

Vorlesung Analysis II

July 12, 2025

Teil 1: Differentialrechnung im \mathbb{R}^n

an5: Partielle und totale Ableitungen

Stichworte: Funktionalmatrix, Gradient, Kettenregel, Richtungsableitungen

Literatur: [Hoff], Kapitel 9.4

5.1. Einleitung: Die totale Ableitung liefert einen einfachen Weg, Richtungsableitungen zu berechnen. Wir definieren für $m=1$ den Gradienten und beweisen die allgemeine Kettenregel.

5.2. Konvention: Betrachten Funktionen $f : U \rightarrow \mathbb{R}^m$ mit $U \subseteq \mathbb{R}^n$.

Sei $a \in U$ ein innerer Punkt von U , d.h. $\exists s > 0 : U_a^s \subseteq U$.

Wir bezeichnen die Menge aller Richtungsvektoren $v \in \mathbb{R}^n$ mit

$S^{n-1} := \{v \in \mathbb{R}^n; \|v\|_2 = 1\}$, die $(n-1)$ -dimensionale Sphäre im \mathbb{R}^n .

• Für einen inneren Punkt $a \in U$ und ein $v \in S^{n-1}$ haben wir in an4.8

$$D_v f(a) := \lim_{t \neq 0, t \rightarrow 0} \frac{1}{t} (f(a + tv) - f(a))$$

als Richtungsableitung von f in a in Richtung v definiert.

(Diese Def. benutzt, dass $a + tv \in U$ ist alle $t \in \mathbb{R}$ mit hinreichend kleinen $|t|$)

• Speziell: Ist $v = e_i$ der i -te Einheitsvektor, so ist

$$D_i f(a) = \frac{\partial f}{\partial \xi_i}(a) = f_{\xi_i}(a) := (D_{e_i} f)(a) \text{ die } i\text{-te partielle Ableitung.}$$

5.3. Satz: Vor.: f in a diff'bar (d.h. total diff'bar), $v \in S^{n-1}$.

Beh.: f ist in Richtung v in a diff'bar und $(D_v f)(a) = \underbrace{(Df)(a)}_{\in \mathbb{R}^{m \times n}} \cdot \underbrace{v}_{\in \mathbb{R}^n} = \underbrace{f'(a)(v)}_{\text{mit } f'(a) \in \text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m) \text{ ausgedrückt, dh als lineare Abb.}}$

$$\begin{aligned} \text{Bew.: } \frac{1}{t} (f(a + tv) - f(a)) &= \frac{1}{t} (f'(a)(tv) + o(\|tv\|_2)) = f'(a)(v) + \underbrace{\frac{|t| \cdot \|v\|_2}{t}}_{\text{beschränkt}} \cdot \underbrace{\frac{o(\|tv\|_2)}{\|tv\|_2}}_{\xrightarrow{t \rightarrow 0} 0} \\ &\xrightarrow{t \rightarrow 0} f'(a)(v) \end{aligned}$$

□

5.4 Bsp.: $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3, f(x, y) = \begin{pmatrix} x^2 - y \\ 3x \\ \sin(y) \end{pmatrix}$ gibt $f'(x, y) = \begin{pmatrix} 2x & -1 \\ 3 & 0 \\ 0 & \cos(y) \end{pmatrix}$, sei $a = \begin{pmatrix} 1 \\ \pi/4 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$.

Dann: $f'(\begin{pmatrix} 1 \\ \pi/4 \end{pmatrix}) = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 3 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2}\sqrt{2} \end{pmatrix}$ und sei $v = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$, haben $\|v\|_2 = \frac{1}{5} \cdot \sqrt{3^2 + 4^2} = 1$.

