

## 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 aöfö  $t \in \mathbb{R}$  mit hinreichend kleinen  $|t|$ )

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

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

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

$$\begin{aligned} \text{Bew.: } \frac{1}{t} (f(a + tv) - f(a)) &= \frac{1}{t} (f'(a)(tv) + o(\|tv\|_2)) = \text{Bew.: } \frac{1}{t} (f(a + tv) - f(a)) = \frac{1}{t} (f'(a)(tv) + o(\|tv\|_2)) = \\ &= f'(a)(v) + \underbrace{\frac{|t| \cdot \|v\|_2}{t}}_{\text{beschränkt}} \cdot \underbrace{\frac{o(\|tv\|_2)}{\|tv\|_2}}_{\xrightarrow{t \rightarrow 0} 0} \\ &\quad \underbrace{\hspace{10em}}_{\xrightarrow{t \rightarrow 0} 0} \end{aligned}$$

□

**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  $\|v\|_2 = \frac{1}{5} \cdot \sqrt{3^2 + 4^2} = 1$ .

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

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

**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) 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  $(D_j f_i)(a) = pr_i(D_j f(a))$ , 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  $v = e_i$ .

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

also  $pr_j(D_j f_i(a))_{1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n} \in \mathbb{R}^{m \times n}$

die Jacobimatrix/Funktionalmatrix von  $f$  in  $a$ .

Bem.: " $\Leftarrow$ " Kann in 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:

$$f'(a) = (d_1 f(a), \dots, D_n f(a)) =: (gradf(a))^T \quad \text{"Gradient"} \quad (1)$$

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

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

Somit:

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

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

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

Dann gilt:  $|D_v f(a)| = |f'(a)(v)| = |(gradf(a))^T \cdot v|$

$= |\langle gradf(a), v \rangle| \leq \|gradf(a)\| \cdot \|v\|_2$  (Cauchy-Schwarzungleichung Anhang 7 in an1)

Wobei " $=$ " genau dann gilt, wenn  $v$  parallel zu  $grad f(a)$ , d.h. ex.  $t \in \mathbb{R} \setminus \{0\} : gradf(a) = tv$ ,

in diesem Fall wird für  $D_v f(a)$  der maximale Wert angenommen.

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

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

**5.8. FAZIT:**  $grad f(a)$  ist die Richtung maximaler Steigung von  $f$  in  $a$   
(welche dann  $\|gradf(a)\|_2$  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:  $Df(a) = f'(a) = \begin{pmatrix} D_1 f_1(a) & D_2 f_1(a) & \cdots & D_n f_1(a) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ D_1 f_n(a) & D_2 f_n(a) & \cdots & D_n f_n(a) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times m}$ .

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  $a$  diff'bar,  $\underbrace{D(f \circ f)(a)}_{\in \mathbb{R}^{k \times n}} = \underbrace{(Dg)(f(a))}_{\in \mathbb{R}^{k \times m}} \cdot \underbrace{(Df)(a)}_{\in \mathbb{R}^{m \times n}}$ .

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  $g(y) = g(b) + g'(b)(y - b) + r_2(y)$ .

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

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

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:

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

nach Vor. an  $r_1$ .

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

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

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

Es folgt:

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

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

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

□

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

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

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

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

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

**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

$$h'(a) = g'(b) \cdot f'(a) = (D_1 g(f(a)), D_2 g(f(a)), D_3 g(f(a))) \cdot \begin{pmatrix} \varphi'(a) \\ \psi'(a) \\ \chi'(a) \end{pmatrix} \quad (9)$$

$$D_1 g(f(a))\varphi'(a) + D_2 g(f(a))\psi'(a) + D_3 g(f(a))\chi'(a) \in \mathbb{R} \quad (10)$$

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  $D_j(g \circ f)(a) = (D_1 g(f(a)), \dots, D_m g(f(a))) \cdot (d_j f_i(a))_{1 \leq i \leq m}$ .

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.