

8. Taylorformel und lokale Extrema

(8-

8.1 Erinnerung: Sei $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

$(k+1)$ -mal stetig diffbar. Dann gilt die Taylorformel

$$f(x+t) = f(x) + f'(x) \cdot t + \frac{1}{2} f''(x) \cdot t^2 + \dots + \frac{1}{n!} f^{(n)}(x) \cdot t^n + R_{n+1}(t)$$

wobei das Restglied R_{n+1} von der Form ist:

$$R_{n+1}(t) = \frac{1}{n!} \int_0^t (t-s)^n f^{(n+1)}(x+s) ds$$

oder alternativ:

$$R_{n+1}(t) = \frac{1}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\Theta) \cdot t^{n+1}$$

für ein Θ mit $x \leq \Theta \leq x+t$

8.2 Berechnung: Für ein n -Tupel

$$d = (d_1, \dots, d_n) \in \mathbb{N}_0^n \quad (\text{"Multiindex"})$$

setzen wir

$$|d| := d_1 + \dots + d_n$$

$$d! := d_1! \dots d_n!$$

und für $f = (f_1, \dots, f_n) \in \mathbb{R}^n$

$$f^d := f_1^{d_1} \dots f_n^{d_n}$$

Falls $\mathbb{R}^n \supset U \xrightarrow{f} \mathbb{R}$ $|d|$ -mal stetig

(8-2)

differenzierbar ist, so setzen wir

$$D^\alpha f(x) := D_1^{d_1} D_2^{d_2} \dots D_n^{d_n} f(x)$$

8.3. Satz: Sei $U \subset \mathbb{R}^n$ offen und

$f: U \rightarrow \mathbb{R}$ k -mal stetig differenzierbar

Sei $x \in U$, $\xi \in \mathbb{R}^n$, so dass die Strecke $x+t\xi$ für $t \in [0, 1]$ ganz in U liegt.

Dann ist die Fkt

$$g: [0, 1] \rightarrow \mathbb{R} \\ t \mapsto g(t) := f(x+t\xi)$$

k -mal stetig differenzierbar und es gilt

$$g^{(k)}(t) = \frac{d^k g}{dt^k}(t) = \sum_{|\alpha|=k} \frac{k!}{d!} D^\alpha f(x+t\xi) \xi^\alpha$$

Beweis: Für $k=1$ gilt:

$$g(t) = f(P(t)) \quad \text{mit} \quad P(t) = x+t\xi$$

also nach Kettenregel

$$g'(t) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(P(t)) \cdot \underbrace{\frac{\partial P_i}{\partial t}(t)}_{\xi_i} = \sum_{i=1}^n D_i f(x+t\xi) \cdot \xi_i$$

$$\Rightarrow g''(t) = \sum_{i=1}^n \frac{d}{dt} (D_i f(x+t\xi)) \cdot \xi_i \\ \underbrace{\sum_{i=1}^n D_i D_i f(x+t\xi)}_{\sum_{i=1}^n D_i D_i f(x+t\xi)} \cdot \xi_i$$

$$= \sum_{i, j=1}^n D_j D_i f(x+tS) \cdot \xi_j \cdot \xi_i$$

8-

Iteriere

$$\Rightarrow g^{(k)}(t) = \sum_{i_1, \dots, i_k \in \{1, \dots, n\}} D_{i_1} \dots D_{i_k} f(x+tS) \cdot \xi_{i_1} \dots \xi_{i_k}$$

beachte, nach 2. IS, vertauschen die partiellen Ableitungen, d.h. jeder Term

$D_{i_1} \dots D_{i_k} f$
ist von der Form

$$D_1^{d_1} \dots D_n^{d_n} f$$

für ein $d = (d_1, \dots, d_n) \in \mathbb{N}_0^n$

Es gibt $\frac{k!}{d!}$ Tupel (i_1, \dots, i_k) , die zu
gleichem d führen, d.h.

