

## § 57: EXTREMA VON FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

57.1. Motivation

Bei skalarwertigen Funktionen einer Variablen kennen wir notwendige und hinreichende Bedingungen für das Vorliegen von Extrema (vgl. § 25):

- a) Sei  $f: (a,b) \rightarrow \mathbb{R}$  eine  $C^1$ -Funktion.  
Besitzt  $f$  in  $\xi \in (a,b)$  ein lokales Extremum, so gilt  $f'(\xi) = 0$ .
- b) Sei  $f: (a,b) \rightarrow \mathbb{R}$  eine  $C^2$ -Funktion,  $\xi \in (a,b)$  und  $f'(\xi) = 0$ .  
Ist  $\xi$  ein lokales Minimum (bzw. lokales Maximum), gilt  $f''(\xi) \geq 0$  (bzw.  $f''(\xi) \leq 0$ ).  
Ist umgekehrt  $f''(\xi) > 0$  (bzw.  $f''(\xi) < 0$ ) so ist  $\xi$  ein striktes lokales Minimum (striktes lokales Maximum).

Können wir ähnliche Aussagen auch im Fall skalarwertiger Funktionen mehrerer Variablen machen?

- 57.2. Def.: Sei  $D \subset \mathbb{R}^n$  offen und  $f: D \rightarrow \mathbb{R}$ . Ein Punkt  $\xi \in D$  heißt lokales Minimum (bzw. lokales Maximum), falls eine Umgebung  $U \subset D$  ex. mit  $f(\xi) \leq f(y)$  (bzw.  $f(\xi) \geq f(y)$ ) für alle  $y \in U$ .  
Tritt Gleichheit nur für  $y = \xi$  auf, heißt  $\xi$  striktes lokales Minimum (bzw. striktes lokales Maximum).

Damit lautet das Analogon zu 57.1.(a):

57.3. Satz (Notwendige Bedingung für lokale Extrema)

Sei  $D \subset \mathbb{R}^n$  offen und  $f: D \rightarrow \mathbb{R}$  eine  $C^1$ -Funktion.  
Hat  $f$  in  $\xi \in D$  ein lokales Extremum (Minimum oder Maximum), so gilt  $\nabla f(\xi) = 0$ .

Beweis:

Für beliebiges  $v \in \mathbb{R}^n$  mit  $v \neq 0$  ist

$$\varphi(t) := f(\xi + tv)$$

in einer Umgebung von  $t=0$  erklärt und dort stetig differenzierbar. Ferner habe  $\varphi$  in  $t=0$  ein lokales Extremum. Mit 57.1.(a) und der Kettenregel 54.5 gilt:

$$0 = \varphi'(0) = \nabla^T f(\xi) \cdot v$$

Da dies für beliebige  $v \neq 0$  gilt, ist  $\nabla^T f(\xi) = 0$ .  $\square$

57.4. Bemerkungen

- a) Ein Punkt  $\xi \in D$  mit  $\nabla f(\xi) = 0$  heißt auch stationärer Punkt von  $f$ .
- b) Bei der Suche nach stationären Punkten muss man häufig ein nichtlineares System von  $n$  Gleichungen mit  $n$  Unbekannten lösen.

Beispiel:  $f(x,y) = e^{xy} + x^2 \sin y$

$$0 \stackrel{!}{=} \nabla f = \begin{pmatrix} ye^{xy} + 2x \sin y \\ xe^{xy} + x^2 \cos y \end{pmatrix}$$

2 nichtlineare Gleichungen mit 2 Unbekannten.

Ähnlich wie bei Funktionen einer Variablen kann man hierbei Fixpunktansätze oder Newton-artige Verfahren einsetzen.

c) Nicht jeder stationäre Punkt ist ein Extremum!

