

Zur Differentiation

Definition (partielle Ableitung, Gradient)

Es sei $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ eine Funktion mit Definitionsmenge $D \subseteq \mathbb{R}^n$.

Für eine feste Auswertestelle $\hat{x} = (\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n) \in D$ nennt man, falls der jeweilige Grenzwert existiert

$$f_{x_k}(\hat{x}) := \frac{\partial f}{\partial x_k}(\hat{x})$$

$$:= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_{k-1}, \hat{x}_k + h, \hat{x}_{k+1}, \dots, \hat{x}_n) - f(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_{k-1}, \hat{x}_k, \hat{x}_{k+1}, \dots, \hat{x}_n)}{h}$$

die (erste) partielle Ableitung nach x_k von f in \hat{x} (für $k \in \{1, \dots, n\}$).

Falls alle partiellen Ableitungen in \hat{x} existieren, so nennt man

$$\nabla f(\hat{x}) := \text{grad}(f)(\hat{x}) := (f_{x_1}(\hat{x}), \dots, f_{x_n}(\hat{x}))^T \in \mathbb{R}^n$$

den Gradienten von f in \hat{x} . ∇ wird als Nabla-Operator bezeichnet.

Existieren alle partiellen Ableitungen in \hat{x} und sind stetig, so nennt man f stetig partiell differenzierbar.

▶ 2

mit Hilfsfunktion $g_k : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

$$g_k(x) = f(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_{k-1}, x, \hat{x}_{k+1}, \dots, \hat{x}_n)$$

$$(*) : \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g_k(\hat{x}_k + h) - g_k(\hat{x}_k)}{h}$$

$$(\square) : \frac{dg_k}{dx}(\hat{x}_k) = g_k'(\hat{x}_k)$$

▶ 1

▶ 3

Beispiele

i) $f : \mathbb{R}^4 \rightarrow \mathbb{R}, (x_1, x_2, x_3, x_4) \mapsto x_1 \cdot x_2^2 \cdot \cos(x_3 \cdot x_4)$

Auswertestelle: $(\hat{x}_1, \hat{x}_2, \hat{x}_3, \hat{x}_4) = (1, -1, 2, -3)$

$$f(1, -1, 2, -3) = 1 \cdot (-1)^2 \cdot \cos(2 \cdot (-3)) = \cos(-6)$$

- 1. partielle Ableitung nach x_1 :

$$f_{x_1}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) = \frac{\partial f}{\partial x_1}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) = \hat{x}_2^2 \cdot \cos(\hat{x}_3 \cdot \hat{x}_4) = \cos(-6)$$

- 1. partielle Ableitung nach x_2 :

$$f_{x_2}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) = \frac{\partial f}{\partial x_2}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) = 2 \cdot \hat{x}_1 \cdot \cos(\hat{x}_3 \cdot \hat{x}_4) \cdot \hat{x}_2 = 2 \cdot 1 \cdot \cos(-6) \cdot (-1) = -2 \cdot \cos(-6)$$

- 1. partielle Ableitung nach x_3 :

$$\begin{aligned} f_{x_3}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) &= \frac{\partial f}{\partial x_3}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) = \hat{x}_1 \cdot \hat{x}_2^2 \cdot \hat{x}_4 \cdot (-1) \cdot \sin(\hat{x}_3 \cdot \hat{x}_4) \\ &= -\hat{x}_1 \cdot \hat{x}_2^2 \cdot \hat{x}_4 \cdot \sin(\hat{x}_3 \cdot \hat{x}_4) = -1 \cdot (-1)^2 \cdot (-3) \cdot \sin(2 \cdot (-3)) \\ &= +3 \cdot \sin(-6) \end{aligned}$$

- 1. partielle Ableitung nach x_4 :

$$\begin{aligned} f_{x_4}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) &= \frac{\partial f}{\partial x_4}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) = \hat{x}_1 \cdot \hat{x}_2^2 \cdot \hat{x}_3 \cdot (-1) \cdot \sin(\hat{x}_3 \cdot \hat{x}_4) \\ &= 1 \cdot (-1)^2 \cdot 2 \cdot (-1) \cdot \sin(2 \cdot (-3)) = -2 \cdot \sin(-6) \end{aligned}$$

Gradient:

$$\nabla f(1, -1, 2, -3) = \text{grad}(f)(1, -1, 2, -3) = \begin{pmatrix} f_{x_1}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) \\ f_{x_2}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) \\ f_{x_3}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) \\ f_{x_4}(\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_4) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(-6) \\ -2 \cdot \cos(-6) \\ 3 \sin(-6) \\ -2 \cdot \sin(-6) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.9602 \\ -1.9203 \\ 0.8382 \\ -0.5588 \end{pmatrix}$$

