

GMER

Koefizienten aus der Taylorformel

$$f(a+h) = f(a) + (h \cdot \nabla) f(a) + \dots + \frac{(h \cdot \nabla)^k}{k!} f(a) + \int_0^1 \frac{(1-s)^{k-1}}{(k-1)!} (h \cdot \nabla)^{k-1} f(a+sh) ds$$

$$=: R(a,h)$$

Dann gilt

$$|R(a,h)| = \left| \int_0^1 \frac{(1-s)^{k-1}}{(k-1)!} (h \cdot \nabla)^{k-1} f(a+sh) ds \right|$$

$$\leq \int_0^1 \frac{(1-s)^{k-1}}{(k-1)!} |(h \cdot \nabla)^{k-1} f(a+sh)| ds$$

$$\leq \sup_{0 \leq s \leq 1} |(h \cdot \nabla)^{k-1} f(a+sh)| \int_0^1 \frac{(1-s)^{k-1}}{(k-1)!} ds$$

①

$$\leq \frac{|h|^k}{(k+1)!} \sup_{0 \leq s \leq 1} |g(s)| \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^m \frac{g_{ij}^{k+1}}{x_{i_1} \dots x_{i_k} x_{j_1} \dots x_{j_k}} |f(a+h)|$$

Mittelwertsatz $g(s) := f(a+sh)$

mit $t \in [0,1]$. Dann $\xrightarrow{\text{MWS aus Analysis I}}$ $g'(s) = g'(cs) \quad \xi \in (0,1)$

d.h. mit $g'(s) = (h \cdot \nabla) f(a+sh)$

$$f(a+h) - f(a) = (h \cdot \nabla) f(a+\xi h), \quad \xi \in (0,1)$$

$$\Rightarrow |f(a+h) - f(a)| \leq |h| \sup_{0 \leq \xi \leq 1} |f(a+\xi h)|$$

d.h. relative Änderung der Funktionswerte wird beschrieben durch die vork. Ableitung

1818

Frage: $\nabla f(a)$ liegt bei a in Richtung des stärksten Anstiegs von f .

$$f(a+th) - f(a) = g(t) - g(0)$$

MWS $\stackrel{!}{=} g'(s)(t=0)$ für $s \in (0,t)$

$$= t \cdot (\nabla) f(a+sh)$$

$$= t \cdot \nabla f(a+sh) \cdot h$$

$$= t \cdot |\nabla f(a+sh)| \cdot |h| \cdot \cos \angle(h, \nabla f(a+sh))$$

$|h|=1$

$$= t \cdot |\nabla f(a+sh)| \cdot \cos \angle(h, \nabla f(a+sh))$$

Dann ist

$$\frac{f(a+th) - f(a)}{t} = |\nabla f(a+sh)| \cdot \cos \angle(h, \nabla f(a+sh))$$

② Für $t \rightarrow 0$: $\nabla f(a+sh) \rightarrow \nabla f(a)$
wird $s \in (0,t)$.

Relative Änderung von f in Richtung h maximal, falls $h \parallel \nabla f(a)$, denn

$$\cos \angle(h, \nabla f(a)) = 1$$

$$\Rightarrow h = \frac{\nabla f(a)}{|\nabla f(a)|}$$

Taylor Polynome für $k=1,2$
 $T_k(a,h)$

$$k=1: f(a+sh) = f(a) + (\nabla) f(a) \cdot sh + R_1(a,h)$$

$$k=2: f(a+sh) = f(a) + (\nabla) f(a) \cdot sh + \frac{1}{2} (\nabla)^2 f(a) \cdot sh^2 + R_2(a,h)$$

$T_2(a,h)$

$T_1(a,h)$ beschreibt affin-lineare Approximation von f bei a .

BM08

$T_1(a, h) \hat{=} \text{Modell erster Ordnung}$
bzw. lineares Modell von f bei

a .

$$T_2(a, h) = f(a) + \nabla f(a) \cdot h + \frac{1}{2} h^T H_f(a) h$$

mit $H_f(a)$ Hessematrix von f bei a . Damit beschreibt $T_2(a, h)$ bei fixem a ein quadratisches Funktion in den Veränderlichen h , das sogenannte quadratische Modell von f bei a .

③

Maxima und Minima bei Funktionen mit n Veränderlichen.

Def.: $f: \mathbb{R}^n \supset D \rightarrow \mathbb{R}$ ist hinreichend oft partiell diffbar.

$x_0 \in D$ heißt lokale Minimal- (Maximal-) Stelle von f : gdw

$$f(x_0) \leq f(x) \quad (\geq) \quad \forall x \in K_r(x_0),$$

wobei $K_r(x_0) = \{x \in \mathbb{R}^n; |x - x_0| < r\}$ ist " $<$ " bzw. " $>$ ", so heißen diese Extremalstellen echte lokale Minima bzw. Maxima.

Notwendige Bedingungen für Extrema

i.) f partiell diffbar und $x_0 \in D$
Extremalstelle, so gilt

$$\nabla f(x_0) = 0,$$

d.h. sämtliche partielle Ableitungen
von f verschwinden bei x_0 .

ii.) Sei f 2 mal stetig partiell diffbar
bei x_0 und bei x_0 heiße lokales

Minimum } von. Dann $H_f(x_0)$ positiv
Maximum } negativ

Semidefinit.