$$g^{(k)}(t) = \sum_{|d|=k} D^d f(x+tS) \cdot \xi^d \cdot \frac{k!}{d!}$$

$$\begin{aligned} \text{[z.B. } \sum_{i, j} D_i D_j f \cdot \xi_i \xi_j &= \sum_{\substack{d_1, d_2 \\ d_1 + d_2 = 2}} \frac{2!}{d_1! d_2!} D_1^{d_1} D_2^{d_2} f \cdot \xi_1^{d_1} \xi_2^{d_2} \\ n=2 & \\ &= D_1^2 f \cdot \xi_1^2 + D_2^2 f \cdot \xi_2^2 \\ &+ 2 D_1 D_2 f \cdot \xi_1 \xi_2 \end{aligned}$$

□

8.4. Satz (Taylorformel): Sei $U \subset \mathbb{R}^n$ offen ⁽⁸⁻⁾

$x \in U$, $\xi \in \mathbb{R}^n$ so dass $x + t\xi \in U \quad \forall t \in [0, 1]$

Weiter sei $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ $(k+1)$ -mal stetig
partiell diffbar.

Dann existiert ein $\theta \in [0, 1]$, so dass

$$f(x + \xi) = f(x) + \sum_{|\alpha| \leq k} \frac{D^\alpha f(x)}{|\alpha|!} \xi^\alpha + \sum_{|\alpha| = k+1} \frac{D^\alpha f(x + \theta\xi)}{|\alpha|!} \xi^\alpha$$

Beweis: Sei $g(t) = f(x + t\xi)$, $g: [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$

$\Rightarrow g$ $(k+1)$ -mal stetig diffbar

Taylorformel (vgl. 8.1) $\Rightarrow \exists \theta \in [0, 1]$:

$$g(1) = \sum_{m=0}^{\infty} \frac{g^{(m)}(0)}{m!} + \frac{g^{(k+1)}(\theta)}{(k+1)!}$$

"

$$f(x + \xi)$$

8.5.
 \Rightarrow Beh.

□

8.5. Definition: Sei $U \subset \mathbb{R}^n$ offen und $f: U \rightarrow \mathbb{R}$

f hat in $x_0 \in U$ ein lokales Maximum (bzw.

lokales Minimum), falls $\exists \varepsilon > 0$ mit $B(x_0, \varepsilon) \subset U$

so dass $f(y) \leq f(x_0) \quad \forall y \in B(x_0, \varepsilon)$

(bzw. \geq)

f hat in x_0 ein isoliertes Maximum (bzw. Min) (8.)
 falls $\exists \varepsilon > 0$ mit $B(x_0, \varepsilon) \subset U$
 so dass $f(y) < f(x_0) \quad \forall y \in B(x_0, \varepsilon), y \neq x_0$
 (bzw. " $>$ "))

8.6. Satz: Sei $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ diffbar,

$x_0 \in U$ lokales Extremum von f

Dann gilt: $\text{grad } f(x_0) = 0$

(d.h. ~~insbesondere~~: alle Richtungsableitungen

$$D_{\xi} f(x_0) = 0)$$

Beweis: Sei $\xi \in \mathbb{R}^n$, $\varepsilon > 0$ s.d. $x_0 + t\xi \in U \quad \forall |t| < \varepsilon$.

Dann ist $D_{\xi} f(x_0)$ Ableitung $g'(0)$ von

$$g(t) = f(x_0 + t\xi) \quad (-\varepsilon < t < \varepsilon)$$

$t=0$ ist Max bzw. Min für $g(t)$

$$\stackrel{\text{Ana I}}{\implies} g'(0) = 0$$

□

8.7. Bem: Für $n=1$, $f'(x_0) = 0$ entscheidet

$f''(x_0)$ darüber, ob Max ($f''(x_0) < 0$) oder

Min ($f''(x_0) > 0$) vorliegt.

Was ist Entsprechung davon für beliebiges n ?

$$f(x+\xi) = f(\xi) + \underbrace{\sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(x) \cdot \xi_i}_{\langle \text{grad } f(x), \xi \rangle} + \underbrace{\sum_{|k|=2} \frac{D^k f(x)}{k!} \xi^k}_{\frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^n D_i D_j f \cdot \xi_i \xi_j} + \dots$$

$$= f(\xi) + \langle \text{grad } f(x), \xi \rangle + \frac{1}{2} \langle A \xi, \xi \rangle + \dots \quad (8-1)$$

wobei

$$A = (D_i D_j f(x_0))_{i,j=1}^n$$

8.8. Def.: Sei $U \subset \mathbb{R}^n$ offen und

$f: U \rightarrow \mathbb{R}$ minimal stetig partiell diffbar.