Die Ableitung von f in a in Richtung v berechnet

$$\text{sich dann als } f' \left(\frac{1}{\pi/4} \right) \cdot \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 2 \cdot 3 + (-1) \cdot 4 \\ 3 \cdot 3 + 0 \cdot 4 \\ 0 \cdot 3 + \frac{1}{2} \sqrt{2} \cdot 4 \end{pmatrix} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 2 \\ 9 \\ 2\sqrt{2} \end{pmatrix}.$$

$$\text{Die partiellen Ableitungen sind } D_1 f(a) = f' \left(\frac{1}{\pi/4} \right) \cdot e_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}, D_2 f(a) = f' \left(\frac{1}{\pi/4} \right) \cdot e_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ \frac{1}{2} \sqrt{2} \end{pmatrix}.$$

5.5 Folgerungen: Sei f in a Diff'bar.

Beh.:

(a) f ist in a in jeder Koordinate partiell diff'bar,

(b) $(D_i f)(a) = f'(a) \cdot e_i$, und dies ist die i -te Spalte von $f'(a)$, denn Sie wissen ja:

die Spalten einer Matrix sind genau die Bildere der Einheitsvektoren.

Also sind die Spalten von f' genau die Partiellen Ableitungen von f .

$$(c) \text{ Es ist } f'(a) = Df(a) = \begin{pmatrix} (D_1 f_1)(a) & \cdots & (D_n f_1)(a) \\ (D_1 f_2)(a) & \cdots & (D_n f_2)(a) \\ \vdots & & \vdots \\ (D_1 f_m)(a) & \cdots & (D_n f_m)(a) \end{pmatrix}$$

(d) Es ist $(D_j f_j)(a) = pr_i(D_j f(a))$, also $D_j f_i = pr_i \circ D_j f$ für alle $j \in \{1, \dots, n\}, i \in \{1, \dots, m\}$.

Bew.: (a),(b),(c): Klar mit 5.3 und $v = e_i$.

$$\text{Für (d): Haben } f(a) = \begin{pmatrix} f_1(a) \\ \vdots \\ f_m(a) \end{pmatrix} \text{ und } d_j f(a) = \begin{pmatrix} D_j f_1(a) \\ D_j f_2(a) \\ \vdots \\ D_j f_m(a) \end{pmatrix},$$

$$\text{also } pr_j(D_j f(a)) = D_j f_i(a).$$

□

5.6. Def.: Man nennt $f'(a) = Df(a) = (D_j f_i(a))_{1 \leq i \leq m | 1 \leq j \leq n} \in \mathbb{R}^{m \times n}$

die Jacobimatrix/Funktionalmatrix von f in a .

Bem.: "⇐" Kann is 5.5 nicht gelten, die Existenz der Partiellen Ableitungen reicht nicht zum Nachweis der Differenzierbarkeit! (vgl. 4.15, 4.16)

5.7 Fall: sei m=1, also f ein Skalarfeld.

Dann:

$$f'(a) = (D_1 f(a), \dots, D_n f(a)) =: (grad f(a))^T \quad \text{"Gradient"} \quad (1)$$

$$=: (\nabla f(a))^T \quad \text{"Nabla"} \quad (2)$$

Wir nennen den Spaltenvektor grad f(a) = $\begin{pmatrix} D_1 f(a) \\ \vdots \\ D_n f(a) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$ den Gradient von f in a.

mit ∇ := $\begin{pmatrix} D_1 \\ \vdots \\ D_n \end{pmatrix}$ bezeichnen wir den Nabla-Operator.

Somit:

$$f(x) = f(a) + (grad f(a))^T \cdot (x - a) + o(\|x - a\|) \quad (3)$$

$$\Rightarrow f(x) = f(a) + \langle grad f(a), x - a \rangle + o(\|x - a\|). \quad (4)$$

Sei $\text{grad } f(a) \neq 0$, und betrachte alle $v \in S^{n-1}$.

Dann gilt: $|D_v f(a)| = |f'(a)(v)| = |\text{grad } f(a)^T \cdot v|$

$= |\langle \text{grad } f(a), v \rangle| \leq \|\text{grad } f(a)\| \cdot \|v\|_2$ (Cauchy-Schwarz-Ungleichung Anhang 7 in an1)

Wobei " $=$ " genau dann gilt, wenn v parallel zu $\text{grad } f(a)$, d.h. ex. $t \in \mathbb{R} \setminus \{0\} : \text{grad } f(a) = tv$, in diesem Fall wird für $D_v f(a)$ der maximale Wert angenommen.

