompakt.

Beweis: Sei $O = \{O_\alpha : \alpha \in A\}$ eine offene Überdeckung von $f(K)$, d.h. die Elemente von O sind offen und $f(K) \subseteq \bigcup_{\alpha \in A} O_\alpha$.

Zeige: $\exists n \in \mathbb{N} \exists \alpha_1, \dots, \alpha_n \in A : f(K) \subseteq \bigcup_{j=1}^n O_{\alpha_j}$. Dann folgt die Kompaktheit von $f(K)$.

Betrachte $O' := \{f^{-1}(O_\alpha) : \alpha \in A\}$. Dann:

- 1) $\forall \alpha \in A : f^{-1}(O_\alpha)$ ist offen. Siehe Beweis von Satz 12.7.
- 2) O' ist Überdeckung von K , denn $x \in K \Rightarrow \exists \alpha \in A : f(x) \in O_\alpha \Rightarrow x \in f^{-1}(O_\alpha)$.
- 3) O' offene Überdeckung von $K \wedge K$ kompakt

$$\Rightarrow \exists n \in \mathbb{N} \exists \alpha_1, \dots, \alpha_n \in A : K \subseteq \bigcup_{j=1}^n f^{-1}(O_{\alpha_j}).$$

$$\Rightarrow f(K) \subseteq \bigcup_{j=1}^n f(f^{-1}(O_{\alpha_j})) = \bigcup_{j=1}^n O_{\alpha_j}.$$

□

12.19 Folgerung: Ist (M, d) metrischer Raum, $D \subseteq M$ offen, $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ stetig, $K \subseteq D$ kompakt. Dann besitzt $f|_K$ auf K ein Maximum und ein Minimum:

$$\exists x_1, x_2 \in K \forall x \in K : f(x_1) \leq f(x) \leq f(x_2).$$

Beweis: $f(K)$ ist kompakte Teilmenge von \mathbb{R}

$$\stackrel{\text{Satz 6.32}}{\Rightarrow} \sup\{f(x) : x \in K\} = \sup\{y : y \in f(K)\} \in f(K).$$

Genauso für Minimum.

□

13 Gleichmäßigkeit

13.1 Vertauschung von Grenzwert und Integral

13.1 Frage: Gilt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b f_n(x) \, dx = \int_a^b \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) \, dx?$$

Antwort: Nicht allgemein, denn

$$f_n(x) := \begin{cases} n^2 x & 0 \leq x < \frac{1}{n} \\ 2n - n^2 x & \frac{1}{n} \leq x < \frac{2}{n} \\ 0 & \frac{2}{n} \leq x \end{cases} \Rightarrow \forall n \in \mathbb{N} : \int_0^1 f_n(x) \, dx = 1$$

$$\text{Aber: } \forall x \in [0, 1] : f_n(x) \rightarrow 0 \Rightarrow \int_0^1 \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) \, dx = 0$$

13.2 Satz: Sei $-\infty < a < b < \infty$, $\forall n \in \mathbb{N} : f_n \in \mathcal{R}([a, b])$ und $f_n \rightarrow f$ gleichmäßig auf $[a, b]$.

Dann folgen

- $f \in \mathcal{R}([a, b])$,
- $\left(\int_a^b f_n(x) \, dx \right)_{n \in \mathbb{N}}$ ist konvergent,
- $\lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b f_n(x) \, dx = \int_a^b \underbrace{\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x)}_{=f(x)} \, dx$.

Beweis: $f_n \rightarrow f$ gleichmäßig auf $[a, b] \Leftrightarrow \|f_n - f\|_\infty = \sup_{[a, b]} |f_n(x) - f(x)| \rightarrow 0$.

10.18: $(\mathcal{R}([a, b]), \|\cdot\|_\infty)$ ist ein Banachraum, d.h. vollständig $\Rightarrow f \in \mathcal{R}([a, b])$.

Also ist f über $[a, b]$ integrierbar.

$$\begin{aligned} \Rightarrow \left| \int_a^b f_n(x) \, dx - \int_a^b f(x) \, dx \right| &\stackrel{\text{Linearität}}{=} \left| \int_a^b (f_n(x) - f(x)) \, dx \right| \\ &\stackrel{\text{Monotonie}}{\leq} \int_a^b |f_n(x) - f(x)| \, dx \\ &\stackrel{\text{Monotonie}}{\leq} \int_a^b \|f_n - f\|_\infty \, dx \\ &= (b - a) \|f_n - f\|_\infty \rightarrow 0. \end{aligned}$$

□

13.3 Folgerung: Sei $-\infty < a < b < \infty$, $\forall n \in \mathbb{N} : f_n \in \mathcal{R}([a, b])$. Ist die Reihe

$$f(x) := \sum_{n=1}^{\infty} f_n(x)$$

gleichmäßig konvergent auf $[a, b]$, so folgen

$$f \in \mathcal{R}([a, b]) \wedge \sum_{n=1}^{\infty} \int_a^b f_n(x) dx \text{ ist konvergent} \wedge \sum_{n=1}^{\infty} \int_a^b f_n(x) dx = \int_a^b \sum_{n=1}^{\infty} f_n(x) dx.$$

13.4 Gleichmäßiger Grenzwert einer Funktion: Seien (M_1, d_1) , (M_2, d_2) metrische Räume, $D \subseteq M_1$, X Menge, $f : D \times X \rightarrow M_2$, $x_0 \in H(D)$, $\varphi : X \rightarrow M_2$. Dann gilt

$$\lim_{x \rightarrow x_0} f(x, t) = \varphi(t) \text{ gleichmäßig bezüglich } t \in X,$$

falls

$$\forall \varepsilon > 0 \exists \delta_\varepsilon > 0 \forall x' \in D \forall t \in X : d_1(x, x') < \delta_\varepsilon \Rightarrow d_2(f(x, t), \varphi(t)) < \varepsilon$$

(vgl. 9.1).

