

Analysis III
TUHH
VL 7, 1. Dezember 2016

Extrema unter Nebenbedingungen

Michael Hinze

Notwendige und hinreichende Optimalitätsbedingungen 2ter Ordnung
für Extrema unter Nebenbedingungen

$$f: \mathbb{R}^n \supset D \rightarrow \mathbb{R}, \quad h: \mathbb{R}^n \supset D \rightarrow \mathbb{R}^m \quad (m \leq n)$$

Sie sind 2x stetig diffbar und $\text{rg } Dh(x) = m \quad \forall x \in D$

$$L(x, \mu) := f(x) - h(x) \mu = f(x) - \sum_{i=1}^m \mu_i h_i(x) \quad \text{Lagrange-Funktion}$$

i) $x_0 \in M := \{x \in D; h(x) = 0\}$ sei lokal extremal. Dann gilt

$$\nabla L(x_0, \mu_0) = 0, \quad \text{d.h. es gibt } \mu_0 \in \mathbb{R}^m \text{ mit}$$

$$Df(x_0) = f'(x_0) = h'(x_0) \mu_0 \quad [\nabla f(x_0) = \mu_0^t \nabla h(x_0)]$$

Notwendige Opt. Bed. 2ter Ordnung (siehe 24.11.16)

ii) Sei x_0 lokale Minimalstelle von f auf M . Dann gilt:

$\nabla_{xx}^2 L(x_0, \mu_0)$ ist positiv semidefinit auf $\ker Dh(x_0)$, wobei
 $\ker Dh(x_0) = \{w \in D; Dh(x_0)w = 0\}$. D.h.

$$w^t \nabla_{xx}^2 L(x_0, \mu_0) w \geq 0 \quad \forall w \in \ker D_x L(x_0)$$

Notwendige Opt.
Bed. 2ter Ordnung

Bew Idee: $w^t \nabla_{xx}^2 L(x_0, \mu_0) w \stackrel{!}{\geq} 0 \quad m=1$

$$g(t) := f(r(t)), \quad g'(0) = \underbrace{f'(x_0)}_{\nabla f(x_0)^t} \underbrace{r'(0)}_w = 0 \quad \text{weil } 0 \text{ lokal Min. von } g$$

Notwendig: $g''(0) \geq 0$. $g''(t) = (f'(r(t)) r'(t))' = r'(t)^t \nabla^2 f(r(t)) r'(t) + f'(r(t)) r''(t)$,

dh. mit $v := r''(0)$ gilt

$$w^t \nabla^2 f(x_0) w + \nabla f(x_0)^t v \geq 0 \quad (1)$$

Si $s(t) := h(r(t)) \equiv 0$ für alle t

$$s''(t) = r'(t)^t \nabla^2 h(r(t)) r'(t) + \nabla h(r(t)) r''(t)$$

$$s''(0) = w^t \nabla^2 h(x_0) w + \nabla h(x_0)^t v = 0 \quad (2)$$

Es gilt

$$w^t \nabla_{xx}^2 L(x_0, \mu_0) w = w^t \nabla_{xx}^2 L(x_0, \mu_0) w + \underbrace{\nabla_x L(x_0, \mu_0)^t v}_{=0}$$

$$= w^t \nabla^2 f(x_0) w + \nabla f(x_0)^t v - \underbrace{(\mu w^t \nabla^2 h(x_0) w + \mu \nabla h(x_0)^t v)}_{=0 \text{ wegen (2)}}$$

$$= w^t \nabla^2 f(x_0) w + \nabla f(x_0)^t v \geq 0 \quad \text{nach (1)} \quad \square$$

ii) hinreichende Opt. Bed. 2ter Ordnung

(x_0, μ_0) Si Nullstelle von $\nabla L(x, \mu)$. Gilt dann

$$w^t \nabla_{xx}^2 L(x_0, \mu_0) w > 0 \quad \forall w \in \ker D_x L(x_0), w \neq 0$$

so ist x_0 lok. Minimum von f auf M .

x_0 lok. Max, falls $-\nabla_{xx}^2 L(x_0, \mu_0)$ pos.-def. auf $\ker Dh(x_0)$.

iv.) Ungleichungssituationen: $\min f(x)$ bei $h(x) = 0$ und $g(x) \leq 0$
 \hookrightarrow SgK

Bsp vom 24.11.16 wiederbesucht; $f(x) = x_1^2 + 3x_2^2 + 4$, $h(x) = x_1^2 - x_2 - 2$

$$n=2, m=1$$

$$\nabla L(x, \mu) = 0 \quad \text{für } P_1\left(\sqrt{\frac{m}{6}}, -\frac{1}{6}\right) \quad \text{und} \quad P_2\left(-\sqrt{\frac{m}{6}}, -\frac{1}{6}\right), \quad \mu = 1$$

$$P_3(0, -2) \quad \mu = 12 \quad \text{(Extremalstellen)}$$

$$\nabla L(x, \mu) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 2\mu x_1 \\ 6x_2 + \mu \\ -(x_1^2 - x_2 - 2) \end{bmatrix} \quad \nabla_{xx}^2 L(x, \mu) = \begin{bmatrix} 2 - 2\mu & 0 \\ 0 & 6 \end{bmatrix}$$

$$\nabla_x L(x, \mu) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 2\mu x_1 \\ 6x_2 + \mu \end{bmatrix}$$

$$Dh(x) = [2x_1 \quad -1] \quad \nabla_{xx}^2 L(x, \mu) = D_x D_x L(x, \mu) = \left. \right)$$