▶ 9

ii) $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, (x, y) \mapsto x \cdot \sin(y)$

• partielle Ableitungen:

▶ 10

• $f_x(x, y) = \sin(y)$

• $f_y(x, y) = x \cdot \cos(y)$

• Gradient:

$$\nabla f(x, y) = \begin{pmatrix} f_x(x, y) \\ f_y(x, y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sin(y) \\ x \cdot \cos(y) \end{pmatrix}$$

z.B. $\nabla f(1, \frac{\pi}{2}) = \begin{pmatrix} \sin(\frac{\pi}{2}) \\ 1 \cdot \cos(\frac{\pi}{2}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

iii) $g: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, (a, b, c) \mapsto a^b \cdot c$

▶ 11

• partielle Ableitungen

• $g_a(a, b, c) = \frac{\partial g}{\partial a}(a, b, c) = b \cdot a^{b-1} \cdot c$

• $g_b(a, b, c) = \frac{\partial g}{\partial b}(a, b, c) = \ln(a) \cdot e^{b \cdot \ln(a)} \cdot c$
 $= \ln(a) \cdot a^b \cdot c$

• $g_c(a, b, c) = \frac{\partial g}{\partial c}(a, b, c) = a^b$

NR:
 $g(a, b, c) = a^b \cdot c$
 $= e^{\ln(a^b)} \cdot c$
 $= e^{b \cdot \ln(a)} \cdot c$

• Gradient:

$$\nabla g(a, b, c) = \text{grad}(g)(a, b, c) = \begin{pmatrix} b \cdot a^{b-1} \cdot c \\ \ln(a) \cdot a^b \cdot c \\ a^b \end{pmatrix}$$

▶ 12

Bemerkung (höhere partielle Ableitungen)

Für $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ist (falls existent) $f_{x_k}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, die ebenfalls partiell abgeleitet werden kann:

$$\frac{\partial f_{x_k}}{\partial x_l}(x_1, \dots, x_n) = \frac{\partial}{\partial x_l} f_{x_k} = \frac{\partial}{\partial x_l} \frac{\partial}{\partial x_k} f = \frac{\partial^2}{\partial x_l \partial x_k} f = f_{x_k x_l}(x_1, \dots, x_n)$$

2. partielle Ableitung von f
 zuerst nach x_k , dann nach x_l

mit $f_{x_k x_l}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ergibt sich die 3. partielle Ableitung: $f_{x_k x_l x_m}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ usw.



Beispiel $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, (x, y) \mapsto x \cdot \sin(y)$

• erste partielle Ableitungen: $f_x(x, y) = \sin(y)$ & $f_y(x, y) = x \cdot \cos(y)$

• zweite partielle Ableitungen: $f_{xx}(x, y) = 0$, $f_{xy}(x, y) = \cos(y)$, $f_{yx}(x, y) = \cos(y)$, $f_{yy}(x, y) = -x \cdot \sin(y)$

• dritte partielle Ableitungen: $f_{xxx}(x, y) = 0$, $f_{xxy}(x, y) = 0$, $f_{yxx}(x, y) = 0$, $f_{yyx}(x, y) = -\sin(y)$, $f_{xyx}(x, y) = 0$, $f_{xyy}(x, y) = -\sin(y)$, $f_{yxy}(x, y) = -\sin(y)$, $f_{yyy}(x, y) = -x \cdot \cos(y)$

Beobachtung:

manchmal ist die Reihenfolge der partiellen Differentiation nicht von Bedeutung

Begründung:

Satz (Satz von Schwarz)
 Es sei $D \subseteq \mathbb{R}^n$ ein offenes Gebiet.
 Ist $f: D \rightarrow \mathbb{R}$ auf D nach zweimal partiell differenzierbar und sind alle zweiten partiellen Ableitungen stetig in $\hat{x} \in D$, dann gilt für alle $k, l \in \{1, \dots, n\}$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_l \partial x_k}(\hat{x}) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_k \partial x_l}(\hat{x}) \quad (*)$$


$(*) : f_{x_l x_k}(\hat{x}) = f_{x_k x_l}(\hat{x})$ gilt fast immer

Die zweiten partiellen Ableitungen werden in der zumeist symmetrischen Hesse-Matrix festgehalten

