

2.5 Der Satz über implizite Funktionen

262

Bisher haben wir Funktionen fast ausschließlich explizit definiert durch Angabe von Definitionsbereich und Zielbereich sowie einer Zuordnungsvorschrift, also $f: X \rightarrow Y, x \mapsto f(x) = \dots$ (")

Eine Ausnahme bildet die Umkehrfunktion

$$f^{-1}: Y \rightarrow X,$$

die wir definieren können durch

$$f^{-1}(y) = x, \text{ falls } f(x) = y,$$

sofern zu jedem $y \in Y$ die Gleichung $f(x) = y$ genau eine Lösung $x \in X$ besitzt, d.h. wenn f bijektiv ist. $f^{-1}(y)$ wird also definiert als die eindeutig bestimmte Lösung $x \in X$ der Gleichung $f(x) = y$.

Diese Situation lößt sich verallgemeinern:

Gegeben sei eine (explizit bekannte) Funktion

$$F: X \times Y \rightarrow Z, (x, y) \mapsto F(x, y)$$

und ein $z_0 \in Z$. Zu jedem $x \in X$ gebe es genau ein $y \in Y$, so daß $F(x, y) = z_0$ gilt, also genau eine Lösung dieser Gleichung.

Dann wird durch

①63

$$g: X \rightarrow Y, \quad x \mapsto g(x) := \text{Lösung } y \in Y \text{ der Gleichung} \\ F(x, y) = z_0.$$

eine Abbildung definiert. Man sagt

- die Funktion g ist durch die Gleichung $F(x, y) = z_0$ implizit definiert und nennt g eine "implizite Funktion", bzw.
- die Gleichung $F(x, y) = z_0$ ist nach y auflösbar (in der Regel nicht durch elementare Umformungen).

Die Auflösbarkeit einer Gleichung $F(x, y) = z_0$ hängt wesentlich vom Definitionsbereich von F ab. Dazu

Bsp 1 Durch die Kreisgleichung $x^2 + y^2 = 1$ wird nur bei geeigneter Wahl des Definitionsbereichs von $F_1: (x, y) \mapsto F_1(x, y) = x^2 + y^2$ eine Funktion

$g: X \mapsto g(x)$ mit $x^2 + g(x)^2 = 1$ definiert.

(a) $F_1: \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}: x^2 + y^2 = 1$ ist nicht nach y auflösbar, für $|x| > 1$ existiert keine Lösung

(b) $F_2: \mathbb{P} [0, 1] \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$: Hier existiert zwar eine Lösung $y(x) = \pm \sqrt{1-x^2}$, für $|x| < 1$ ist sie aber nicht eindeutig bestimmt. Also: nicht auflösbar.

(c) $F_3 : [-1, 1] \times [0, \infty) \rightarrow \mathbb{R} : g(x) = \sqrt{1-x^2}$ ist eine "Auf-

DS4

Lösung der Gleichung nach y

(d) $F_4 : [-1, 1] \times (-\infty, 0] \rightarrow \mathbb{R} : g(x) = -\sqrt{1-x^2}$ ist eine Auf-
Lösung

(Konsequenz aus (c) und (d): "Die richtige Auflö-
sung" wird festgelegt durch einen Punkt auf
der Kurve.)

Im Folgenden betrachten wir allgemeine Funk-

tionen $F : \mathbb{R}^{m+n} \supset \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n, \begin{matrix} (x, y)^T \\ \uparrow \quad \uparrow \\ \mathbb{R}^m \quad \mathbb{R}^n \end{matrix} \mapsto \underbrace{F(x, y)}_{\in \mathbb{R}^n}$,

in Komponenten

$$(x_1, \dots, x_m, y_1, \dots, y_n) \mapsto \begin{pmatrix} F_1(x_1, \dots, x_m, y_1, \dots, y_n) \\ \vdots \\ F_n(x_1, \dots, x_m, y_1, \dots, y_n) \end{pmatrix}$$

Die Gleichung $F(x, y) = 0$ (standardmäßig wird $z_0 = 0$
gewählt) ist dann ein - in allgemeiner nicht-
lineares Gleichungssystem

$$F_1(x_1, \dots, x_m, y_1, \dots, y_n) = 0$$

⋮

$$F_n(x_1, \dots, x_m, y_1, \dots, y_n) = 0,$$

wobei die x_i gegeben und die y_i gesucht sind.