Für $\tilde{v} := \frac{1}{\|\text{grad } f(a)\|_2} \text{grad } f(a)$ gilt demnach:

$|D_{\tilde{v}} f(a)| = \|\text{grad } f(a)\|_2$.

5.8. FAZIT: $\text{grad } f(a)$ ist die Richtung maximaler Steigung von f in a (welche dann $\|\text{grad } f(a)\|_2$ beträgt).

5.9. Veranschaulichung: Der Graph von f , nämlich $G(f) := \left\{ \begin{pmatrix} x \\ f(x) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{n+1} \right\}$ (falls $U = \mathbb{R}^n$),

wird in $\begin{pmatrix} a \\ f(a) \end{pmatrix}$ approximiert durch

$\xi_{n+1} = f(a) + \langle \text{grad } f(a), x - a \rangle$,

und dies ist die Glg. für eine n -dim. Hyperebene im \mathbb{R}^{n+1} !

Diese heißt Tangentialhyperebene von f im Punkt a .

5.10 Bsp. mit $n=2$: $f(x, y) = x^2 - 3y$, $a = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} \rightarrow \text{grad } f(a) = (2\alpha_1, -3\alpha_2)^T$, und

$\xi_3 = \alpha_1^2 - 3\alpha_2 + 2\alpha_1(\xi_1 - \alpha_1) - 3\alpha_2(\xi_2 - \alpha_2)$ ist die Glg. der Tangentialhyperebene im \mathbb{R}^3 .

5.11. Fall: Sei $m=n$, also f ein Vektorfeld.

Dann heißt $\text{div } f(a) = \langle \nabla, f \rangle(a) := \sum_{i=1}^n D_i f_i(a) = \text{spur } f'(a) \in \mathbb{R} \leftarrow$ [Erinnerung Lineare Algebra: $\text{spur } A = \sum_{i=1}^n \alpha_{ii}$, wenn $A = (\alpha_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$, heißt Spur der Matrix A .]

die Divergenz von f in a .

Die Funktionalmatrix ist quadratisch: $Df(a) = f'(a) = \begin{pmatrix} D_1 f_1(a) & D_2 f_1(a) & \cdots & D_n f_1(a) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ D_1 f_n(a) & D_2 f_n(a) & \cdots & D_n f_n(a) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n}$.

Ihre Determinante heißt Funktionaldeterminante bzw. Jacobideterminante.

Eine wichtige Rechenregel für das Ableiten verketteter Funktionen im Mehrdimensionalen ist die (allgemeine)

5.12. Kettenregel: Vor.: $U \subseteq \mathbb{R}^n; U_1 \subseteq \mathbb{R}^m; a \in U \xrightarrow{f} U_1 \xrightarrow{g} \mathbb{R}^k$, f in a diff'bar, g in $f(a)$ diff'bar (insb. a innerer Punkt von U , $f(a)$ innerer Punkt von U_1).

Beh.: $g \circ f$ in a diffbar, $D(f \circ f)(a) = \underbrace{(Dg)(f(a))}_{\in \mathbb{R}^{k \times m}} \cdot \underbrace{(Df)(a)}_{\in \mathbb{R}^{m \times n}}$.

Bew.: Setze $b := f(a)$.

dann gilt für $r_1(x) = o(\|x - a\|)$, dass $f(x) = f(a) + f'(a)(x - a) + r_1(x)$, $\textcircled{*}$

und für $r_2(y) = o(\|y - b\|)$, dass $g(y) = g(b) + g'(b)(y - b) + r_2(y)$.

$\xrightarrow{y=f(x) \mid b=f(a)} g(f(x)) = g(f(a)) + g'(f(a))(f(x) - f(a)) + r_2(f(x))$

$\textcircled{*} \Rightarrow g \circ f(x) = g \circ f(a) + g'(f(a)) \cdot (f'(a)(x - a)) + g'(f(a))(r_1(x)) + r_2(f(x))$

$\Rightarrow f \circ f(x) = g \circ f(a) + \underbrace{(Df)(f(a)) \cdot (Dg)(a \cdot (x - a))}_{=D(g \circ f)(a) \rightarrow \text{Beh.}} + g'(f(a))(r_1(x)) + r_2(f(x))$

Noch z.z.: $g'(f(a))(r_1(x)) + r_2(f(x)) = o(\|x - a\|)$.

