Kapitel 1 - Normierte Vektorräume

Vektorräume

Eine Menge V heißt \mathbb{K} -Vektorraum, wenn:

- 1. $\forall \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in V : \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 \in V$
- 2. $\forall \mathbf{v} \in V \forall k \in \mathbb{K} : k \cdot \mathbf{v} \in V$
- 3. $\forall \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in V : \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 = \mathbf{v}_2 + \mathbf{v}_1$
- 4. $\forall \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3 \in V : (\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2) + \mathbf{v}_3 = \mathbf{v}_1 + (\mathbf{v}_2 + \mathbf{v}_3)$
- 5. $\forall \mathbf{v} \in V \exists \mathbf{0} \in V : \mathbf{0} + \mathbf{v} = \mathbf{v} + \mathbf{0} = \mathbf{v}$
- 6. $\forall \mathbf{v} \in V \exists \mathbf{v}' \in V : \mathbf{v} + \mathbf{v}' = \mathbf{v}' + \mathbf{v} = \mathbf{0}$
- 7. $\forall \mathbf{v} \in V \exists 1 \in \mathbb{K} : 1 \cdot \mathbf{v} = \mathbf{v}$
- 8. $\forall \mathbf{v} \in V \forall k, l \in \mathbb{K} : (k \cdot l) \cdot \mathbf{v} = k \cdot (l \cdot \mathbf{v})$
- 9. $\forall \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in V \forall k \in \mathbb{K} : k \cdot (\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2) = k \cdot \mathbf{v}_1 + k \cdot \mathbf{v}_2$
- 10. $\forall \mathbf{v} \in V \forall k, l \in \mathbb{K} : (k+l) \cdot \mathbf{v} = k \cdot \mathbf{v} + l \cdot \mathbf{v}$

Vektorräume im \mathbb{K}^n

Ist $V \subseteq \mathbb{K}^n$, dann ist V ein \mathbb{K} -VR, g.d.w.:

- 1. $\forall \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in V : \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 \in V$
- 2. $\forall \mathbf{v} \in V \forall k \in \mathbb{K} : k \cdot \mathbf{v} \in V$

(Die Addition und Skalarmultiplikation ist hierbei komponentenweise).

Wichtige Vektorräume

 $\mathbb{R}^n, \mathbb{C}^n$

 $\mathcal{C}^k(D)$ für $k\in\mathbb{N}_0\cup\{\infty\}$ - Raum der k-mal stetig diff.baren Funktionen mit Definitionsbereich D.

 $\mathcal{L}^p(\Omega, \mathcal{A}, \mu) :=$

 $\{f: \Omega \to \mathbb{K} | f \text{ ist messbar}, \int_{\Omega} |f(x)|^p d\mu(x) < \infty\}$

Normierte Vektorräume

Sei X ein \mathbb{K} -VR. Eine Fkt. $\|\cdot\|: X \to \mathbb{R}$ heißt Norm auf X, wenn:

- 1. $\forall \mathbf{x} \in X : ||\mathbf{x}|| = 0 \iff \mathbf{x} = 0$
- 2. $\forall \mathbf{x} \in X \forall \lambda \in \mathbb{K} : ||\lambda \mathbf{x}|| = |\lambda| ||\mathbf{x}||$
- 3. $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in X : \|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \le \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\|.$

 $(X, \|\cdot\|)$ heißt normierten Vektorraum

Wichtige Normen

 $\|\mathbf{x}\|_p := \sqrt[p]{\sum_{i=1}^n |x_i|^p}$ heißt allgemein p-Norm.

 $\|\mathbf{x}\|_{\infty} := \max\{|x_1|, \dots, |x_n|\}$ heißt Maximumsnorm.

 $\|\mathbf{x}\|_1 := \sum_{i=1}^n |x_i|$ heißt Summennorm.

 $\|\mathbf{x}\|_2 := \sqrt[2]{\sum_{i=1}^n |x_i|^2}$ heißt Euklidische Norm.

 $||A||_F := \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2}$ heißt Frobeniusnorm.