Vorbereitend betrachten wir den einfachen Spezialfall, D65
daß die Funktion F linear ist:

$$\text{Bsp. 2: } F: \mathbb{R}^{u+v} \rightarrow \mathbb{R}^u, (x, y)^T \mapsto A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} =: F(x, y)$$

mit einer $u \times (u+v)$ -Matrix

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1u} & a_{1u+1} & \dots & a_{1u+v} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{u1} & \dots & a_{uu} & a_{uu+1} & \dots & a_{uu+v} \end{pmatrix}$$
$$=: A_x \qquad \qquad \qquad =: A_y$$

$u \times u$ -Matrix $u \times u$ -Matrix ,

so daß $A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = A_x x + A_y y$. Die Gleichung

$F(x, y) = 0$ lautet dann

$$A_x x + A_y y = 0,$$

was wir genau dann nach y auflösen können,
wenn die Teilmatrix A_y invertierbar ist. In die-
sem Fall erhalten wir nämlich durch elementare

Umformung

$$y = -(A_y)^{-1} \cdot A_x x.$$

Hier ist eine Auflösung sogar global möglich, was
wir i. allg. nicht erwarten können (vgl. Bsp. 1 (a), (b)).

Ähnlich wie beim Satz über die Umkehrfunktion (D66)
setzen wir jetzt F als stetig diffbar voraus und
schreiben die Jacobi-Matrix $DF(x, y)$ als

$$DF(x, y) = (D_x F(x, y), D_y F(x, y))$$

$$\text{mit } D_x F(x, y) := \left(\frac{\partial F_i}{\partial x_j}(x, y) \right)_{\substack{1 \leq i \leq u \\ 1 \leq j \leq u}}$$

$$\text{und } D_y F(x, y) := \left(\frac{\partial F_i}{\partial y_j}(x, y) \right)_{1 \leq i, j \leq u}$$

also ganz analog zur Zerlegung $A = (A_x, A_y)$
in Bsp. 2.

Vermutung / Ziel: Unter der Voraussetzung der
Umkehrbarkeit von $D_y F(a, b)$ in einem Punkt
 $(a, b) \in \Omega$ mit $F(a, b) = 0$ können wir zumin-
dest eine lokale Auflösung von $F(x, y) = 0$
finden. Genauer:

Satz über implizite Funktionen: ES SEIEN $\Omega \subset \mathbb{R}^{m+n}$ (D67)
offen und $F: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ stetig diff'bar. $(a, b) \in \Omega$

gelte (i) $F(a, b) = 0$ (ii) $\det D_y F(a, b) \neq 0$.

Dann existieren offene Umgebungen W_a von a
und W_b von b und eine stetig diff'bare Funk-

tion $g: W_a \rightarrow W_b$

mit $g(a) = b$, $F(x, g(x)) = 0 \quad \forall x \in W_a$ und

$$Dg(x) = -D_y F(x, g(x))^{-1} D_x F(x, g(x)).$$

Bew.: (i) Wir definieren die Hilfsfunktion

$$H: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^{m+n}, (x, y)^T \mapsto H(x, y) := \begin{pmatrix} x \\ F(x, y) \end{pmatrix}.$$

Die Jacobi-Matrix von H ist dann gegeben durch

$$DH(x, y) = \begin{pmatrix} I_m & 0 \\ D_x F(x, y) & D_y F(x, y) \end{pmatrix} \quad \left(I_m = \begin{pmatrix} 1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & 1 \end{pmatrix} \right)$$

mit $\det(DH(x, y)) = \det(D_y F(x, y))$. Insbesondere

gilt $\det(DH(a, b)) = \det(D_y F(a, b)) \neq 0$, so dass

die Funktion H die Voraussetzungen des Satzes

über inverse Abbildungen erfüllt.

Also existieren offene Umgebungen U von (a,b)