(Def. für eine Matrix $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ den wert $\|A\|_\infty : \max_{i,j} |a_{ij}|$, wenn $A = (a_{ij})_{i,j}$.)

• Es gilt:

$$\underbrace{\|g'(f(a))\|_\infty}_{\in \mathbb{R}^{k \times m}} \cdot \underbrace{\|r_1(x)\|_\infty}_{\in \mathbb{R}^m} \leq m \cdot \underbrace{\|g'(f(a))\|_\infty}_{\text{maximaler Eintrag der Matrix } g'(f(a)) \text{ im Betrag, unabhängig von } x} \cdot \|r_1(x)\|_\infty = o(\|x - a\|) \text{ nach Vor. an } r_1.$$

• Bleibt, z.z.: $r_2(f(x)) = o(\|x - a\|)$.

Haben $r_2(y) = o(\|y - b\|)$, d.h. $\frac{r_2(y)}{\|y - b\|_\infty} \xrightarrow{y \rightarrow b} 0$.

Wähle $\mu > 0$. Dann ist für y nahe b : $r_2(y) < \mu \cdot \|y - b\|_\infty$.

Es folgt:

$$r_2(f(x)) < \mu \|f(x) - f(a)\|_\infty = \mu \|f'(a)(x - a) + r_1(x)\|_\infty \quad (5)$$

$$\leq \underbrace{\mu \|f'(a)\|_\infty}_{\text{Konstant d.h. m abh. von } x} \cdot \|x - a\|_\infty + \underbrace{\mu \|r_1(x)\|_\infty}_{= o(\|x - a\|)} \leq \tilde{\mu} \|x - a\|_\infty \quad (6)$$

also $\frac{r_2(f(x))}{\|x - a\|_\infty} \xrightarrow{x \rightarrow a} 0$, da $\mu > 0$ beliebig.

□

5.13. Illustration der Kettenregelformel: $D(g \circ f)(a) = (Dg)(f(a)) \cdot (Df)(a)$

$$\begin{pmatrix} D_1(g \circ f)_1(a) & \cdots & D_n(g \circ f)_1(a) \\ \vdots & & \vdots \\ D_1(g \circ f)_k(a) & \cdots & D_n(g \circ f)_k(a) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} D_1 g_1(f(a)) & \cdots & D_m g_1(f(a)) \\ \vdots & & \vdots \\ D_1 g_k(f(a)) & \cdots & D_m g_k(f(a)) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} D_1 f_1(a) & \cdots & D_n f_1(a) \\ \vdots & & \vdots \\ D_1 f_m(a) & \cdots & D_n f_m(a) \end{pmatrix}.$$

5.14. • Bsp.: Sei $a \in U, T_a : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n, x \mapsto x + a$, ist diff'bar. (Translation um a)

$$\text{Dann: } f \text{ in } a \text{ diff'bar} \Leftrightarrow f \circ T_{-a} \text{ in } 0 \text{ diff'bar} \quad (7)$$

$$\Leftrightarrow T_{-f(a)} \circ f \text{ in } a \text{ diff'bar.} \quad (8)$$

• Bsp.: $\mathbb{R}^3 \xrightarrow{f} \mathbb{R}^2 \xrightarrow{g} \mathbb{R}, \mathbb{R}^3 \xrightarrow{g \circ f} \mathbb{R}, n = 3, m = 2, g = 1, f(x, y, z) = \begin{pmatrix} x^2 + y \\ 2y - z \end{pmatrix}, g(u, v) = uv$

$$\text{Betr. } a = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3. \text{ Dann: } D(g \circ f)(a) = (Dg) \underbrace{f(a)}_{= \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}} \cdot \underbrace{(Df)(a)}_{= \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}} = (1, 3) \cdot \begin{pmatrix} 2 \cdot 1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & -1 \end{pmatrix} =$$

$$(2, 7, -3) \in \mathbb{R}^{1 \times 3}.$$

5.15. Bsp.: $n = k = 1, m = 3 : f(t) = \begin{pmatrix} \varphi(t) \\ \psi(t) \\ \chi(t) \end{pmatrix}$ mit $\varphi, \psi, \chi : U \rightarrow \mathbb{R}, a \in U \subseteq \mathbb{R}, \varphi, \psi, \chi$ diff'bar

in $a \in \mathbb{R}$.

sei $b : f(a), g : U_1 \rightarrow U_1 \subseteq \mathbb{R}^3$, b innerer Punkt von $U_1, h := g \circ f$.