Dann heißt die $n \times n$ -Matrix

$$(\text{Hess } f)(x) := (D_i D_j f(x))_{i,j=1, \dots, n}$$

die Hesse-Matrix von f im Pkt $x \in U$

(*)

8.10 Bemerkung: Da $D_i D_j f = D_j D_i f$ ist

Hess f eine symmetrische Matrix, kann also diagonalisiert werden und hat n Eigenwerte $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ (mit Multiplizität gezählt)

Es gilt:

$$\langle (\text{Hess } f) \xi, \xi \rangle > 0 \quad (\Leftrightarrow) \quad \begin{array}{l} \text{alle Eigenwerte} \\ \lambda_i > 0 \end{array}$$

$\forall \xi \neq 0$ "positiv definit"

$$\langle (\text{Hess } f) \xi, \xi \rangle < 0 \quad (\Leftrightarrow) \quad \begin{array}{l} \text{alle Eigenwerte} \\ \lambda_i < 0 \end{array}$$

$\forall \xi \neq 0$ "negativ definit"

$$\begin{array}{l} \exists \xi, \eta \in \mathbb{R}^n \text{ mit} \\ \langle \text{Hess } f \xi, \xi \rangle > 0 \\ \langle \text{Hess } f \eta, \eta \rangle < 0 \end{array} \quad (\Leftrightarrow) \quad \begin{array}{l} \exists \text{ Eigenwerte } \lambda_i, \lambda_j \text{ mit} \\ \lambda_i > 0 \\ \lambda_j < 0 \end{array}$$

"indefinit"

(*) 8.9. Satz: Sei $U \subset \mathbb{R}^n$ offen und

8-

$f: U \rightarrow \mathbb{R}$ zweimal stetig partiell diffbar.

Dann gilt für $x \in U$ und $\xi \in \mathbb{R}^n$ mit $\|\xi\|$ hinr. klein

$$f(x + \xi) = f(x) + \langle \text{grad } f(x), \xi \rangle + \frac{1}{2} \langle (\text{Hess } f)(x) \xi, \xi \rangle + r(\xi)$$

wobei für die Fkt r gilt:

$$\lim_{\substack{\xi \rightarrow 0 \\ \xi \neq 0}} \frac{|r(\xi)|}{\|\xi\|^2} = 0$$

Beweis: Nach Taylorformel 8.4., für $k=2$, gilt:

$$f(x + \xi) = f(x) + \langle \text{grad } f(x), \xi \rangle + \frac{1}{2} \langle (\text{Hess } f)(x + \theta \xi) \xi, \xi \rangle$$

Somit gilt Beh., falls wir

$$r(\xi) = \frac{1}{2} \langle ((\text{Hess } f)(x) - (\text{Hess } f)(x + \theta \xi)) \xi, \xi \rangle$$

setzen.

Dann

$$|r(\xi)| \leq \frac{1}{2} \underbrace{\|(\text{Hess } f)(x) - (\text{Hess } f)(x + \theta \xi)\|}_{\rightarrow 0 \text{ für } \xi \rightarrow 0} \cdot \|\xi\| \cdot \|\xi\|$$

$\rightarrow 0$ für $\xi \rightarrow 0$

da zweimal stetig diffbar

also

$$\frac{|r(\xi)|}{\|\xi\|^2} \rightarrow 0 \quad \text{für } \xi \rightarrow 0$$

□

8.11. Satz: Sei $U \subset \mathbb{R}^n$ offen,

18-

$f: U \rightarrow \mathbb{R}$ zweimal stetig partiell diffbar
und $x \in U$ mit $\text{grad } f(x) = 0$

i) Falls $(\text{Hess } f)(x)$ positiv definit,
so hat f ein isoliertes Minimum in x

ii) Falls $(\text{Hess } f)(x)$ negativ definit,
so hat f ein isoliertes Maximum in x

iii) Falls $(\text{Hess } f)(x)$ indefinit,
so hat f kein lokales Extremum in x

[beachte: falls einer oder mehrere der Eigenwerte
von $(\text{Hess } f)$ gleich Null sind, so ist keine
allgemeine Aussage möglich!]