 $\|[f]\|_{L^p(\Omega)}:=(\int_{\Omega}|f(x)|^pdx)^{\frac{1}{p}}$ heißt $L^p\text{-Norm}.$

 $||f||_{\infty} := \sup\{|f(x)||x \in D\}$ heißt Supremumsnorm

Offene und abgeschlossene Mengen

Sei $(X, \|\cdot\|)$ ein normierter VR. Wir definieren:

 $B_{\varepsilon}(\mathbf{x}) := \{ y \in X | ||\mathbf{x} - \mathbf{y}|| < \varepsilon \} \text{ (offener Ball um } \mathbf{x}).$

 $\overline{B}_{\varepsilon}(\mathbf{x}) := \{ y \in X | ||\mathbf{x} - \mathbf{y}|| \le \varepsilon \} \text{ (abgesch. Ball um } \mathbf{x} \text{)}.$ $S_{\varepsilon}(\mathbf{x}) := \{ y \in X | ||\mathbf{x} - \mathbf{y}|| = \varepsilon \} \text{ (Sphäre um } \mathbf{x} \text{)}.$

 \mathbf{x} ist innerer Punkt von A, wenn $\exists \varepsilon > 0 : B_{\varepsilon}(\mathbf{x}) \subseteq A$. Die Menge aller inneren Punkte von A heißt das Innere von A (A° oder int A).

 \mathbf{x} heißt Randpunkt von A, wenn $\forall \varepsilon > 0 : A \cap B_{\varepsilon}(\mathbf{x}) \neq \emptyset$ und $A^c \cap B_{\varepsilon}(\mathbf{x}) \neq \emptyset$. Die Menge aller Randpunkte von A heißt der Rand von A (∂A).

Die Menge $\bar{A} = A \cup \partial A$ heißt Abschluss von A.

 \mathbf{x} heißt Häufungspunkt von A, wenn

 $\forall \varepsilon > 0 : |A \cap B_{\varepsilon}(\mathbf{x})| = \infty$

 \mathbf{x} heißt isolierter Punkt von A, wenn

 $\exists \varepsilon > 0 : B_{\varepsilon}(\mathbf{x}) \cap A = \{\mathbf{x}\}.$

A heißt offen in X, wenn $A = A^{\circ}$.

A heißt abgeschlossen in X, wenn A^c offen ist.

Eigenschaften von offenen/abges. Mengen

Sei $(X, \|\cdot\|)$ ein normierter VR, $A \subseteq X$, $A_i \subseteq X$ offen $\forall i \in \mathbb{N}$ und $B_j \subseteq X$ abgeschlossen $\forall j \in \mathbb{N}$. Dann gilt:

- 1. A ist offen \iff A^c ist abgeschlossen.
- 2. X und \emptyset sind offen und abgeschlossen.
- 3. $\forall \mathbf{x} \in X : {\mathbf{x}}$ ist abgeschlossen.
- 4. $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$ offen.
- 5. $\bigcap_{i=1}^n A_i$ offen.
- 6. $\bigcap_{j=1}^{\infty} B_j$ abgeschlossen.
- 7. $\bigcup_{j=1}^{n} B_j$ abgeschlossen.

Beispiel von offenen/abges. Mengen

- 1. Für $X = \mathbb{R}$ und A = (0,1] ist $A^{\circ} = (0,1)$, $\partial A = \{0,1\}, \ \bar{A} = [0,1]$
- 2. Für $X = \mathbb{R}$ und $A = \mathbb{Q}$ ist $A^{\circ} = \emptyset$, $\partial A = \overline{A} = \mathbb{R}$

Konvergenz in normierten VR

Sei $(\mathbf{x}^k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Folge im normierten VR $(X,\|\cdot\|)$

