

höhere Ableitung

$$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$$

$$\leadsto f': \mathbb{R}^n \rightarrow \text{Lin}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m) \cong \mathbb{R}^{n \cdot m}$$

$$f'': \mathbb{R}^n \rightarrow \text{Lin}(\mathbb{R}^n, \text{Lin}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m))$$

$$\text{Bil}(\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$$

bilinear Abbildungen

allgemein

$$f^{(k)}: \mathbb{R}^n \rightarrow \text{Mult}(\underbrace{\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \dots \times \mathbb{R}^n}_k, \mathbb{R}^m)$$

multilinear Abbildungen

Spezialfall $m=1$, $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ zweimal differenzierbar

Ableitung im Punkt $y \in \mathbb{R}^n$: $f'(y): \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

$$v \mapsto f'(y) \cdot v = \text{grad } f(y) \cdot v = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(y) \cdot v_i$$

Richtungs-
ableitung
in Richtung v

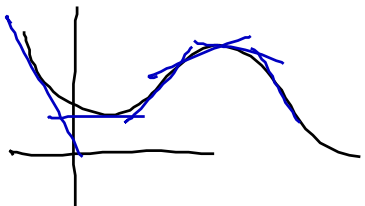
$$f''(y): \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$
$$(v, w) \mapsto \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(y) \cdot v_i \cdot w_j$$

Änderung der
Richtungsableitung
nach v , wenn
man sich in
Richtung w
bewegt

spezielle Situation $v=w$

$$f''(y)(v, v) = \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(y) \cdot v_i \cdot v_j$$

„Richtungscurvature
in Richtung v “



$$f''(\gamma)(v, v) = \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(\gamma) \cdot v_i \cdot v_j = (v_1, \dots, v_n) \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(\gamma) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2}(\gamma) & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(\gamma) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(\gamma) & \dots & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(\gamma) \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

Hesse-Matrix von f an der Stelle γ

$= v^T \cdot Hf(\gamma) \cdot v$

als Spaltenvektor

(allgemein: $f''(\gamma)(v, w) = w^T \cdot Hf(\gamma) \cdot v$)

lokale Extrema $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

Def $x \in \mathbb{R}^n$ ist ein lokales Maximum von f , falls es ein $\varepsilon > 0$ gibt mit
(bzw. lokales Minimum)

$f(x) \geq f(\gamma)$ für alle $\gamma \in B_\varepsilon(x)$, $\gamma \neq x$
(bzw. $f(x) < f(\gamma)$)

Satz: Sei $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar und x ein lokales Maximum bzw. Minimum.
Dann ist $f'(x) = 0$ (d.h. alle partiellen Ableitungen $\frac{\partial f}{\partial x_i}(x) = 0$)



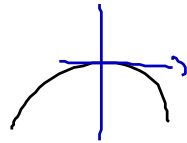
Die Umkehrung gilt nicht!

Punkte x mit $f'(x) = 0$ heißen kritische Punkte.

Kritische Punkte, die kein lokales Maxima bzw. Minima sind,
heißen Sattelpunkte.

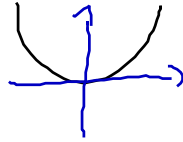
$\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

lokales Max.



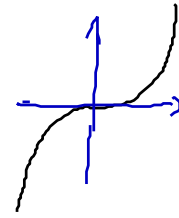
$x \mapsto -x^2$

lokales Minimum

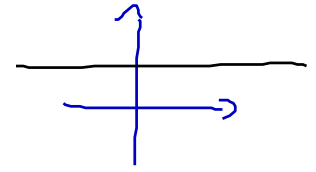


$x \mapsto x^2$

Sattelpunkt

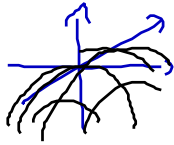


$x \mapsto x^3$

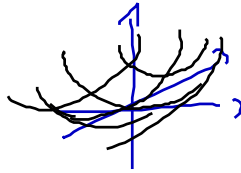


$x \mapsto 1$

$\mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$



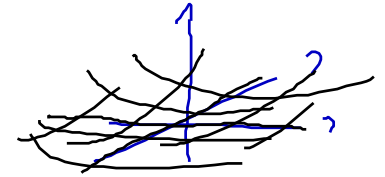
$(x, y) \mapsto -x^2 - y^2$



$(x, y) \mapsto x^2 + y^2$

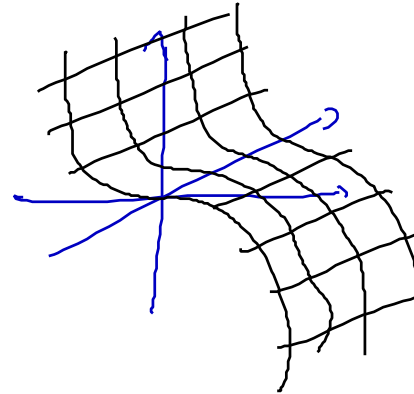


$(x, y) \mapsto x^2 - y^2$



$(x, y) \mapsto x^2 \cdot y^2$

verschiedenste Arten
von Sattelpunkten!