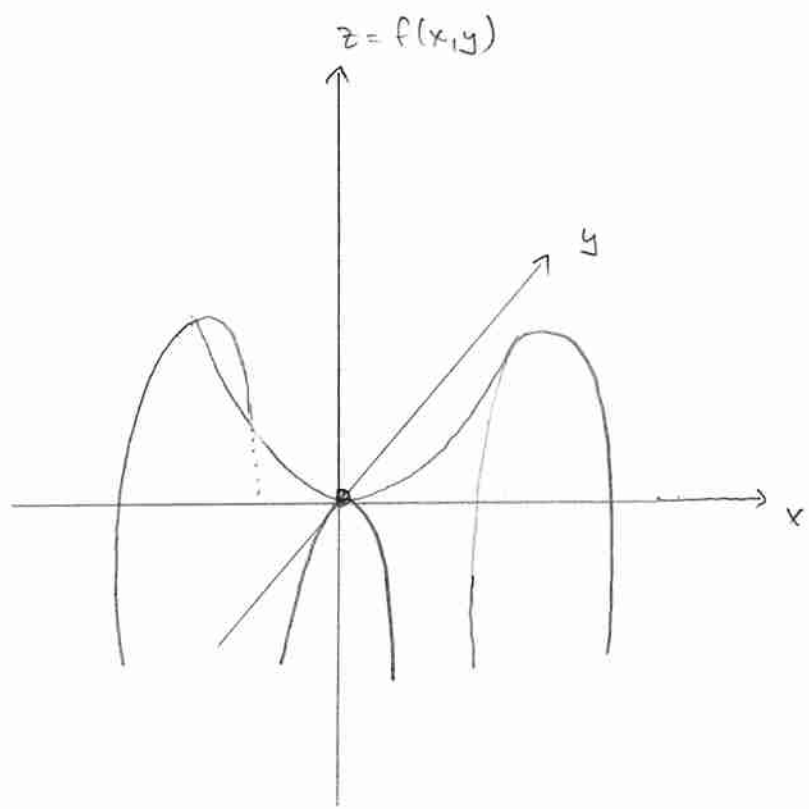
Beispiel:

Die stationären Punkte von  $f(x,y) = x^2 - y^2$  erfüllen

$$0 = \nabla f = \begin{pmatrix} 2x \\ -2y \end{pmatrix}$$

$\begin{pmatrix} x_0 \\ y_0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$  ist einziger stationärer Punkt.

Allerdings existieren in jeder Umgebung um diesen stationären Punkt Punkte  $(x_1, y_1)$  und  $(x_2, y_2)$  mit  $f(x_1, y_1) < f(x_0, y_0) < f(x_2, y_2)$ . Solche stationären Punkte nennt man Sattelpunkte.



Zur Klassifikation stationärer Punkte betrachten wir das Analogon zu 57.1(b):

### 57.5. Satz (Klassifikation stationärer Punkte)

Sei  $D \subset \mathbb{R}^n$  offen,  $f: D \rightarrow \mathbb{R}$  eine  $C^2$ -Funktion und  $\xi \in D$  mit  $\nabla f(\xi) = 0$ . Dann gilt:

a) Notwendige Bedingung:

Ist  $\xi$  ein lokales Minimum (bzw. lokales Maximum) von  $f$ , so ist die Hesse-Matrix  $Hf(\xi)$  positiv semidefinit (bzw. negativ semidefinit).

b) Hinreichende Bedingung:

i) Ist  $Hf(\xi)$  positiv definit (bzw. negativ definit), so ist  $\xi$  ein striktes lokales Minimum (bzw. striktes lokales Maximum) von  $f$ .

ii) Ist  $Hf(\xi)$  indefinit, so ist  $\xi$  ein Sattelpunkt, d.h. in jeder Umgebung  $U \subset D$   $x, y, z \in U$  mit  $f(y) < f(\xi) < f(z)$ .

Beweis:

a) Sei  $\xi$  o.B.d.A. ein lokales Minimum. Für  $v \neq 0$  und hinreichend kleines  $\varepsilon > 0$  gilt nach dem Satz von Taylor (55.6):

$$0 \leq f(\xi + \varepsilon v) - f(\xi) = \underbrace{\nabla^T f(\xi)}_{0 \text{ nach Voc.}} + \frac{1}{2} \varepsilon v^T Hf(\xi + \theta \varepsilon v) \varepsilon v$$

↑ da lok. Minimum

mit  $\theta \in (0, 1)$ . Also ist  $v^T Hf(\xi + \theta \varepsilon v) v \geq 0$ .

Für  $\varepsilon \rightarrow 0$  folgt:  $v^T Hf(\xi) v \geq 0$ . Da  $v$  beliebig war, ist  $Hf(\xi)$  positiv semidefinit.

b) i) Sei  $Hf(\xi)$  positiv definit. Da  $f$  eine  $C^2$ -Funktion ist, ist  $Hf(x)$  dann auch in einer hinreichend kleinen Kreisumgebung  $K_\varepsilon(\xi)$  mit Radius  $\varepsilon$  und Mittelpunkt  $\xi$  pos. definit. Für  $x \in K_\varepsilon(\xi) \setminus \xi$  gilt also nach Taylor:

$$\begin{aligned} f(x) - f(\xi) &= \underbrace{\nabla^T f(\xi)}_0 (x - \xi) + \\ &+ \frac{1}{2} \underbrace{(x - \xi)^T Hf(\xi + \theta(x - \xi)) (x - \xi)}_{> 0} \end{aligned} \quad \begin{array}{l} \text{mit} \\ \theta \in (0, 1) \end{array}$$

$$> 0$$

Da  $x \in K_\varepsilon(\xi) \setminus \xi$  beliebig war, folgt aus  $f(x) - f(\xi) > 0$ , dass  $\xi$  ein striktes lokales Minimum ist.