13.5 Satz: Sei (M, d) metrischer Raum, $D \subseteq M$, $-\infty < a < b < \infty$, $f : D \times [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, so dass

$$\forall x \in D : f(x, \cdot) : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} \text{ ist Regelfunktion.}$$

Gilt für ein $x_0 \in H(D) \cap D$

$$\lim_{x \rightarrow x_0} f(x, t) = \varphi(t) \text{ gleichmäßig bezüglich } t \in [a, b],$$

dann folgen:

- $\varphi \in \mathcal{R}([a, b])$,
- $\lim_{x \rightarrow x_0} \int_a^b f(x, t) dt = \int_a^b \lim_{x \rightarrow x_0} f(x, t) dt = \int_a^b \varphi(t) dt.$

Beweis: Sei (x_n) Folge in D mit $x_n \rightarrow x_0$. Setze $g_n(t) := f(x_n, t)$. Dann folgt $g_n \in \mathcal{R}([a, b])$ und $g_n(t) \rightarrow \varphi(t)$ gleichmäßig bezüglich $t \in [a, b]$.

$$\stackrel{13.2}{\Rightarrow} \varphi \in \mathcal{R}([a, b]) \wedge \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b f(x_n, t) dt = \int_a^b \lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n, t) dt = \int_a^b \varphi(t) dt.$$

Da der Grenzwert nicht von der Folge (x_n) abhängt, folgt die Behauptung. □

13.2 Parameterabhängige Integrale

13.6 Grundvoraussetzung: In diesem Kapitel wird immer vorausgesetzt:

$-\infty < a < b < \infty$, X ist eine Menge, $f : X \times [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ und

$$J(x) := \int_a^b f(x, t) dt \text{ für } x \in X,$$

sofern $f(x, \cdot) \in \mathcal{R}([a, b])$.

13.7 Satz: Sei $K \subseteq \mathbb{R}^d$ kompakt und $f \in C(K \times [a, b] \rightarrow \mathbb{R})$. Dann ist J definiert und stetig auf K .

Beweis: 1) Für jedes feste $x \in K$ gilt $f(x, \cdot) \in C([a, b] \rightarrow \mathbb{R}) \Rightarrow J(x)$ ist definiert.

2) Setze

$$K' := K \times [a, b] = \{(x, t) = (x_1, \dots, x_d, t) : x \in K \wedge t \in [a, b]\}.$$

Nach Heine Borel ist K beschränkt und abgeschlossen

$\Rightarrow K'$ ist beschränkt und abgeschlossen

$\xRightarrow{\text{Heine-Borel}} K'$ ist kompakt.

Sei $\varepsilon > 0$ vorgegeben. Nach Satz 6.52 ist f auf K' gleichmäßig stetig.

$$\Rightarrow \exists \delta_\varepsilon > 0 \forall (x, t), (x', t') \in K' : \|(x, t) - (x', t')\| < \delta_\varepsilon \Rightarrow |f(x, t) - f(x', t')| < \frac{\varepsilon}{b-a}.$$

Für $x, x' \in K$ mit $\|x - x'\| < \delta_\varepsilon$ folgt $\|(x, t) - (x', t)\| < \delta_\varepsilon$ für $t \in [a, b]$ und

$$\begin{aligned} |J(x) - J(x')| &= \left| \int_a^b (f(x, t) - f(x', t)) dt \right| \\ &\leq \int_a^b |f(x, t) - f(x', t)| dt \\ &\leq \int_a^b \frac{\varepsilon}{b-a} dt \\ &= \varepsilon \end{aligned}$$

□

13.8 Folgerung: Sei $-\infty \leq c < d \leq \infty$ und $f \in C(]c, d[\times [a, b] \rightarrow \mathbb{R})$. Dann ist J definiert und stetig auf $]c, d[$.

Beweis: $J(x)$ ist definiert: Wie vorher.

Sei $x \in]c, d[$ fest. Wähle $\delta > 0$, so dass $K := [x - \delta, x + \delta] \subseteq]c, d[$.

$\xRightarrow{\text{voriger Satz}} J$ ist stetig auf $K \Rightarrow J$ ist stetig in x .

□

13.9 Satz: Seien $-\infty \leq c < d \leq \infty$, $\Omega :=]c, d[\times]a, b]$, $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ mit

- $\forall x \in]c, d[: f(x, \cdot) \in \mathcal{R}([a, b])$,
- $\forall (x, t) \in \Omega : f$ ist in (x, t) partiell nach x differenzierbar,
- $\partial_x f \in C(\Omega \rightarrow \mathbb{R})$.

Dann gilt $J \in C^1(]c, d[\rightarrow \mathbb{R})$ und

$$J'(x) = \frac{d}{dx} \int_a^b f(x, t) dt = \int_a^b \partial_x f(x, t) dt \text{ für } x \in]c, d[,$$

d.h. Ableitung nach x und $\int_a^b \dots dt$ sind vertauschbar.

Beweis: Nach Voraussetzungen sind $\int_a^b f(x, t) dt$, $\int_a^b \partial_x f(x, t) dt$ definiert für $x \in]c, d[$.

Sei $x \in]c, d[$ fest. Wähle $\delta_0 > 0$, so dass $K := [x - \delta_0, x + \delta_0] \subseteq]c, d[$. Dann ist $\partial_x f$ auf $[x - \delta_0, x + \delta_0] \times [a, b]$ gleichmäßig stetig.

Sei nun $\varepsilon > 0$ vorgegeben. Wähle $\delta \in]0, \delta_0]$, so dass

$$\forall x, x' \in [x_0 - \delta, x_0 + \delta] \forall t \in [a, b] : |x - x'| < \delta \Rightarrow |\partial_x f(x, t) - \partial_x f(x', t)| < \frac{\varepsilon}{b - a}.$$

Für $|h| < \delta$, $h \neq 0$ folgt

$$\begin{aligned} \left| \frac{J(x+h) - J(x)}{h} - \int_a^b \partial_x f(x, t) dt \right| &= \left| \int_a^b \left(\frac{f(x+h, t) - f(x, t)}{h} - \partial_x f(x, t) \right) dt \right| \\ &\stackrel{\substack{\text{Mittelwertsatz} \\ \text{Diff'rechnung}}}{=} \left| \int_a^b (\partial_x f(x + \xi_t h, t) - \partial_x f(x, t)) dt \right| \\ &\leq \int_a^b \frac{\varepsilon}{b - a} dt \\ &= \varepsilon. \end{aligned}$$

(Beachte: $\forall t \in [a, b] : \partial_x f(\cdot, t)$ stetig $\Rightarrow f(\cdot, t)$ stetig.)