Definition (Hesse-Matrix)
 Ist $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ zweimal partiell differenzierbar in \hat{x} , dann definiert man die Hesse-Matrix von f in \hat{x} als

$$H_f(\hat{x}) := \begin{pmatrix} f_{x_1 x_1}(\hat{x}) & \dots & f_{x_1 x_n}(\hat{x}) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ f_{x_n x_1}(\hat{x}) & \dots & f_{x_n x_n}(\hat{x}) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$


Beispiele



i) $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, (x, y) \mapsto x \cdot \sin(y)$

• erste partielle Ableitungen: $f_x(x, y) = \sin(y)$ & $f_y(x, y) = x \cdot \cos(y)$

• zweite partielle Ableitungen: $f_{xx}(x, y) = 0$, $f_{xy}(x, y) = \cos(y)$, $f_{yx}(x, y) = \cos(y)$, $f_{yy}(x, y) = -x \cdot \sin(y)$

$$H_f(x, y) = \begin{pmatrix} 0 & \cos(y) \\ \cos(y) & -x \cdot \sin(y) \end{pmatrix}$$



ii) $g: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, (a, b, c) \mapsto a^b \cdot c$

• erste partielle Ableitungen

• $g_a(a, b, c) = \frac{\partial g}{\partial a}(a, b, c) = b \cdot a^{b-1} \cdot c$

• $g_b(a, b, c) = \frac{\partial g}{\partial b}(a, b, c) = \ln(a) \cdot e^{b \cdot \ln(a)} \cdot c$
 $= \ln(a) \cdot a^b \cdot c$

• $g_c(a, b, c) = \frac{\partial g}{\partial c}(a, b, c) = a^b$

• Zweite partielle Ableitungen

1.) ausgehend von $g_a(a, b, c) = b \cdot a^{b-1} \cdot c = b \cdot e^{(b-1) \cdot \ln(a)} \cdot c$

• $g_{aa}(a, b, c) = b \cdot (b-1) \cdot a^{b-2} \cdot c$

• $g_{ab}(a, b, c) = e^{(b-1) \cdot \ln(a)} \cdot c + b \cdot \ln(a) \cdot e^{(b-1) \cdot \ln(a)} \cdot c$
 $= a^{b-1} \cdot c + b \cdot \ln(a) \cdot a^{b-1} \cdot c$

• $g_{ac}(a, b, c) = b \cdot a^{b-1}$

2.) ausgehend von $g_b(a, b, c) = \ln(a) \cdot e^{b \cdot \ln(a)} \cdot c$

• $g_{ba}(a, b, c) = g_{ab}(a, b, c)$

Hier zur Übung:

$g_{ba}(a, b, c) = \frac{1}{a} \cdot e^{b \cdot \ln(a)} \cdot c + \ln(a) \cdot b \cdot \frac{1}{a} \cdot e^{b \cdot \ln(a)} \cdot c$

$= \frac{1}{a} \cdot a^b \cdot c + \ln(a) \cdot b \cdot a^{-1} \cdot a^b \cdot c = a^{b-1} \cdot c + \ln(a) \cdot b \cdot a^{b-1} \cdot c$

• $g_{bb}(a, b, c) = \ln(a) \cdot \ln(a) \cdot e^{b \cdot \ln(a)} \cdot c = (\ln(a))^2 \cdot a^b \cdot c$

• $g_{bc}(a, b, c) = \ln(a) \cdot e^{b \cdot \ln(a)} = \ln(a) \cdot a^b$

3.) ausgehend von $g_c(a, b, c) = a^b = e^{b \cdot \ln(a)}$

• $g_{ca}(a, b, c) = g_{ac}(a, b, c)$

Hier zur Kontrolle / Übung

$g_{ca}(a, b, c) = b \cdot a^{b-1}$

• $g_{cb}(a, b, c) = g_{bc}(a, b, c)$

Hier zur Kontrolle / Übung

$g_{cb}(a, b, c) = \ln(a) \cdot e^{b \cdot \ln(a)} = \ln(a) \cdot a^b$

• $g_{cc}(a, b, c) = 0$

(=)

(=) (✓)

(=)



Hesse-Matrix:

$$H_g(a, b, c) = \begin{pmatrix} b \cdot (b-1) \cdot a^{b-1} \cdot c \\ a^{b-1} \cdot c + b \cdot \ln(a) \cdot a^{b-1} \cdot c \\ b \cdot a^{b-1} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a^{b-1} \cdot c + b \cdot \ln(a) \cdot a^{b-1} \cdot c \\ (\ln(a))^2 \cdot a^b \cdot c \\ \ln(a) \cdot a^b \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} b \cdot a^{b-1} \\ \ln(a) \cdot a^b \\ 0 \end{pmatrix}$$