4) Nachweis zu

i.) $f(x_0) \leq f(x_0 + t e_i) \quad \forall t \in (-r, r)$

mit e_i i -ter Einheitsvektor und x_0
lokal minimal.

$$\Rightarrow \frac{f(x_0 + t e_i) - f(x_0)}{t} \geq 0 \quad t > 0$$
$$\leq 0 \quad t < 0$$

d.h. für $t \rightarrow 0$:

$$f_{x_i}(x_0) \geq 0 \quad \text{und} \quad f_{x_i}(x_0) \leq 0$$

$$\Rightarrow f_{x_i}(x_0) = 0 \quad i = 1, \dots, n$$

Alternative: $g(t) = f(x_0 + t e_i)$.

$$g : (-r, r) \rightarrow \mathbb{R} \quad \text{mit} \quad g'(0) = f_{x_i}(x_0)$$

x_0 minimal für $f \rightarrow 0$ minimal für g

Erkennung: Eine Matrix $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$

heißt positiv definit (und symmetrisch

Si dabei vorausgesetzt!) gdw

$$x^T M x > 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$$

Positiv semidefinit gdw

$$x^T M x \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$$

Negativ (semi) definit " \geq " \rightarrow " \leq "

Betrachte $g(t) = f(x_0 + th)$, $t \in (-\tau, \tau)$,

h sei beliebige Richtung.

Dann gilt $g'(t) = (h \cdot \nabla) f(x_0 + th)$

$$g''(t) = (h \cdot \nabla)^2 f(x_0 + th).$$

⑤ Dabei ist

$$g'(t) = (h \cdot \nabla) f(x_0 + th) = \nabla f(x_0 + th)^T h$$

und

$$g''(t) = (h \cdot \nabla)^2 f(x_0 + th) = h^T H_f(x_0 + th) h$$

Wir wissen: 0 lokale Minimum-
stelle von g ist, wenn

$$g'(0) = f(x_0) \leq f(x_0 + th) = g(t)$$

für $t \in (-\tau, \tau)$ falls $|h| = 1$.

Dann $g'(0) = 0$ (notwendige Bed.
erster Ordnung)

Dann gilt auch

$$f(x_0 + th) = g(t) = g(0) + \underbrace{g'(0)}_{=0} t$$

$$+ \int_0^1 (t-s) g''(st) t^2 ds$$

MWS

$$= g(0) + \frac{1}{2} t^2 g''(\xi t) \quad \xi \in (0, 1)$$

Integralrechnung

13.11.08

$$= g(x_0) + \frac{1}{2} t^2 g''(x) \quad x \in (-r, r)$$

$$\Rightarrow 0 \leq g(t) - g(x_0)$$

$$= \frac{1}{2} t^2 g''(x), \quad x = x_0 + \xi t, \quad \xi \in (0, 1)$$

$$\Rightarrow g''(x) = \frac{1}{t^2} H_f(x_0 + \xi h) h$$

$$\geq 0 \quad \forall x \in (-r, r)$$

$\Rightarrow H_f(x_0)$ positiv semidefinit.

Hinreichende Optimalitätsbedingungen:

l.u.v. Hinreichende Bedingungen für

Extremum: $f: \mathbb{R}^n \supset D \rightarrow \mathbb{R}$

2 x stich partiell diffbar und

$$x_0 \in D \text{ erfüllt } \nabla f(x_0) = 0$$

6

Ist zudem

$H_f(x_0)$ $\left\{ \begin{array}{l} \text{positiv} \\ \text{negativ} \end{array} \right\}$ definit, so liegt bei x_0

echt (strikte) $\left\{ \begin{array}{l} \text{Minimal} \\ \text{Maximal} \end{array} \right\}$ Stelle vor.

$$\text{Nebenris: } g''(x_0) > 0, \quad g'(x_0) = 0$$

Analysis

$$\Rightarrow g(t) > g(x_0) \quad \forall t \in (-r, r)$$

$$\text{I.} \quad \text{N.} \quad f(x_0 + th) > f(x_0) \quad \forall t \in (-r, r)$$

und alle $|h| = 1$. Also x_0 echte strikte Minimalstelle. Maximalstellen analog.

$$\text{Bsp: } f(x) = f(x_1, x_2) = e^{-(x_1^2 + x_2^2)} = e^{-|x|^2}$$

$$\text{Damit } \nabla f(x) = -2 \begin{bmatrix} x_1 e^{-|x|^2} \\ x_2 e^{-|x|^2} \end{bmatrix}$$

18.11.08
Notwendige Bedingung oder Ordnungs

$\nabla f(x) = 0$ falls $x_0 = (0, 0)$.

x_0 ist stationärer Punkt

$H_f(x_0) = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}$ wird

$H_f(x) = \begin{bmatrix} (4x_1^2 - 2) & 4x_1x_2 \\ 4x_1x_2 & (4x_2^2 - 2) \end{bmatrix} e^{-|x|^2}$

Es gilt $H_f(x_0)$ negativ definit

$\rightarrow x_0$ echtes lokales Maximum

Für $\forall x \in \mathbb{R}^n$, $f(x_0) > 0$

d.h. x_0 Stelle globales Maximums

⑦

Bsp: $f(x) = 3x_1x_2 - x_1^3 - x_2^3$

$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 3x_2 - 3x_1^2 \\ 3x_1 - 3x_2^2 \end{bmatrix}$

$H_f(x) = \begin{bmatrix} -6x_1 & 3 \\ 3 & -6x_2 \end{bmatrix}$

$\nabla f(x_0) = 0$ liefert $x_1 - x_1^4 = x_1(1 - x_1^3) = 0$

\Rightarrow entweder $x_1 = 0$ oder $x_1 = 1$

Stationären Punkte: $P_1(0,0)$, $P_2(1,1)$

Untersuchen P_2 :

$H_f(1,1) = \begin{bmatrix} -6 & 3 \\ 3 & -6 \end{bmatrix}$ negativ definit

Bei P_1 : $H_f(0,0) = \begin{bmatrix} 0 & 3 \\ 3 & 0 \end{bmatrix}$

oder positiv
oder negativ
definit, sondern
indefinit