$\varepsilon \rightarrow 0 + 0 \Rightarrow$ Formel für $J'(x)$.

13.8 $\Rightarrow J' \in C(]c, d[\rightarrow \mathbb{R}) \Rightarrow J \in C^1(]c, d[\rightarrow \mathbb{R})$. □

13.10 Satz: Seien die Voraussetzungen von Satz 13.9 erfüllt, $u, o \in C^1(]c, d[\rightarrow \mathbb{R})$ mit $\text{Bild}(u), \text{Bild}(o) \subseteq [a, b]$ und

$$J(x) := \int_{u(x)}^{o(x)} f(x, t) dt.$$

Dann folgt $J \in C^1(]c, d[\rightarrow \mathbb{R})$ und

$$J'(x) = f(x, o(x))o'(x) - f(u(x))u'(x) + \int_{u(x)}^{o(x)} \partial_x f(x, t) dt.$$

Beweis: Setze

$$F(x_1, x_2, x_3) := \int_{x_1}^{x_2} f(x_3, t) dt.$$

Es gelten

$$\partial_1 F(x_1, x_2, x_3) = -f(x_3, x_1), \quad \partial_2 F(x_1, x_2, x_3) = f(x_3, x_2).$$

Aus dem letzten Satz:

$$\partial_3 F(x_1, x_2, x_3) = \int_{x_1}^{x_2} \partial_x f(x_3, t) dt.$$

Nun gilt $J(x) = F(u(x), o(x), x)$. Mit Kettenregel:

$$J'(x) = (\partial_1 F)(u(x), o(x), x)u'(x) + (\partial_2 F)(u(x), o(x), x)o'(x) + (\partial_3 F)(u(x), o(x), x) \cdot 1.$$

□

13.3 Uneigentliche parameterabhängige Integrale

13.11 Definition: Sei X eine Menge (Parametermenge), $f : X \times [0, \infty[\rightarrow \mathbb{R}$ und für jedes $x \in X$ konvergiere

$$\int_0^\infty f(x, t) dt. \tag{*}$$

Dann konvergiert (*) **gleichmäßig bezüglich** $x \in X$, falls

$$\forall \varepsilon > 0 \exists R_\varepsilon > 0 \forall R > R_\varepsilon \forall x \in X : \left| \int_0^\infty f(x, t) dt - \int_0^R f(x, t) dt \right| < \varepsilon.$$

13.12 Satz: Es gelte $\forall n \in \mathbb{N} : f_n \in C([0, \infty[\rightarrow \mathbb{R})$ und

- 1) $\forall R \geq 0 : f_n \rightarrow f$ gleichmäßig auf $[0, R]$ und
- 2) $\int_0^\infty f_n(t) dt$ konvergiert gleichmäßig bezüglich $n \in \mathbb{N}$.

Dann folgen:

- 1) $f \in C([0, \infty[\rightarrow \mathbb{R})$,
- 2) $\int_0^\infty f(t) dt$ konvergiert,
- 3) $\left(\int_0^\infty f_n(t) dt \right)_{n \in \mathbb{N}}$ konvergiert und
- 4) $\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^\infty f_n(t) dt = \int_0^\infty \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) dt = \int_0^\infty f(t) dt.$

D.h. Limes und \int_0^∞ sind vertauschbar.

Beweis: 1) Satz 9.19: $f \in C([0, R] \rightarrow \mathbb{R})$ für jedes $R > 0 \Rightarrow$ 1).

2) Setze $F_n(R) := \int_0^R f_n(t) dt$. Dann

$$F(R) := \int_0^R f(t) dt = \int_0^R \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) dt \stackrel{13.2}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^R f_n(t) dt = \lim_{n \rightarrow \infty} F_n(R).$$

Sei (R_k) Folge in \mathbb{R} mit $R_k \rightarrow \infty$. Laut Voraussetzung

$$F_n(R_k) \rightarrow \int_0^\infty f_n(t) dt \text{ gleichmäßig bezüglich } n \in \mathbb{N}.$$

$$\stackrel{\text{Satz 9.16}}{\Rightarrow} \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^\infty f_n(t) dt = \lim_{n \rightarrow \infty} \lim_{k \rightarrow \infty} F_n(R_k) = \lim_{k \rightarrow \infty} \lim_{n \rightarrow \infty} F_n(R_k) = \lim_{k \rightarrow \infty} \int_0^{R_k} f(t) dt.$$

und alle Grenzwerte existieren.

\Rightarrow 3).

Die linke Seite ist unabhängig von der gewählten Folge (R_k)

$$\Rightarrow 2) \text{ und } \int_0^\infty f(t) dt = \lim_{k \rightarrow \infty} \int_0^{R_k} f(t) dt = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^\infty f_n(t) dt.$$

\Rightarrow 4). □

13.13 Bemerkung: Der letzte Satz gilt entsprechend für Funktionenreihen.

13.14 Stetigkeit des Integrals über die Grenzfunktion: Sei (M, d) metrischer Raum, $D \subseteq M$, $f : D \times [0, \infty[\rightarrow \mathbb{R}$, $x_0 \in H(D) \cap D$,

1) $\forall R \geq 0 : f(x, t) \rightarrow f(x_0, t)$ gleichmäßig bezüglich $t \in [0, R]$ und

2) Das uneigentliche Integral

$$\int_0^\infty f(x, t) dt$$

konvergiere gleichmäßig bezüglich $x \in D$.

Dann folgt

$$\lim_{x \rightarrow x_0} \int_0^\infty f(x, t) dt = \int_0^\infty \lim_{x \rightarrow x_0} f(x, t) dt = \int_0^\infty f(x_0, t) dt.$$

D.h. $J(x) = \int_0^\infty f(x, t) dt$ ist stetig in x_0 .

Beweis: Sei (x_n) Folge in D mit $x_n \rightarrow x_0$. Zeige $J(x_n) \rightarrow J(x_0)$.