$(x, y) \mapsto -x^3$

Satz: $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, zweimal differenzierbar, $y \in \mathbb{R}^n$ kritischer Punkt

- Falls die Hesse-Matrix von f im Punkt y positiv definit ist, dann ist y ein lokales Minimum
- " — negativ definit — " — lokales Maximum
- " — indefinit — " — Sattelpunkt

$H = H(f(y))$ ist positiv definit, falls $v^T \cdot H \cdot v > 0$ für alle $v \neq 0$

negativ definit

$v^T \cdot H \cdot v < 0$

indefinit, falls es v_1, v_2 gibt mit $v_1^T \cdot H \cdot v_1 > 0$, $v_2^T \cdot H \cdot v_2 < 0$

Achtung: falls H weder positiv noch negativ definit ist, muss H noch lange nicht indefinit sein! (Bsp $(x,y) \mapsto x^2 \cdot y^2$ im Punkt $y = (0,0)$)

Hurwitz-Kriterium

Symmetrische quadratische Matrix $A = (a_{ij})_{\substack{1 \leq i,j \leq n}} \text{ über } \mathbb{R}$ ist positiv definit, falls

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & & \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & & \\ \vdots & & & \ddots & \\ a_{n1} & \dots & & & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\det(a_{11}) > 0$$

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} > 0$$

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} > 0$$

$$\det(A) > 0$$

A ist negativ definit \Leftrightarrow

$-A$ positiv definit

Bsp: ① $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$
 $(x, y) \mapsto x^2 + y^2$

$$f'(x, y) = (2x, 2y)$$

kritische Punkte: $(0, 0)$

Hesse-Matrix in $(0, 0)$: $\begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$
 (unabhängig vom Ableitungspunkt)

Hurwitz? $\left. \begin{array}{l} \det(2) = 2 > 0 \\ \det \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = 4 > 0 \end{array} \right\}$ also ist $Hf(0,0)$ positiv definit,
 d.h. $(0,0)$ ist lokales Minimum.

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

$$f'(x, y) = (2x, -2y)$$

kritische Punkte: $(0, 0)$

Hesse-Matrix in $(0, 0)$: $\begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$

$$v^T \cdot Hf(0,0) \cdot v = 2v_1^2 + 2v_2^2 > 0$$

für $(v_1, v_2) \neq (0, 0)$

$$(v_1, v_2) \cdot \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = 2v_1^2 - 2v_2^2$$

für $(v_1, v_2) = (1, 0)$ kommt $2 \cdot 1^2 - 2 \cdot 0^2 = 2 > 0$ heraus
 für $(v_1, v_2) = (0, 1)$ kommt $2 \cdot 0^2 - 2 \cdot 1^2 = -2 < 0$ heraus
 $\left. \begin{array}{l} \\ \\ \end{array} \right\}$ $Hf(0,0)$ ist indefinit!

③ $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$
 $(x, y) \mapsto x^2 \cdot y^2$

$$f'(x, y) = (2xy^2, 2x^2y)$$

kritische Punkte $(x, 0), (0, y)$ für x, y

betrachte Punkt $(0, 0)$: $Hf(x, y) = \begin{pmatrix} 2y^2 & 4xy \\ 4xy & 2x^2 \end{pmatrix}$

$$Hf(0, 0) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

weder positiv noch negativ
 definit noch indefinit!

$$v^T \cdot \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot v = 0$$

(Lern-) -

Satz: Symmetrische Matrizen über \mathbb{R} sind diagonalisierbar bzgl. einer Orthonormalbasis.

D.h. es gibt eine Basis von \mathbb{R}^n , v_1, \dots, v_n mit

- $\|v_1\| = \dots = \|v_n\| = 1$
- die v_i haben paarweise senkrecht aufeinander (d.h. $v_i \cdot v_j = 0$)
für $i \neq j$
- die Matrix A hat bzgl. dieser Basis Diagonalgestalt,

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

λ_i sind die Eigenwerte

Anwendung auf Hessematrix:

es gibt eine Orthonormalbasis so, dass $Hf(y)$ die Gestalt $\begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix}$ hat bzgl. dieser Basis.

v_i i -te Vektor dieser Basis:

$$v_i^T \cdot Hf(y) \cdot v_i = \lambda_i \cdot \underset{\substack{\uparrow \\ i\text{-te Komponente von } v_i}}{1^2} = \lambda_i = \text{„Richtungskrümmung in Richtung } v_i\text{“}$$

$Hf(y)$ ist positiv definit \Leftrightarrow alle $\lambda_i > 0$

Falls $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n$ (evtl. Basis umordnen), dann ist v_1 die Richtung mit der größten Richtungskrümmung, v_n die Richtung mit der kleinsten Richtungskrümmung.

$Hf(y)$ ist negativ definit \Leftrightarrow alle $\lambda_i < 0$

$Hf(y)$ ist indefinit \Leftrightarrow es gibt positive und negative λ_i

Wie bekommt man die Eigenwerte einer Matrix?

Fall (2×2) -Matrizen: $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda x \\ \lambda y \end{pmatrix}$

\uparrow gegeben \uparrow gesucht

$$(x, y) \neq (0, 0)$$

λ ist der Eigenwert

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda x \\ \lambda y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \left\{ \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} \right\} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

" "

$$\begin{pmatrix} a - \lambda & b \\ c & d - \lambda \end{pmatrix}$$

$$\text{d.h. } \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \text{Kern} \begin{pmatrix} a - \lambda & b \\ c & d - \lambda \end{pmatrix}$$

\neq
 $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

Also: λ ist Eigenwert von $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \Leftrightarrow$

\Leftrightarrow

$$\text{Kern} \begin{pmatrix} a - \lambda & b \\ c & d - \lambda \end{pmatrix} \neq \{0\}$$

$$\det \begin{pmatrix} a - \lambda & b \\ c & d - \lambda \end{pmatrix} = 0$$

"

$$\begin{aligned} & (a - \lambda)(d - \lambda) - c \cdot b \\ & = ad - \lambda d - \lambda a + \lambda^2 - cb \end{aligned}$$

$$= \lambda^2 - 2(a + d)\lambda + ad - cb = 0$$

Übung: lokale Extrema bestimmen von
 $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, (x, y) \mapsto 5x^2 + 4xy + 2y^2$