und V von $H(a,b)$, so da,ß

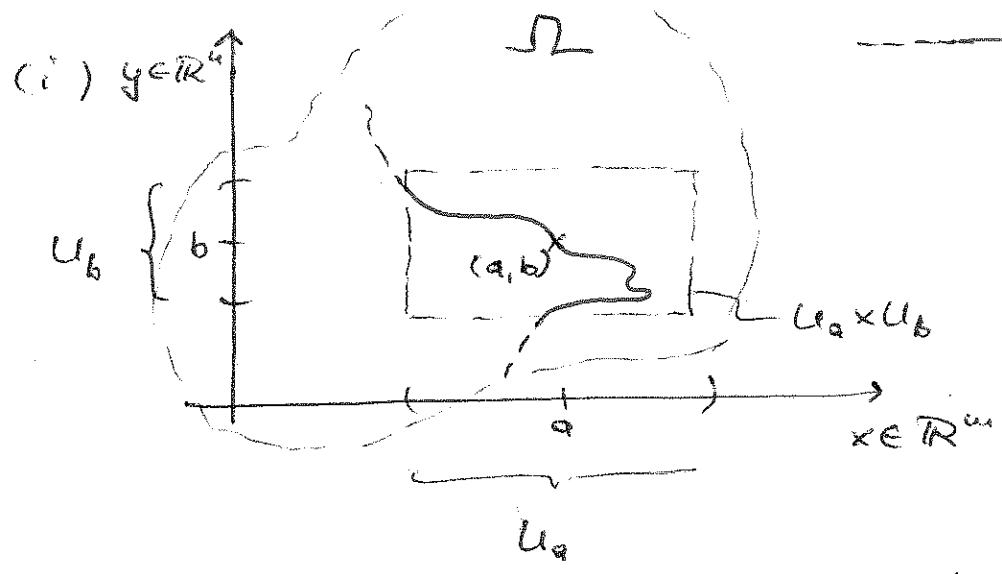
$$H|_U : U \rightarrow V$$

bijektiv ist. Nach evtl. Verkleinerung können wir

$U = U_a \times U_b$ mit offenen Umgebungen U_a von a

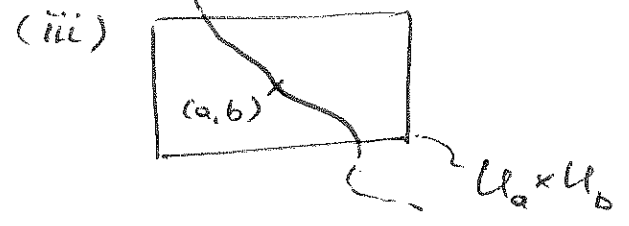
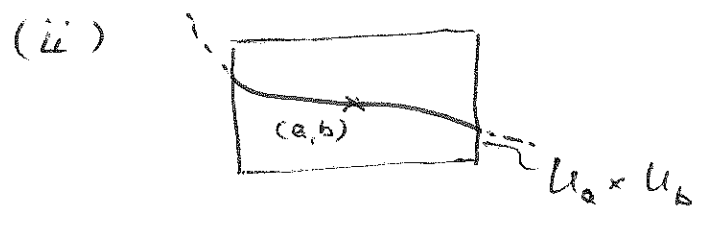
bzw. U_b von b annehmen. ⁽²⁾ Jetzt sind drei Situa-

tionen denkbar:



$$= \{(x,y) : F(x,y) = 0\}$$

$$= \{(x,y) : H(x,y) = (x,0)\}$$



(i) wäre katastrophal, ist aber ausgeschlossen. Denn in diesem Fall gäbe es $x \in U_a$ und $y_{1,2} \in U_b$ mit

$$y_1 \neq y_2 \text{ und } F(x, y_1) = F(x, y_2) = 0, \text{ also mit}$$

$$H(x, y_1) = H(x, y_2) = (x, 0), \text{ im Widerspruch zur Un-}$$

injektivität von H auf $U \cong U_a \times U_b$

(ii) wäre perfekt, denn dann wäre bereits die Menge (D69)
 $\{(x, y) \in U_a \times U_b : F(x, y) = 0\}$ der Graph einer
 Funktion $g : U_a \rightarrow U_b$. Ist i. allg. aber nicht
 gegeben.

(iii) Ist der tatsächliche Sachverhalt, der eine weitere
 Verkleinerung erfordert. Wir setzen

$$\begin{aligned} W_a &:= \{x \in U_a : \exists y \in U_b, \text{ so daß } F(x, y) = 0\} \\ &= \{x \in U_a : \exists y \in U_b, \text{ " " } H(x, y) = (x, 0)\} \\ &= \{x \in U_a : (x, 0) \in V = H(U_a \times U_b)\} \\ &= U_a \cap f^{-1}(V) \text{ für } f(x, y) = (x, 0). \end{aligned}$$

Da f stetig und V offen ist, ist auch W_a offen.

Ferner: $W_b := U_b$. Dann existiert also zu jedem

$x \in W_a$ genau ein $y \in W_b$ mit $F(x, y) = 0$. Wir

setzen $g : W_a \rightarrow W_b, x \mapsto g(x) :=$ eindeutige Lösung y
 von $F(x, y) = 0$

③ g ist stetig diffbar, denn wir haben

$$H(x, g(x)) = (x, F(x, g(x))) = (x, 0), \text{ also}$$

$(x, g(x)) = H^{-1}(x, 0)$ und nach dem Satz über
 die Umkehrabbildung ist H^{-1} stetig diffbar.