- 1. $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ heißt beschränkt, wenn $\{\|\mathbf{x}^k\| | k \in \mathbb{N}\}$ in \mathbb{R} beschränkt ist.
- 2. $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ heißt konvergent mit Limes $\mathbf{y} \in X$, wenn $\forall \varepsilon > 0 \exists N \in \mathbb{N} \forall k > N : \|\mathbf{x}^k \mathbf{y}\| < \varepsilon$
- 3. $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ heißt Cauchyfolge in X, wenn $\forall \varepsilon > 0 \exists N \in \mathbb{N} \forall k, l > N : ||\mathbf{x}^k \mathbf{x}^l|| < \varepsilon$
- 4. $\mathbf{y} \in X$ heißt Häufungspunkt von $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$, wenn $\forall \varepsilon > 0 : |\{\mathbf{x}^k | k \in \mathbb{N}\} \cap B_{\varepsilon}(\mathbf{y})| = \infty$

Konvergenzsätze

Sei $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ eine Folge im normierten VR $(X, \|\cdot\|)$

- 1. $(\mathbf{x}^k)_{k\in\mathbb{N}}$ konvergiert $\implies (\mathbf{x}^k)_{k\in\mathbb{N}}$ ist beschränkt.
- 2. $\mathbf{y} \in X$ ist Häufungspunkt von $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}} \iff (\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ hat eine Teilfolge die gegen \mathbf{y} konvergiert.
- 3. $(\mathbf{x}^k)_{k\in\mathbb{N}}$ konvergiert $\implies (\mathbf{x}^k)_{k\in\mathbb{N}}$ ist Cauchyfolge.
- 4. Sei $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ eine Folge in \mathbb{K}^n :

 $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ konvergiert $\iff \forall j : (x_j^k)_{k \in \mathbb{N}}$ konvergiert. $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ ist Cauchy $\iff \forall j : (x_i^k)_{k \in \mathbb{N}}$ ist Cauchy.

5. $A \subseteq X$ ist abgeschlossen \iff Der Grenzwert jeder Folge in A, die in X konvergiert, hat ihren Grenzwert in A.

Banachraum

Ein normierten VR $(X, \|\cdot\|)$ heißt vollständig, wenn jede Cauchyfolge in X konvergiert. Ein vollständiger normierter VR heißt Banachraum.

Banachraum Sätze

- 1. Sei $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ eine Folge im Banachraum $(X, \| \cdot \|)$. $(\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ konvergiert $\iff (\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}}$ ist Cauchyfolge.
- 2. Ist $(X, \|\cdot\|)$ ein endlichdimensionaler normierter VR, dann ist X ein Banachraum.

Banachraum Beispiel

- 1. $(\mathbb{K}^n, \|\cdot\|_p)$ ist ein Banachraum.
- 2. Kein Banachraum
- 3. Bsp. 1.33 (b) im Skript ist kein Banachraum.

Ab jetzt bezeichnen wir die normierten Vektorräume $(X, \|\cdot\|_X)$ und $(Y, \|\cdot\|_Y)$ als X und Y.

Grenzwerte und Stetigkeit

Sei $A \subseteq X$ und $f: A \to Y$ eine Fkt. Ist $\mathbf{x}^0 \in X$ ein HP von A, dann sagen wir f hat den Grenzwert/Limes $\mathbf{y}^0 \in Y$ für $\mathbf{x} \to \mathbf{x}^0$, wenn $\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall \mathbf{x} \in A \cap B_{\delta}(\mathbf{x}^0) \setminus \{\mathbf{x}^0\} : \|f(\mathbf{x}) - \mathbf{y}^0\| < \varepsilon$.

Ist $\mathbf{x}^0 \in A$, so heißt f stetig in \mathbf{x}^0 , wenn $\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall \mathbf{x} \in A \cap B_{\delta}(\mathbf{x}^0) : ||f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}^0)|| < \varepsilon$. f heißt stetig in A, wenn $\forall \mathbf{x}^0 \in A : f$ ist stetig in \mathbf{x}^0 .