Setze $f_n(t) := f(x_n, t)$.

$$\Rightarrow \begin{cases} f_n(t) \rightarrow f(x_0, t) \text{ gleichmäßig bezüglich } t \in [0, R], \\ \int_0^\infty f_n(t) dt \text{ konvergiert gleichmäßig bezüglich } n \in \mathbb{N} \end{cases}$$

$$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} J(x_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^\infty f_n(t) dt \stackrel{13.12}{=} \int_0^\infty \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) dt = \int_0^\infty f(x_0, t) dt = J(x_0).$$

□

13.15 Satz: Sei $f \in C(]a, b[\times]0, \infty[\rightarrow \mathbb{R})$ für alle $(x, t) \in]a, b[\times]0, \infty[$ partiell nach x differenzierbar mit $\partial_x f \in C(]a, b[\times]0, \infty[\rightarrow \mathbb{R})$. Gilt außerdem

- 1) $\forall x \in]a, b[: J(x) := \int_0^\infty f(x, t) dt$ ist konvergent und
- 2) $\int_0^\infty \partial_x f(x, t) dt$ konvergiert gleichmäßig bezüglich $x \in]a, b[$.

Dann ist J differenzierbar in $]a, b[$ und es gilt

$$J'(x) = \int_0^\infty \partial_x f(x, t) dt \text{ für } x \in]a, b[.$$

Beweis: Setze $J_R(x) := \int_0^R f(x, t) dt$ für $R > 0, x \in]a, b[$.

Satz 13.9 $\Rightarrow J'_R(x) = \int_0^R \partial_x f(x, t) dt$ für $R > 0, x \in]a, b[$.

Sei (R_k) in \mathbb{R} mit $R_k \rightarrow \infty$. Nach Voraussetzung:

$$\forall x \in]a, b[: J_{R_k}(x) \rightarrow J(x) \text{ und } J'_{R_k}(x) \rightarrow \int_0^\infty \partial_x f(x, t) dt \text{ gleichmäßig bezüglich } x.$$

Satz 9.22 $\Rightarrow J$ ist differenzierbar und $J'(x) = \lim_{k \rightarrow \infty} J'_{R_k}(x) = \int_0^\infty \partial_x f(x, t) dt$. □

14 Integration im \mathbb{R}^n

14.1 Treppenfunktionen

14.1 Volumen: Ein **abgeschlossenes Intervall** I im \mathbb{R}^n ist gegeben durch

$$\begin{aligned} I &= \prod_{j=1}^n [a_j, b_j] = [a_1, b_1] \times [a_2, b_2] \times \cdots \times [a_n, b_n] \\ &= \{(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \mid \forall j \in \{1, \dots, n\} : a_j \leq x_j \leq b_j\} \end{aligned}$$

mit $-\infty < a_j \leq b_j < \infty$. Das **Maß** des Intervalls ist

$$\mu_n(I) = \mu_n\left(\prod_{j=1}^n [a_j, b_j]\right) := \prod_{j=1}^n (b_j - a_j).$$

Falls $\exists j \in \{1, \dots, n\} : a_j = b_j$, so gilt $\mu_n(I) = 0$ und I heißt **Nullmenge**.

14.2 Beispiele: 1) $n = 3: I = [0, 1] \times [0, 2] \times [0, 3], \mu_3(I) = 6.$

2)

14.3 Bemerkungen: 1) Setzt man $I' := \prod_{j=1}^{n-1} [a_j, b_j]$, so gelten

$$I = I' \times [a_n, b_n] \quad \text{und} \quad \mu_n(I) = \underbrace{(b_n - a_n)}_{=\mu_1([a_n, b_n])} \mu_{n-1}(I').$$

2) Für $X \subseteq \mathbb{R}^n$ ist

$$\chi_X : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto \begin{cases} 1 & \text{falls } x \in X \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

die **charakteristische Funktion** von X .

Mit I' wie vorher gilt

$$\chi_I(x', x_n) = \chi_{I'}(x') \cdot \chi_{[a_n, b_n]}(x_n) \quad \text{für } x' \in \mathbb{R}^{n-1}, x_n \in \mathbb{R}.$$

3) I_1, I_2 Intervalle im $\mathbb{R}^n \Rightarrow I_1 \cap I_2$ ist ein Intervall im \mathbb{R}^n oder die leere Menge.

14.4 Treppenfunktionen: Sei $I \subseteq \mathbb{R}^n$ ein Intervall.

1) Eine Funktion $t : I \rightarrow \mathbb{R}$ heißt **Treppenfunktion** auf I , falls

$$\exists m \in \mathbb{N} \exists \text{Intervalle } I_1, \dots, I_m \subseteq I \exists c_1, \dots, c_m \in \mathbb{R} : t = \sum_{j=1}^m c_j \chi_{I_j}.$$

2) Zwei Treppenfunktionen $t_1, t_2 : I \rightarrow \mathbb{R}$ heißen **gleich fast überall**, falls es endlich viele Nullmengen N_1, \dots, N_k gibt, so dass $t_1(x) = t_2(x)$ für $x \in I \setminus \bigcup_{j=1}^k N_j$. Schreibe $t_1 = t_2$ f.ü.

3) $\mathcal{T}(I) := \{t : I \rightarrow \mathbb{R} \mid t \text{ ist Treppenfunktion}\}$.

14.5 Bemerkung: $\mathcal{T}(I)$ ist ein Untervektorraum des Raumes aller Funktionen von I nach \mathbb{R} .

14.6 Definition: Für $t \in \mathcal{T}(I)$ mit $t = \sum_{j=1}^m c_j \chi_{I_j}$ heißt

$$\int_I t(x) \, dx := \int_I t := \sum_{j=1}^m c_j \mu_n(I_j)$$

das **Integral** von t über I .