Somit zeigt die Kettenregel, dass

$$h'(a) = g'(b) \cdot f'(a) = (D - 1g(f(a)), D - 2g(f(a)), D_3g(f(a))) \cdot \begin{pmatrix} \varphi'(a) \\ \psi'(a) \\ \chi'(a) \end{pmatrix} \quad (9)$$

$$D_1g(f(a))\varphi'(a) + D_2g(f(a))\psi'(a) + D_3g(f(a))\chi'(a) \in \mathbb{R} \quad (10)$$

In der Literatur wird dafür oft geschrieben: (mit $x(t) = \varphi(t), y(t) = \psi(t), z(t) = \chi(t)$)
 $\frac{dh}{dt} = \frac{\delta f}{\delta x} \frac{dx}{dt} + \frac{\delta g}{\delta y} \frac{dy}{dt} + \frac{\delta g}{\delta z} \frac{dz}{dt}$ oder auch $dh = \frac{\delta g}{\delta x} dx + \frac{\delta g}{\delta y} dy + \frac{\delta g}{\delta z} dz$.

5.16. Spezialfall $k=1$ der Kettenregel, Verallgemeinerung von [5.15](#):

$\frac{\delta g}{\delta t_j}(a) = \sum_{i=1}^m \frac{\delta g}{\delta x_i}(f_1(a), \dots, f_m(a)) \cdot \frac{\delta f_i}{\delta t_j}(a)$ für alle $j \in \{1, \dots, n\}$, bzw. schreibbar als $D_j(g \circ f)(a) = (D_1g(f(a)), \dots, D_mg(f(a))) \cdot (d_j f_i(a))_{1 \leq i \leq m}$.

Bildet man rechts das Matrixprodukt, so ist dies $= \sum_{i=1}^m D_i g(f(a)) \cdot D_j f_i(a)$.

Ist $k = n = 1$, folgt $D(g \cdot f)(a) = \langle \text{grad} g \rangle \circ f, f' \rangle(a)$, vgl. [5.15](#).

5.17. Berechnung von Richtungsableitungen im Fall $m=1$:

[Satz 5.3](#) kann mir der Kettenregel bewiesen werden:

Haben $D_v f(a) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} (f(a + hv) - f(a)) = g'(0)$

für die Funktion $g(h) := f(a + hv) = f \circ s(h)$,

wo $s(h) := a + hv, s: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$.

Die [Kettenregel](#) liefert $D_v f(a) = g'(0) = D(f \circ s)(0) = (Df)(s(0)) \cdot s'(0) = Df(a) \cdot v^\wedge$.

5.18 Bem.: Die Voraussetzung "f total diff'bar" in [5.3](#) ist notwendig!

Betr. z.b. $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, f(x, y) = \begin{cases} \frac{x^2 y}{x^4 + y^2} & \text{für } (x, y) \neq (0, 0), \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$

Dann ist $(D \underbrace{(u, v)}_{\text{Richtungsvektor}} f)(0, 0) = \frac{u^2}{v}$ für $v \neq 0$, denn $\frac{1}{t} (f(\underbrace{(0, 0) + t \cdot (u, v)}_{=(tu, tv)}) - f(0, 0)) = \frac{u^2 v}{t^2 u^4 + v^2} \xrightarrow{t \rightarrow 0} \underbrace{\frac{u^2}{v}}_{\neq 0}$,

und $D_1 f(0, 0) = D_2 f(0, 0) = 0$, also $\text{grad } f(0, 0) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$, und die r.f. in [5.3](#) ist $=0$.