Folgenkriterium für Stetigkeit

Sei $A \subseteq X$ und $f: A \to Y$ eine Fkt. Ist $\mathbf{x}^0 \in X$ ein HP von A, dann gilt:

- 1. $\lim_{\mathbf{x} \to \mathbf{x}^0} f(\mathbf{x}) = \mathbf{y}^0 \iff \forall (x^k)_{k \in \mathbb{N}} \text{ in } A \setminus \{\mathbf{x}^0\} : \lim_{k \to \infty} \mathbf{x}^k = \mathbf{x}^0 \implies \lim_{k \to \infty} f(\mathbf{x}^k) = \mathbf{y}^0$
- 2. f ist in \mathbf{x}^0 stetig $\iff \forall (x^k)_{k \in \mathbb{N}}$ in A: $\lim_{k \to \infty} \mathbf{x}^k = \mathbf{x}^0 \implies \lim_{k \to \infty} f(\mathbf{x}^k) = f(\mathbf{x}^0)$

Koordinatenfunktionen und Projektionen

- 1. Die Funktion $\pi_j : \mathbb{K}^n \to \mathbb{K}, \pi_j(z_1, \dots, z_n) := z_j$ heißt Projektion.
- 2. Für $A \subseteq X$ und die Fkt. $f: A \to \mathbb{K}^n$ heißen die Funktionen $f_j := f \circ \pi_j : A \to \mathbb{K}$ Koordinatenfunktionen von f.

Stetigkeit von Koord.fkt. und Proj.

- 1. Konstante Funktionen sind stetig.
- 2. Ist $(z^k)_{k\in\mathbb{N}}$ eine Folge in \mathbb{K}^n mit $\lim_{k\to\infty} z^k = z^0$, so gilt $\forall j \in \{1,\ldots,n\} : \lim_{k\to\infty} z_j^k = z_j^0$ und daher sind alle Projektionen $\pi_j : \mathbb{K}^n \to \mathbb{K}, \pi_j(z_1,\ldots,z_n) := z_j$ stetig.
- 3. Für $A \subseteq X, \mathbf{x}^0 \in A$ und die Fkt. $f : A \to \mathbb{K}^n$ mit $f(\mathbf{x}) = (f_1(\mathbf{x}), \dots, f_n(\mathbf{x}))$ gilt: f ist stetig in $\mathbf{x}^0 \iff$ alle f_i sind stetig in \mathbf{x}^0 .

Stetigkeit von Verknüpfungen

Seien $f, g: X \to Y$ Fkt. stetig in \mathbf{x}^0 und $\lambda \in \mathbb{K}$. Dann sind f + g, λf , $f \cdot g$, $\frac{f}{g}$ für $g \neq 0$, |f|, $\max\{g, f\}$, $\min\{g, f\}$, $f^+ = \max\{0, f\}$ und $f^- = -\min\{0, f\}$ stetig in \mathbf{x}^0 sofern überhaupt wohldefiniert.

Ist Z ein weiterer normierter VR und $h: Y \to Z$ eine Fkt. die stetig in $f(\mathbf{x}^0)$ ist. Dann ist $h \circ f: X \to Z$ stetig in \mathbf{x}^0 , sofern überhaupt wohldefiniert.

Stetigkeit Beispiel

Sei $f: \mathbb{R}^+ \times \mathbb{C} \to \mathbb{C}$, $f(x,z) := x^z = \exp(z \log(x))$. f ist stetig, weil $f(x,z) = \exp(\pi_2(x,z) \log(\pi_1(x,z)))$ bzw. $f = \exp(\pi_2 \cdot (\log \circ \pi_1))$ eine Verkettung bzw. Multiplikation stetiger Funktionen ist und somit laut dem Satz oben wieder stetig ist.

Stetigkeit bezüglich Koordinaten

Sei $f: \mathbb{K}^n \to \overline{Y}$ und $\mathbf{x}^0 = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0) \in \mathbb{K}^n$. Wir nennen f stetig in \mathbf{x}^0 bezüglich der j-ten Komponente x_j^0 , wenn die Funktion $\phi: \mathbb{K} \to Y$ mit $\phi(x) := f(x_1^0, \dots, x_{j-1}^0, x, x_{j+1}^0, \dots, x_n^0)$ stetig in $x = x_j^0$ ist.

Lemma: Ist f stetig in x^0 , so ist f stetig in jeder Komponente von x^0 . ! Umkehrung gilt nicht im allgemeinen.