14.7 Satz: $t_1 = t_2$ fast überall $\Rightarrow \int_I t_1 = \int_I t_2$.

Ohne Beweis

14.8 Eigenschaften: Für $t, t_1, t_2 \in \mathcal{T}(I)$ und $c \in \mathbb{R}$ gelten

1) $t_1 + t_2 \in \mathcal{T}(I)$ und $\int_I (t_1 + t_2) = \int_I t_1 + \int_I t_2$,

2) $c \cdot t \in \mathcal{T}(I)$ und $\int_I (c \cdot t) = c \int_I t$,

3) $\forall x \in I : t_1(x) \leq t_2(x) \Rightarrow \int_I t_1 \leq \int_I t_2$ (Monotonie),

4) $\left| \int_I t \right| \leq \|t\|_\infty \cdot \mu(I)$,

5) $|t| \in \mathcal{T}(I)$ und $\left| \int_I t \right| \leq \int_I |t|$,

6) $t_1 \cdot t_2 \in \mathcal{T}(I)$.

14.2 Das Regelintegral

14.9 Definition und Satz: Sei $I \subseteq \mathbb{R}^n$ ein Intervall mit $\mu_n(I) > 0$.

1) $f : I \rightarrow \mathbb{R}$ heißt **Regelfunktion**, falls

$$\begin{aligned} \exists (t_k) \text{ in } \mathcal{T}(I) : t_k \rightarrow f \text{ gleichmäßig auf } I \\ \text{bzw. } \|f - t_k\|_\infty = \sup_{x \in I} |f(x) - t_k(x)| \rightarrow 0. \end{aligned}$$

2) $\mathcal{R}(I) := \{f : I \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ ist Regelfunktion}\}$.

3) Für $f \in \mathcal{R}(I)$, (t_k) in $\mathcal{T}(I)$, $t_k \rightarrow f$ gleichmäßig auf I , existiert

$$\int_I f(x) \, dx := \int_I f := \lim_{k \rightarrow \infty} \int_I t_k$$

und ist unabhängig von der Folge (t_k) .

$\int_I f$ heißt **(Regel-)integral** von f über I .

Beweis: 1) $\left| \int_I t_k - \int_I t_l \right| = \left| \int_I (t_k - t_l) \right| \leq \|t_k - t_l\|_\infty \cdot \mu_n(I) < \varepsilon$
 für $k, l > K_\varepsilon$, da $\|t_k - f\|_\infty \rightarrow 0$
 $\Rightarrow \left(\int_I t_k \right)_{k \in \mathbb{N}}$ ist Cauchy-Folge, also konvergent in \mathbb{R} .

2) Sind $(t_k), (\tilde{t}_k)$ zwei solche Folgen, dann gilt $\left| \int_I t_k - \int_I \tilde{t}_k \right| \leq \|t_k - \tilde{t}_k\|_\infty \cdot \mu_n(I) \rightarrow 0$.
 $\Rightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} \int_I t_k = \lim_{k \rightarrow \infty} \int_I \tilde{t}_k$. □

14.10 Satz: 1) $f \in \mathcal{R}(I) \Rightarrow f$ ist beschränkt auf I .

2) $f \in C(I \rightarrow \mathbb{R}) \Rightarrow f \in \mathcal{R}(I)$.

3) Die Eigenschaften aus 14.8 übertragen sich durch Grenzwertbildung direkt auf das Regelintegral.

Beweis: 1) $\varepsilon := 1 \Rightarrow \exists K \in \mathbb{N} : \|t_K - f\|_\infty < 1$.

$$t_k = \sum_{j=1}^m c_j \chi_{I_j} \Rightarrow \|t_k\|_\infty \leq \sum_{j=1}^m |c_j| < \infty.$$

$$\Rightarrow \|f\|_\infty = \|f - t_K + t_K\|_\infty < \|f - t_K\|_\infty + \|t_K\|_\infty < 1 + \|t_K\|_\infty < \infty.$$

- 2) Beweis im Fall $n = 2$: Sei $k \in \mathbb{N}$ vorgegeben. Konstruiere t_k mit $\|t_k - f\|_\infty < \frac{1}{k}$.
 I ist kompakt, $f : I \rightarrow \mathbb{R}$ stetig $\Rightarrow f$ gleichmäßig stetig. Wähle $\delta > 0$, so dass

$$\forall x, x' \in I : |x - x'| < \delta \Rightarrow |f(x) - f(x')| < \frac{1}{k}.$$

Sei $I = [a, b] \times [[c, d]$. Wähle $N \in \mathbb{N}$ mit $\frac{b-a}{N}, \frac{d-c}{N} < \frac{\delta}{2}$. Setze

$$\begin{aligned} J_{rs}^{(1)} &:= \left[a + r \frac{b-a}{N}, a + (r+1) \frac{b-a}{N} \right] \times \left[c + s \frac{d-c}{N}, c + (s+1) \frac{d-c}{N} \right] \\ J_{rs}^{(2)} &:= \left[a + r \frac{b-a}{N}, a + (r+1) \frac{b-a}{N} \right] \times \left[c + (s+1) \frac{d-c}{N}, c + (s+1) \frac{d-c}{N} \right] \\ J_{rs}^{(3)} &:= \left[a + (r+1) \frac{b-a}{N}, a + (r+1) \frac{b-a}{N} \right] \times \left[c + s \frac{d-c}{N}, c + (s+1) \frac{d-c}{N} \right] \end{aligned}$$

für $0 \leq r, s \leq N-1$. Seien $x_{rs} \in J_{rs}^{(1)}$ Dann ist

$$t_k := \sum_{r,s=0}^{N-1} f(x_{rs}) \chi_{J_{rs}^{(1)}} - \sum_{r,s=0}^{N-2} f(x_{rs}) \chi_{J_{rs}^{(2)}} - \sum_{r,s=0}^{N-2} f(x_{rs}) \chi_{J_{rs}^{(3)}}$$

die gewünschte Treppenfunktion.

- 3) Siehe Beweis von Satz 10.20. □

14.3 Iterierte Integrale

14.11 Satz: Sei $I = \prod_{j=1}^n [a_j, b_j]$ Intervall mit $\mu(I) \neq 0$, $f \in \mathcal{R}(I)$.

Für jedes $c \in [a_n, b_n]$ sei $\tilde{f}_c(x') := f(x', c)$ für $x' \in I' = \prod_{j=1}^{n-1} [a_j, b_j]$. Dann gelten:

- 1) $\forall c \in [a_n, b_n] : \tilde{f}_c \in \mathcal{R}(I')$,
- 2) $x_n \mapsto \int_{I'} f(x', x_n) dx' \in \mathcal{R}([a_n, b_n])$,
- 3) $\int_I f = \int_{x_n=a_n}^{b_n} \left(\int_{I'} f(x', x_n) dx' \right) dx$.