ii) Sei nun  $Hf(\xi)$  indefinit. Dann ex. Eigenwerte  $\lambda_1, \lambda_2$  von  $Hf(\xi)$  mit  $\lambda_1 > 0, \lambda_2 < 0$ . Für die entsprechenden Eigenvektoren  $v, w$  gilt also

$$\begin{aligned} v^T Hf(\xi) v &> 0 \\ w^T Hf(\xi) w &< 0. \end{aligned}$$

Wie in (a) zeigt man, dass es  $\varepsilon_1, \varepsilon_2 > 0$  gibt mit

$$f(\xi + \varepsilon v) - f(\xi) = \frac{1}{2} \varepsilon v^T Hf(\xi + \theta_1 \varepsilon v) \varepsilon v > 0$$

$$f(\xi + \varepsilon w) - f(\xi) = \frac{1}{2} \varepsilon w^T Hf(\xi + \theta_2 \varepsilon w) \varepsilon w < 0$$

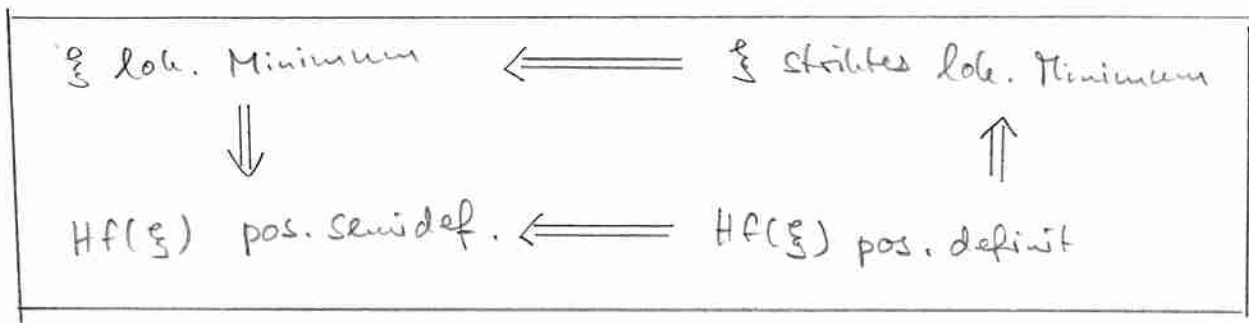
für alle  $\varepsilon \in (0, \min(\varepsilon_1, \varepsilon_2))$ .

Somit ist  $\xi$  Sattelpunkt von  $f$ .

□

57.6. Bemerkung

Nach Satz 57.5 gelten folgende Implikationen:



Keine Implikation ist umkehrbar!

57.7. Beispiel:

$$f(x, y) = y^2(x-1) + x^2(x+1)$$

$$\nabla f(x, y) = \begin{pmatrix} y^2 + 3x^2 + 2x \\ 2y(x-1) \end{pmatrix}$$

Stationäre Punkte:  $0 \stackrel{!}{=} \nabla f(x, y) \Rightarrow 2y(x-1) = 0$

Fall 1:  $x-1 = 0 \Rightarrow x = 1$

Einsetzen in  $y^2 + 3x^2 + 2x = 0$  liefert  $y^2 + 5 = 0$ .

Keine Lösung in  $\mathbb{R}$ .

Fall 2:  $y = 0$

Einsetzen in  $y^2 + 3x^2 + 2x = 0$  liefert  $x(3x+2) = 0$

$$\Rightarrow x_1 = 0, x_2 = -\frac{2}{3}$$

Es gibt also 2 stat. Punkte:  $\xi = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \eta = \begin{pmatrix} -2/3 \\ 0 \end{pmatrix}$ .

Klassifikation:

$$HF(x, y) = \begin{pmatrix} 6x+2 & 2y \\ 2y & 2x-2 \end{pmatrix}$$

$$HF(0, 0) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \text{ indefinit} \Rightarrow \text{Sattelpunkt in } \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$HF\left(-\frac{2}{3}, 0\right) = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -\frac{10}{3} \end{pmatrix} \text{ neg. def.} \Rightarrow \text{striktes Max. in } \begin{pmatrix} -2/3 \\ 0 \end{pmatrix}$$