Stetigkeit bezüglich Koordinaten Beispiel

fkann in allen Komponenten von \mathbf{x}^0 stetig sein ohne in \mathbf{x}^0 stetig zu sein. Sei $\mathbf{x}^0=(0,0).$ Definiere $f:\mathbb{K}^2\to\mathbb{K}$ mit

$$f(x_1, x_2) = \begin{cases} 0 & x_1 x_2 = 0 \\ 1 & x_1 x_2 \neq 0 \end{cases}$$
, dann sind

 $\phi_1(x_1) := f(x_1, 0), \phi_2(x_2) := f(0, x_2)$ beide konstant gleich 0 und somit stetig in $x_1 = 0$ bzw. $x_2 = 0$. Also ist f stetig in jeder Komponente von $\mathbf{x}^0 = (0, 0)$. Aber f ist nicht stetig in \mathbf{x}^0 , weil z.B. für die Folge

$$(x_1^k, x_2^k) = \begin{cases} (\frac{1}{k}, 0) & \text{für k gerade} \\ (\frac{1}{k}, \frac{1}{k}) & \text{für k ungerade} \end{cases} \text{gilt, dass}$$

 $\lim_{k\to\infty}(x_1^k,x_2^k)=(0,0), \text{ jedoch } f(x_1^k,x_2^k)=1 \text{ für alle ungeraden } k. \text{ Also konvergiert } f(x_1^k,x_2^k) \text{ nicht gegen } f(0,0)=0 \text{ und somit ist } f \text{ nicht stetig in } \mathbf{x}^0=(0,0).$

Monome/Polynome

Sei $n \in \mathbb{N}$ und $p = (p_1, \dots, p_n) \in (\mathbb{N}_0)^n$. p heißt Multiindex und $|p| := p_1 + \dots + p_n$ heißt Grad

Für $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{K}^n$ setze $x^p := x_1^{p_1} \cdot \dots \cdot x_n^{p_n}$. Die Funktion $f(\mathbf{x}) = x^p = x_1^{p_1} \cdot \dots \cdot x_n^{p_n}$ heißt Monom vom Grad |p|.

Eine Linearkombination von Monomen heißt Polynom. D.h. P ist ein Polynom, wenn $P: \mathbb{K}^n \to \mathbb{K}$, mit $P(\mathbf{x}) = P((x_1, \dots, x_n)) = \sum_{k \geq |p|} a_p x^p$ für $k \in \mathbb{N}_0$ und $a_p \in \mathbb{K}$.

Für zwei Polynome P, Q heißt $\frac{P}{Q}$ rationale Funktion.

Monome/Polynome Beispiel

		Grad
Monome	xy^2z^2	5
	xy^2z^2 x^2y^2 x^2y	4
	x^2y	3
	y	1
	1	0
Polynome	$3xy^2z^2 + 4x^2y^2 - 2x^2y + 3y + 1$	5
	$(x+y)(x+z^2)$ $0x^2+2y$	3
	$0x^2 + 2y$	1

Skalarprodukt und induzierte Norm

Die Funktion $\langle \cdot, \cdot \rangle : X \times X \to \mathbb{K}$ heißt inneres Produkt oder Skalarprodukt auf X, wenn gilt:

- $\forall \mathbf{x} \in X : \langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle \ge 0 \text{ und } \langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0 \iff \mathbf{x} = 0$
- $\bullet \ \forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{K} : \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \overline{\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle}$
- $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in X, \lambda, \mu \in \mathbb{K} :$ $\langle \lambda \mathbf{x} + \mu \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle = \lambda \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle + \mu \langle \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle$

Ist $\langle \cdot, \cdot \rangle$ ein Skalarprodukt auf X, so definiert $\| \cdot \| : X \to \mathbb{R}_0^+$, mit $\| \mathbf{x} \| = \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle}$ eine Norm auf X. Diese nennen wir die von $\langle \cdot, \cdot \rangle$ induzierte Norm.