Beweis: 1) Sei zunächst $f = t \in \mathcal{T}(I)$, $t = \sum_{l=1}^m c_l \chi_{I_l}$, $I_l = \prod_{j=1}^n [a_j^{(l)}, b_j^{(l)}]$.

Mit $I_l := \prod_{j=1}^{n-1} [a_j^{(l)}, b_j^{(l)}]$ folgt $t(\cdot, x_n) = \sum_{l=1}^m c_l \chi_{[a_n^{(l)}, b_n^{(l)}]}(x_n) \chi_{I_l} \in \mathcal{T}(I')$ und

$$\begin{aligned} \int_{a_n}^{b_n} \left(\int_{I'} t(x', x_n) \, dx' \right) dx &= \int_{a_n}^{b_n} \sum_{l=1}^m c_l \chi_{[a_n^{(l)}, b_n^{(l)}]}(x_n) \mu_{n-1}(I_l) \, dx_n \\ &= \sum_{l=1}^m c_l \underbrace{\mu_1([a_n^{(l)}, b_n^{(l)}])}_{=\mu_n(I_l)} \mu_{n-1}(I_l) \\ &= \int_I t. \end{aligned}$$

2) Sei (t_k) Folge in $\mathcal{T}(I)$, $t_k \rightarrow f$ gleichmäßig auf I . Dann

a) $\left| \underbrace{\tilde{f}_c(x') - t_k(x', c)}_{\in \mathcal{T}(I')} \right| = |f(x', c) - t_k(x', c)| \leq \|f - t_k\|_\infty < \varepsilon$ für $k > K_\varepsilon$
 $\Rightarrow \tilde{f}_c \in \mathcal{R}(I')$.

b) $\left| \int_{I'} f(x', x_n) \, dx' - \underbrace{\int_{I'} t_k(x', x_n) \, dx'}_{\in \mathcal{T}([a_n, b_n])} \right| \leq \int_{I'} |f(x', x_n) - t_k(x', x_n)| \, dx' \leq \mu_{n-1}(I') \|f - t_k\|_\infty < \varepsilon$ für $k > K_\varepsilon$
 $\Rightarrow \int_{I'} f(x', \cdot) \, dx' \in \mathcal{R}([a_n, b_n])$.

c) $\int_{a_n}^{b_n} \left(\int_{I'} f(x', x_n) \, dx' \right) dx_n \stackrel{\text{Def } f}{=} \lim_{k \rightarrow \infty} \int_{a_n}^{b_n} \left(\int_{I'} t_k(x', x_n) \, dx' \right) dx_n$
 $\stackrel{1)}{=} \lim_{k \rightarrow \infty} \int_I t_k \stackrel{\text{Def } f}{=} \int_I f.$ □

14.12 Beispiel: $f(x, y) = xe^{x+y}$, $I = [0, 1] \times [0, 2]$:

$f \in C(I \rightarrow \mathbb{R}) \Rightarrow f \in \mathcal{R}(I)$.

$$\int_I f = \int_{y=0}^2 \left(\int_{x=0}^1 xe^{x+y} \, dx \right) dy = e^2 - 1.$$

14.13 Folgerung: Für $f \in \mathcal{R}([a, b] \times [c, d])$ (also insbesondere für $f \in C([a, b] \times [c, d] \rightarrow \mathbb{R})$) gilt

$$\int_{[a,b] \times [c,d]} f = \int_c^d \left(\int_a^b f(x, y) \, dx \right) dy = \int_a^b \left(\int_c^d f(x, y) \, dy \right) dx.$$

D.h. die Reihenfolge der Integrationen ist vertauschbar.

14.4 Das Maß von Mengen

14.14 Definition: Sei $X \subseteq \mathbb{R}^n$ beschränkt.

- 1) Das kleinste Intervall, das X enthält, wird mit $I(X)$ bezeichnet:

$$I(X) := \bigcap_{\{I \subseteq \mathbb{R}^n : I \text{ Intervall} \wedge X \subseteq I\}} I.$$

$I(X)$ ist kompakt (beschränkt: klar, abgeschlossen als Schnitt abgeschlossener Mengen).

- 2) Eine endliche Menge $P = \{I_1, \dots, I_m\}$ von Intervallen heißt **Partition** von $I(X)$, falls

(i) $\forall j, k = 1, \dots, m : j \neq k \Rightarrow \mu_n(I_j \cap I_k) = 0,$

d.h. die Intervalle haben höchstens auf ihrem Rand gemeinsame Punkte.

(ii) $\bigcup_{j=1}^m I_j = I(X).$

- 3) Für jede Partition P von $I(X)$ sei

$$m_P(X) := \sum_{\{I \in P : I \subseteq X\}} \mu_n(I),$$

$$M_P(X) := \sum_{\{I \in P : I \cap X \neq \emptyset\}} \mu_n(I).$$

14.15 Definition: Sei $X \subseteq \mathbb{R}^n$ beschränkt.

- 1) $\mu_i := \sup\{m_P(X) : P \text{ ist Partition von } I(X)\}$ heißt **inneres Riemann-Maß** von X ,
 $\mu_a := \inf\{M_P(X) : P \text{ ist Partition von } I(X)\}$ heißt **äußeres Riemann-Maß** von X .

- 2) $X \subseteq \mathbb{R}^n$ heißt **Riemann-messbar**, falls $\mu_i(X) = \mu_a(X)$.

- 3) $X \subseteq \mathbb{R}^n$ heißt **Nullmenge**, falls X Riemann-messbar ist mit $\mu(X) = 0$.