Beweis: i) Setze im Folgenden: $A := (\text{Hess } f)(x)$

$$M := \min \{ \langle A\eta, \eta \rangle \mid \|\eta\| = 1 \} > 0$$

(ersieht als Minimum des stetigen Fkt
 $\eta \mapsto \langle A\eta, \eta \rangle$ auf der kompakten Menge
 $\{ \eta \mid \|\eta\| = 1 \}$)

Dann, für $0 \neq \xi \in \mathbb{R}^n$,

$$\langle A\xi, \xi \rangle = \|\xi\|^2 \cdot \left\langle A \left(\frac{\xi}{\|\xi\|} \right), \frac{\xi}{\|\xi\|} \right\rangle \geq M \cdot \|\xi\|^2$$

$$8.9 \Rightarrow f(x+\xi) = f(x) + \underbrace{\frac{1}{2} \langle A\xi, \xi \rangle}_{\geq M \cdot \|\xi\|^2} + r(\xi)$$

$$\text{da } \frac{|f(\xi)|}{\|\xi\|^2} \rightarrow 0 \quad \text{für } \xi \rightarrow 0$$

(8-

gilt es $\varepsilon > 0$, s.d.

$$|f(\xi)| < \frac{1}{2}M \|\xi\|^2 \quad \text{für } \|\xi\| < \varepsilon$$

d.h.

$$|f(\xi)| > -\frac{1}{2}M \|\xi\|^2 \quad \text{--- " ---}$$

$$\Rightarrow f(x+\xi) > f(x) + \frac{1}{2}M \|\xi\|^2 - \frac{1}{2}M \|\xi\|^2 = f(x)$$

$\Rightarrow x$ ist isoliertes Minimum

ii) Ersetze f durch $-f$

$$\text{iii) } \langle A\xi, \xi \rangle = g''(0) \quad \text{für } g(t) = f(x+\xi t)$$

$\langle A\xi, \xi \rangle > 0 \Rightarrow f$ besitzt auf Geraden $x+\xi t$ in x (d.h. für $t=0$) ein isoliertes Minimum

$\langle A\eta, \eta \rangle < 0 \Rightarrow f$ besitzt auf Geraden $x+\eta t$ in x ein isoliertes Maximum

also

$$f(x+t\xi) > f(x) \quad \text{für } 0 < t < \varepsilon$$

$$f(x+t\eta) < f(x) \quad \text{--- " ---}$$

□

8.12. Beispiele: Taylorformel erlaubt uns Approx. (8-

von f durch quadratische Funktion und
dessen Verhalten bestimmt über Extremkbe.

$$i) f(x, y) = c + x^2 + y^2$$

$$\Rightarrow \text{grad } f = (2x, 2y) = 0 \quad \text{für } (x, y) = (0, 0)$$

$$\text{Hess } f = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Hess f positiv definit \Rightarrow isoliertes Minimum
bei $(0, 0)$

$$ii) f(x, y) = c - x^2 - y^2$$

$$\Rightarrow \text{Hess } f = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$$

\Rightarrow isoliertes Maximum bei $(0, 0)$

$$iii) f(x, y) = c + x^2 - y^2$$

$$\Rightarrow \text{Hess } f = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \quad \text{indefinit}$$

\Rightarrow kein Extremum bei $(0, 0)$

\leadsto "Sattelfläche"

$$(iv) f(x, y) = x^2 - 2xy + y^2$$

$$\Rightarrow \text{Hess } f = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 2 \end{pmatrix} \quad \text{ein Eigenwert } = 0$$

\Rightarrow keine Aussage möglich

$$[f(x, y) = (x-y)^2 \leadsto \text{min: } \dots \text{ bei } (0, 0) \text{ aber kein } \dots]$$