Hilbertraum

Ist X ein \mathbb{K} -Vektorraum und $\langle \cdot, \cdot \rangle$ ein Skalarprodukt, so heißt $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ Prähilbertraum oder Innenproduktraum. Wenn die von $\langle \cdot, \cdot \rangle$ induzierte Norm $\| \cdot \|$ zusammen mit X ein Banachraum bildet (vollständige Norm), dann nennen wir $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ einen Hilbertraum.

Ab jetzt bezeichnet $\langle\cdot,\cdot\rangle$ ein Skalarprodukt auf dem normierten K-Vektorraum X

Sätze für Skalarprodukte

Für $\langle \cdot, \cdot \rangle$ gilt:

- $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in X, \lambda, \underline{\mu} \in \mathbb{K} :$ $\langle \mathbf{x}, \lambda \mathbf{y} + \mu \mathbf{z} \rangle = \overline{\lambda} \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle + \overline{\mu} \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle$ Note: Für $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ist $\overline{\lambda} = \lambda$ und $\overline{\mu} = \mu$.
- $\forall \mathbf{x} \in X : \langle 0, \mathbf{x} \rangle = \langle \mathbf{x}, 0 \rangle = 0$
- (Cauchy-Schwarz-Ungleichung) Für die von $\langle \cdot, \cdot \rangle$ induzierte Norm $\| \cdot \|$ gilt $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in X : |\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle| \leq \|\mathbf{x}\| \cdot \|\mathbf{y}\|$ Gleichheit gilt g.d.w. \mathbf{x} und \mathbf{y} linear abhängig sind.

Äquivalente Normen

Seien $\|\cdot\|_1$ und $\|\cdot\|_2$ zwei Normen auf X (beliebige Normen. Nicht verwechseln mit Notation für 1-Norm und 2-Norm).

Dann heißen $\|\cdot\|_1$ und $\|\cdot\|_2$ äquivalent, wenn $\exists a, b \in \mathbb{R}^+ \forall \mathbf{x} \in X : a \|\mathbf{x}\|_1 \leq \|\mathbf{y}\|_2 \leq b \|\mathbf{x}\|_1$.

In Worten: Normen sind äquivalent, wenn ihr Ergebnisse sich höchstens um einen konstanten Faktoren unterscheiden.

Sätze für äquivalente Normen

Seien $\|\cdot\|_1$ und $\|\cdot\|_2$ zwei Normen auf X. Dann sind die beiden Aussagen äquivalent:

- $\|\cdot\|_1$ und $\|\cdot\|_2$ sind äquivalent.
- $\forall (\mathbf{x}^k)_{k \in \mathbb{N}} \text{ in } X : \lim_{k \to \infty} \mathbf{x}^k = \mathbf{x}^0 \text{ bzgl. } \| \cdot \|_1 \iff \lim_{k \to \infty} \mathbf{x}^k = \mathbf{x}^0 \text{ bzgl. } \| \cdot \|_2$
- ! Auf \mathbb{K}^n sind alle Normen äquivalent. D.h. alle Normen erzeugen die genau die gleichen konvergenten Folgen.

Kapitel 2 - Differentialrechnung im \mathbb{R}^n

Sei im folgenden $A \subseteq \mathbb{R}^n$ und $\mathbf{x}^0 \in A$.

Partielle Ableitungen von $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{K}$

Sei $f: A \to \mathbb{K}$ und $j \in \{1, ..., n\}$. Existiert ein $\varepsilon > 0$, s.d. $\forall h \in (-\varepsilon, \varepsilon): \mathbf{x}^0 + h\mathbf{e}_j \in A$, so nennen wir f in \mathbf{x}^0 partiell differenzierbar nach x_j , wenn der Grenzwert $\lim_{h\to 0} \frac{f(\mathbf{x}^0 + h\mathbf{e}_j) - f(\mathbf{x}^0)}{h}$ existiert.