14.16 Bemerkungen: 1) $I \subseteq \mathbb{R}^n$ Intervall $\Rightarrow I$ messbar, $\mu(I) = \mu_n(I)$,

- 2) Ist $I \subseteq \mathbb{R}^n$ ein Intervall mit $I(X) \subseteq I$, so gilt

$$\sup\{m_P(X) : P \text{ ist Partition von } I(X)\} = \sup\{m_P(X) : P \text{ ist Partition von } I\}.$$

14.17 Satz: 1) $X \subseteq \mathbb{R}^n$ Nullmenge und $X' \subseteq X \Rightarrow X'$ messbar und $\mu(X') = 0$.

- 2) $X_1, X_2 \subseteq \mathbb{R}^n$ Nullmengen $\Rightarrow X_1 \cup X_2$ sind Nullmengen.

Beweis: 1) Sei $\varepsilon > 0$ und P Partition von $I(X)$ mit $M_P(X) < \varepsilon$

$$\Rightarrow M_P(X') = \sum_{\{I \in P: I \cap X' \neq \emptyset\}} \mu_n(I) \leq \sum_{\{I \in P: I \cap X \neq \emptyset\}} \mu_n(I) = M_P(X) < \varepsilon$$

$$\Rightarrow \mu_a(X') = \inf\{M_P(X') : P \text{ Partition von } I(X)\} < \varepsilon$$

$$\stackrel{\varepsilon > 0 \text{ beliebig}}{\Rightarrow} \mu_a(X') = 0.$$

2) Seien $\varepsilon > 0$ und P, P' Partitionen von $I(X_1 \cup X_2)$ mit $M_P(X_1), M_{P'}(X_2) < \varepsilon$.

Setze

$$P'' := \{I \cap I' : I \in P \wedge I' \in P'\}.$$

$$\Rightarrow \begin{cases} P'' \text{ Partition von } I(X_1 \cup X_2) \\ M_{P''}(X_1) \leq M_P(X_1) < \varepsilon \\ M_{P''}(X_2) \leq M_{P'}(X_2) < \varepsilon \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow M_{P''}(X_1 \cup X_2) &= \sum_{\{I \in P'': I \cap (X_1 \cup X_2) \neq \emptyset\}} \mu_n(I) \\ &\leq \sum_{\{I \in P: I \cap X_1 \neq \emptyset\}} \mu_n(I) + \sum_{\{I \in P': I \cap X_2 \neq \emptyset\}} \mu_n(I) < 2\varepsilon \end{aligned}$$

da $I \cap (X_1 \cup X_2) = (I \cap X_1) \cup (I \cap X_2)$.

$$\Rightarrow \forall \varepsilon > 0 : \mu_a(X_1 \cup X_2) < 2\varepsilon.$$

□

14.18 Definition: Sei (M, d) metrischer Raum, $X \subseteq M$.

1) $\overset{\circ}{X} := \bigcup \{O \subseteq M : O \subseteq X \wedge O \text{ offen}\}$ heißt **Inneres** von X .

2) $\overline{X} := \bigcap \{A \subseteq M : X \subseteq A \wedge A \text{ abgeschlossen}\}$ heißt **Abschluss** von X .

3) $\partial X := \overline{X} - \overset{\circ}{X}$ heißt **Rand** von X .

14.19 Beispiele: $X = [a, b[\subseteq \mathbb{R} : \overline{X} = [a, b], \overset{\circ}{X} =]a, b[, \partial X = \{a, b\}$.

$I = [a, b] \times [c, d] \subseteq \mathbb{R}^2 : \overline{I} = I, \overset{\circ}{I} =]a, b[\times]c, d[, \partial I = [a, b] \times \{c, d\} \cup \{a, b\} \times [c, d]$.

14.20 Satz: Sei $X \subseteq \mathbb{R}^n$ beschränkt. Dann ist X genau dann Riemann-messbar, wenn ∂X messbar und $\mu(\partial X) = 0$.

Beweis: \Rightarrow : Zeige: $\forall \varepsilon > 0 \exists$ Partition P von $I(X) : M_P(\partial X) < \varepsilon$.

Sei $\varepsilon > 0$ fest. Wähle Partition P von $I(X)$ mit $M_P(X) - m_P(X) < \varepsilon$. Unterteile ∂X in zwei Mengen:

$$M_1 := \{x \in \partial X : x \notin \bigcup_{\{I \in P: I \subseteq X\}} I\}, \quad M_2 := \partial X \setminus M_1.$$

M_2 ist Teilmenge der endlichen Vereinigung aller Ränder der $I \in P \stackrel{\text{Satz 14.17}}{\Rightarrow} \mu(M_2) = 0$.

Wegen

$$M_P(M_1) = M_P(X) - m_P(X) < \varepsilon$$

folgt $\mu(\partial X) < \varepsilon$.

\Leftarrow : Zeige: $\forall \varepsilon > 0 \exists$ Partition P von $I(X)$: $M_P(X) - m_P(X) < \varepsilon$.

Sei $\varepsilon > 0$ fest. $\mu(\partial X) = 0 \Rightarrow \exists$ Partition P von $I(X)$ mit $M_P(\partial X) < \varepsilon$

Für diese Partition von $I(X)$ gilt

$$\begin{aligned} M_P(X) - m_P(X) &= \sum_{\{I \in P: I \cap X \neq \emptyset\}} \mu_n(I) - \sum_{\{I \in P: I \subseteq X\}} \mu_n(I) \\ &\leq \sum_{\{I \in P: I \cap \partial X \neq \emptyset\}} \mu_n(I) \\ &= M_P(\partial X) \\ &< \varepsilon. \end{aligned}$$

□

14.5 Volumenberechnung

14.21 Satz: Sei $I' \subseteq \mathbb{R}^{n-1}$ Intervall, $f \in \mathcal{R}(I')$, $f(x) \geq 0$ auf I' . Dann ist

$$X := \{(x', y) \in \mathbb{R}^n : x' \in I' \wedge 0 \leq y \leq f(x')\}$$

Riemann-messbar mit

$$\mu(X) = \int_{I'} f(x') \, dx'.$$

Beweis: Es gilt $I(X) = I' \times [0, b]$ mit geeignetem $b \geq 0$.

Sei $\varepsilon > 0$ fest, $t \in \mathcal{T}(I')$ mit $\|t - f\|_\infty < \varepsilon$.