Untersuchung $P_3(0, -2)$ mit $\mu = 12$

$$\ker Dh(P_3) = \left\{ w \in \mathbb{R}^2; Dh(P_3)w = 0 \right\} = \left\{ w = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \end{bmatrix}; [0 \quad -1] \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \end{bmatrix} = 0 \right\}$$

$$\hat{=} x_1 - \text{Achse}$$

$$\nabla_{xx}^2 L(P_3, \mu=12) = \begin{bmatrix} -22 & 0 \\ 0 & 6 \end{bmatrix} \quad \text{Für } w \in \ker Dh(P_3), \text{ d.h. } w = \begin{bmatrix} w_1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

$$\text{Dann } w^t \nabla_{xx}^2 L(P_3, \mu=12) w = -22w_1^2 < 0 \quad \text{für } w \neq 0.$$

$H_{30} = \nabla_{xx}^2 L(P_3, \mu=12)$ pos. definit auf $\ker Dh(P_3)$, also bei P_3 lokales Max.

Analog erhalten wir für P_1, P_2 : $w \in \ker Dh(P_2)$, dann $-2\sqrt{\frac{11}{6}} w_1 = w_2$ und für solche w gilt $w^t \nabla_{xx}^2 L(P_2, \mu=11) w = 44 w_1^2 > 0$ $w_1 \neq 0$, d.h. P_2 Minimalstelle. Analog P_1 lok. Min. Stelle.

Bsp 2: $f(x) = x^t A x$, A sym, pos. def. $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

min $f(x)$ bei $\underbrace{|x|^2 - 1 = 0}_{h(x)}$

$h: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$
 $w=1,$

$$L(x, \mu) = x^t A x - \mu(|x|^2 - 1) \Rightarrow \nabla L(x, \mu) = \begin{bmatrix} 2Ax - 2\mu x \\ |x|^2 - 1 \end{bmatrix} = 0,$$

falls x EV von A zum EW μ

$$Dh(x) = 2x^t = 2[x_1, \dots, x_n], \quad \ker Dh(x) = \{w \in \mathbb{R}^n, x^t w = 0\}$$

$$w^t \nabla_{xx}^2 L(x, \mu) w = 2 w^t A w - 2\mu \underbrace{|w|^2}_{w^t 1d w} \stackrel{!}{>} 0 \quad \forall w \in \ker Dh(x) \quad w \neq 0.$$

Das ist der Fall für μ kleinste EW von A (und x zugehör. EV)

$$\text{Es gilt dann } \mu = x^t A x.$$

□

Berechnungsverfahren für Extremalstellen:

$$\nabla f(x) = 0 \in \mathbb{R}^n \quad \text{bei} \quad \min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$$

$$\nabla L(x, \mu) = 0 \in \mathbb{R}^{n+m} \quad \text{bei} \quad \min f(x) \quad \text{unter} \quad h(x) = 0$$

mit $L(x, \mu) = f(x) - h(x) \mu$
 $h: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$

In beiden Fällen sind Nullstellen einer Vektorfunktion zu bestimmen! Wie geht das?

Numerische Lösung nichtlinearer Gleichungssysteme

$$F(x) = \begin{bmatrix} f_1(x) \\ \vdots \\ f_n(x) \end{bmatrix} \quad F: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$$

$$n=1: \quad x^0 \text{ gg} \\ F'(x^k) \delta x = -F(x^k) \\ x^{k+1} = x^k + \delta x$$

$$\text{Finde } x^* \text{ mit } F(x^*) = 0$$

Übertrage den Fall $n=1$ formal auf beliebige $n > 1$:

Newton-Verfahren,
Seite 1-Semester

Alg (Newton Verfahren)

$$k=0, \quad x^0 \text{ gg.}$$

$$\text{Solange } F(x^k) \neq 0$$

$$\text{Löse } F'(x^k) \delta x = -F(x^k)$$

Setze

$$x^{k+1} = x^k + \delta x, \quad k=k+1$$

(Lösung eines linearen Gleichungssystems!)

Warum berechnet dieser Alg. Nullstellen von F ?

Motivation über lineares Modell von F :

$$0 = F(x^*) = \underbrace{F(x) + F'(x)(x-x^*)}_{\text{lineares Modell von } F \text{ bei } x^*} + R$$

Damit $F'(x)x^* \doteq -F(x) + F'(x)x$,

und somit, falls $F'(x)$ invertierbar

$$x^* \doteq x - F'(x)^{-1}F(x)$$

Iteration $x^{k+1} = x^k - F'(x^k)^{-1}F(x^k)$

bzw mit $Sx := x^{k+1} - x^k$: $F'(x^k)Sx = -F(x^k)$.