Den Grenzwert nennen wir dann *j*-te partielle Ableitung von f in \mathbf{x}^0 und wird bezeichnet durch: $\partial_j f(\mathbf{x}^0), \, \partial_{x_j} f(\mathbf{x}^0), \, \frac{\partial f(\mathbf{x}^0)}{\partial x_j}, \, f_{x_j}(\mathbf{x}^0), \, D_j f(\mathbf{x}^0)$

Randnotiz: Für $\mathbf{x}^0 \in \partial A$ definieren wir $\partial_j f(\mathbf{x}^0)$ so wie oben, bloss mit $h \in [0, \varepsilon)$ bzw. $h \in (\varepsilon, 0]$.

Existieren alle partiellen Ableitungen von f in \mathbf{x}^0 , so nennen wir den (Zeilen)vektor $\nabla f(\mathbf{x}^0) = (\partial_1 f(\mathbf{x}^0), \dots, \partial_n f(\mathbf{x}^0))$ Gradient von f in \mathbf{x}^0 .

Exisitert $\partial_j f(\mathbf{x}^0)$ für alle $\mathbf{x}^0 \in A$, so nennen wir die Funktion $\partial_j f: A \to \mathbb{K}, \mathbf{x} \mapsto \partial_j f(\mathbf{x})$ die j-te partielle Ableitung von f.

Partielle Ableitung berechnen

Um die $\partial_j f(\mathbf{x}^0)$ zu berechnen, falls diese existiert, tun wir so, als seien alle x_i mit $i \neq j$ konstant und berechnen die Ableitung der Funktion

 $\phi(x):=f(x_1^0,\dots,x_{j-1}^0,x,x_{j+1}^0,\dots,x_n^0)$ in $x=x_j^0$ wie im 1-dimensionalen Fall.

Beispiel:

Sei $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$, $f(x_1, x_2) = x_1^2 x_2 e^{2x_1 + x_2} - 3x_2 + x_1$ und $\mathbf{x}^0 = (1, 0)$. Dann ist $\partial_1 f(x_1, x_2) = 2x_1 x_2 e^{2x_1 + x_2} + 2x_1^2 x_2 e^{2x_1 + x_2} + 1$ $\partial_2 f(x_1, x_2) = x_1^2 e^{2x_1 + x_2} + x_1^2 x_2 e^{2x_1 + x_2} - 3$ $\nabla f(\mathbf{x}^0) = (1, e^2 - 3)$

Partielle Ableitungen von $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{K}^m$

Sei $f: A \to \mathbb{K}^m$. Existieren alle partiellen Ableitungen $\partial_j f_l(\mathbf{x}^0)$ für $j \in \{1, \dots, n\}, l \in \{1, \dots, m\}$, dann nennen wir die $m \times n$ -Matrix

$$\begin{bmatrix} \partial_1 f_1(\mathbf{x}^0) & \dots & \partial_n f_1(\mathbf{x}^0) \\ \vdots & & \vdots \\ \partial_1 f_m(\mathbf{x}^0) & \dots & \partial_n f_m(\mathbf{x}^0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \nabla f_1(\mathbf{x}^0) \\ \vdots \\ \nabla f_m(\mathbf{x}^0) \end{bmatrix}$$

die Jacobimatrix von f in \mathbf{x}^0 und bezeichnen diese mit $J_f(\mathbf{x}^0)$. Für m=n bezeichnen wir $\det(J_f(\mathbf{x}^0))$ als die Jacobideterminante von f in \mathbf{x}^0 .

Eigenschaften von partiellen Ableitungen

Die j-te partielle Ableitung ist eine lineare Funktion. Somit sind auch der Gradient und die Jacobimatrix lineare Funktionen.

Das heißt $\forall \lambda \in \mathbb{K}, \forall l \in \{1, \dots, m\}, k \in \{1, \dots, n\} :$ $\partial_j (\lambda f + g)_l(\mathbf{x}^0) = \lambda \cdot \partial_j (f)_l(\mathbf{x}^0) + \partial_j (g)_l(\mathbf{x}^0)$ $\nabla (\lambda f + g)_l(\mathbf{x}^0) = \lambda \cdot \nabla f_l(\mathbf{x}^0) + \nabla g_l(\mathbf{x}^0)$ $J_{\lambda f + g}(\mathbf{x}^0) = \lambda \cdot J_f(\mathbf{x}^0) + J_g(\mathbf{x}^0)$