Wähle eine Partition $P' = \{I'_1, \dots, I'_m\}$ von I' , so dass $t = \sum_{j=1}^m c_j \chi_{I'_j}$, setze

$$d_j := \max\{c_j - \varepsilon, 0\}, \quad D_j := \min\{c_j + \varepsilon, b\}.$$

Dann ist

$$P := \{I'_j \times [0, d_j], I'_j \times [d_j, D_j], I'_j \times [D_j, b] : j = 1, \dots, m\}$$

eine Partition von $I(X)$ mit

$$\begin{aligned} m_P(X) &= \sum_{j=1}^m d_j \mu_{n-1}(I'_j) \geq \int_{I'} (t - \varepsilon) \geq \int_{I'} (f - 2\varepsilon) = \int_{I'} f - 2\varepsilon \mu_{n-1}(I'), \\ M_P(X) &= \sum_{j=1}^m D_j \mu_{n-1}(I'_j) \leq \int_{I'} (t + \varepsilon) \leq \int_{I'} (f + 2\varepsilon) = \int_{I'} f + 2\varepsilon \mu_{n-1}(I'). \end{aligned}$$

$\Rightarrow X$ messbar, $\mu(X) = \int_{I'} f$.

□

14.22 Definition: Sei $X \subseteq \mathbb{R}^n$ Riemann-messbar. Dann heißt $f : X \mapsto \mathbb{R}$ **Regel-integrierbar** auf X , falls für jedes $k \in \mathbb{N}$ eine Partition $P = \{I_1, \dots, I_m\}$ von $I(X)$ und Konstanten $c_1, \dots, c_m \in \mathbb{R}$ existieren, so dass

$$M_P(X) \leq \mu(X) + \varepsilon \wedge m_P(X) \geq \mu(X) - \varepsilon$$

und für die Treppenfunktion $t_k := \sum_{j=1}^m c_j \chi_{I_j}$ gilt:

$$\sup_{x \in X} |f(x) - t_k(x)| < \frac{1}{k}.$$

Der Grenzwert

$$\int_X f := \lim_{k \rightarrow \infty} \int_X t_k \quad \text{mit} \quad \int_X t_k := \sum_{\{j: I_j \cap X \neq \emptyset\}} c_j \mu_n(I_j)$$

existiert, ist unabhängig von der Folge (t_n) und heißt **Integral** von f über X .

14.23 Satz: Die Integraleigenschaften aus Satz 14.8 gelten entsprechend. Außerdem ist jede Funktion $f \in C(\overline{X} \rightarrow \mathbb{R})$ auf X regelintegrierbar.

14.24 Satz: Sei $X' \subseteq \mathbb{R}^{n-1}$ Riemann-messbar, $u, o : X' \rightarrow \mathbb{R}$ regelintegrierbar mit $u(x') \leq o(x')$ auf X' . Dann ist

$$X := \{(x', x_n) \in \mathbb{R}^n : x' \in X' \wedge u(x') \leq x_n \leq o(x')\}$$

Riemann-messbar mit

$$\mu(X) = \int_{X'} (o - u).$$

Ist zusätzlich $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ regelintegrierbar, so gilt

$$\int_X f = \int_{X'} \left(\int_{u(x')}^{o(x')} f(x', x_n) dx_n \right) dx'.$$

Beweis: Es gilt $I(X) = I(X') \times [a, b]$ mit geeigneten $a, b \in \mathbb{R}$. Sei $\varepsilon > 0$ fest.

Wähle eine Partition $P' = \{I'_1, \dots, I'_m\}$ von $I(X')$ mit

$$M_{P'}(X') \leq \mu(X') + \varepsilon \wedge m_{P'}(X') \geq \mu(X') - \varepsilon,$$

so dass Konstanten $\gamma_1, \dots, \gamma_m$ und $\delta_1, \dots, \delta_m$ existieren, so dass

$$\sup_{x \in X} |u(x) - \sum_{j=1}^m \gamma_j \chi_{I'_j}| < \varepsilon \wedge \sup_{x \in X} |o(x) - \sum_{j=1}^m \delta_j \chi_{I'_j}| < \varepsilon.$$

Setze

$$c_j := \max\{\gamma_j - \varepsilon, a\}, \quad C_j := \min\{\gamma_j + \varepsilon, \delta_j - \varepsilon\}, \quad d_j := \max\{\gamma_j + \varepsilon, \delta_j - \varepsilon\}, \quad D_j := \min\{\delta_j + \varepsilon, b\}$$

und

$$P := \{I'_j \times [a, c_j], I'_j \times [c_j, C_j], I'_j \times [C_j, d_j], I'_j \times [d_j, D_j], I'_j \times [D_j, b] : j = 1, \dots, m\}.$$

Dann ist P Partition von $I(X)$ und

$$\begin{aligned} m_P(X) &\geq \int_{I'} (o - u - 4\varepsilon) - 2 \max\{\|u\|_\infty + \varepsilon, \|o\|_\infty + \varepsilon\} (M_P(X') - m_P(X')), \\ M_P(X) &\leq \int_{I'} (o - u + 4\varepsilon). \end{aligned}$$

□

14.25 Beispiel: Gegeben ist der Zylinder $\{(x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3 : x_1^2 + x_2^2 \leq 1\}$ und der Keil $\{(x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3 : x_2 \geq 0 \wedge 0 \leq x_3 \leq x_2\}$. Gesucht ist das Volumen des Schnittkörpers.

$$X' := \{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 : -1 \leq x_1 \leq 1 \wedge 0 \leq x_2 \leq \sqrt{1 - x_1^2}\}$$

ist Riemann-messbar nach Satz 14.24.

$$K \cap Z = \{(x', x_3) : x' \in X' \wedge 0 \leq x_3 \leq x_2\}$$

ist Riemann-messbar nach Satz 14.24.

$$\begin{aligned} \mu(K \cap Z) &\stackrel{14.24}{=} \int_{X'} (x_2 - 0) \, dx' \\ &\stackrel{14.24}{=} \int_{[-1,1]} \left(\int_0^{\sqrt{1-x_1^2}} x_2 \, dx_2 \right) \, dx_1 \\ &= \frac{2}{3}. \end{aligned}$$