Jacobimatrix Beispiel

Die Funktion $f: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^2$ sei gegeben durch $f(x_1, x_2, x_3) = \begin{pmatrix} x_1^2 + x_2^2 \\ x_3^2 + x_3 \cdot \sin(x_2) \\ x_2 x_3 \end{pmatrix}$ $\partial_1 f(x_1, x_2, x_3) = \begin{pmatrix} 2x_1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ $\partial_2 f(x_1, x_2, x_3) = \begin{pmatrix} 2x_2^2 \\ x_3 \cdot \cos(x_2) \\ x_3 \end{pmatrix}$ $\partial_3 f(x_1, x_2, x_3) = \begin{pmatrix} 0 \\ 2x_3 + \sin(x_2) \\ x_2 \end{pmatrix}$ $J_f(x_1, x_2, x_3) = \begin{pmatrix} 2x_1 & 2x_2^2 & 0 \\ 0 & x_3 \cdot \cos(x_2) & 2x_3 + \sin(x_2) \\ 0 & x_3 & x_2 \end{pmatrix}$ $J_f(1, 0, 1) = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \det(J_f(1, 0, 1)) = -4.$

Partielle Ableitungen höherer Ordnung

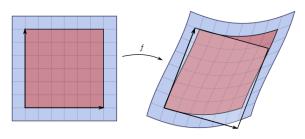
Sei $f: A \to \mathbb{K}^m$ und $k \in \mathbb{N}$.

Für jedes $p = (p_1, \dots, p_k) \in \{1, \dots, n\}^k$ nennen wir $\partial_p f(\mathbf{x}^0) := \frac{\partial^k f(\mathbf{x}^0)}{\partial x_{p_1} \dots \partial x_{p_k}} := \partial_{p_1} \partial_{p_2} \dots \partial_{p_k} f(\mathbf{x}^0)$

die partielle Ableitung k-ter Ordnung von f in \mathbf{x}^0 nach p (wenn existent). D.h. wir berechnen zuerst die p_k -te partielle Ableitung von f, dann davon die p_{k-1} -te partielle Ableitung, usw. und zum Schluss die p_1 -te partielle Ableitung.

f selbst wird auch als partielle Ableitung 0-ter Ordnung bezeichnet.

Idee der Jacobideterminante



Eine nicht-lineare Abbildung $f:\mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ transformiert ein Rechteck (links in rot) zu einer verzerrten Fläche (rechts in rot). Würden wir für das rote Rechteck die Funktionswerte mit Hilfe der Jacobimatrix linear approximieren, dann würden wir das rote Rechteck in das weiße durchsichtige Parallelprogramm überführen. Die Jacobideterminante ist das Verhältnis von der Fläche des ursprünglichen Rechtecks zum weißen durchsichtigen Parallelprogramm und dient, in der Umgebung von dem Punkt in dem wir sie berechnet haben, als Approximation für das Verhältnis von der Fläche des ursprünglichen Rechtecks zur verzerrten roten Fläche.

Satz von Schwarz

Sei $f: A \to \mathbb{K}$. Sind alle partiellen Ableitungen 2-ter Ordnung von f in \mathbf{x}^0 stetig, dann gilt: $\forall i, j \in \{1, \dots, n\} : \partial_i \partial_j f(\mathbf{x}^0) = \partial_j \partial_i f(\mathbf{x}^0)$

C^k -Funktionen

Sei $f: A \to \mathbb{K}^m$ und $k \in \mathbb{N}_0$. Wir nennen f eine \mathbb{C}^k -Funktion, wenn für alle Koordinatenfunktionen f_l alle partiellen Ableitungen der Ordnung 0 bis k von f_l in A existieren und stetig sind.

Die Menge aller \mathbb{K}^m -wertigen C^k -Funktionen auf A bezeichnen wir mit $C^k(A, \mathbb{K}^m)$.

Haben alle f_l stetige partielle Ableitungen beliebiger Ordnung, so nennen wir f eine C^{∞} -Funktion oder glatte Funktion.