Die Aussage über Dg folgt aus der Kettenregel:

$$0 = F(x, g(x))$$

$$\Rightarrow 0 = D F(x, g(x)) = D_x F(x, g(x)) + D_y F(x, g(x)) Dg(x).$$

Nun ist aber $\det(D_y F(x, g(x))) = \det H(x, g(x)) \neq 0$

für alle $x \in U_0$ (Satz über inverse Abb.) und

daher $D_y F(x, g(x))$ invertierbar. Es folgt

$$Dg(x) = -(D_y F(x, g(x)))^{-1} D_x F(x, g(x)).$$

□

Der Satz über implizite Funktionen soll jetzt angewendet werden auf Extremwertaufgaben mit Nebenbedingungen. (10 P)

Problembeschreibung: Gegeben sei eine offene Menge $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ und eine Funktion $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$. f soll optimiert werden, jedoch nicht auf ganz Ω , sondern nur auf einer Teilmenge

$$M = \{x \in \Omega : \varphi(x) = 0\},$$

die als Nullstellenmenge einer Funktion

$$\varphi: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^r, \quad 1 \leq r < n$$

gegeben ist.

Bsp. 1: $A \in M_n(\mathbb{R})$ sei symmetrisch. Gefragt ist nach den lokalen und globalen Extrema, die die Funktion

$$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad x \mapsto f(x) := \langle x, Ax \rangle$$

auf der Einheitskugel $S^{n-1} = \{x \in \mathbb{R}^n : |x| = 1\}$ annimmt. Die Menge M ist hier also die S^{n-1} , die wir als Nullstellenmenge von $\varphi(x) = |x|^2 - 1$ auffassen können.

(weiteres Bsp. unten!)

Eine notwendige Bedingung für Extrema unter Nebenbedingungen stellt der folgende Satz zur Verfügung: (D71)

Satz (über die Lagrange-Multiplikatoren): Es sei $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ offen und

$$f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$$

sonst

$$\varphi: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^{\ell} \quad (1 \leq \ell < n)$$

seien stetig diffbar. Sei $z_0 \in M := \{x \in \Omega : \varphi(x) = 0\}$ gelte

$$\text{Rang } D\varphi(z_0) = \ell$$

und die Einschränkung von f auf M , also

$$f|_M: M \rightarrow \mathbb{R}$$

besitze in z_0 ein lokales Extremum. Dann existieren $\lambda_1, \dots, \lambda_{\ell} \in \mathbb{R}$, so daß

$$\nabla f(z_0) - \sum_{i=1}^{\ell} \lambda_i \nabla \varphi_i(z_0) = 0.$$

Bez.: Die Zahlen $\lambda_1, \dots, \lambda_{\ell}$ werden als Lagrange-Multiplikatoren bezeichnet.

Bew.: Wir wenden den Satz über implizite Funktionen an (172)
auf die Funktion $\varphi: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^e$ und nehmen dazu an,
daß $\det \left(\frac{\partial \varphi_i}{\partial z_j}(z_0) \right)_{\substack{1 \leq i \leq e \\ u-2k+1 \leq j \leq u}} \neq 0$ $\textcircled{*}$.

Die Variablen $z \in \Omega \subset \mathbb{R}^u$ schreiben wir als $z = (x_1, \dots, x_{u-e}, y_1, \dots, y_e)$
 $=: (x, y)$ und $z_0 = (a, b)$ mit $a \in \mathbb{R}^{u-e}$ und $b \in \mathbb{R}^e$. Dann
lautet $\textcircled{*}$: $\det D_y \varphi(a, b) \neq 0$, $D_y \varphi(a, b)$ ist also inver-
tierbar. Ferner gilt $\varphi(a, b) = 0$.

Damit sind die Voraussetzungen des Satzes erfüllt,
es gibt also offene Umgebungen $W_a \subset \mathbb{R}^{u-e}$ von a und
 $W_b \subset \mathbb{R}^e$ von b , und eine Funktion $g \in C^1(W_a, W_b)$,
so daß $g(a) = b$, $\varphi(x, g(x)) = 0 \quad \forall x \in W_a$ und

$$Dg(x) = -D_y \varphi(x, g(x))^{-1} D_x \varphi(x, g(x)) \quad \forall x \in W_a.$$

Jetzt setzen wir $\tilde{f}(x) = f(x, g(x))$. Da f in $z_0 = (a, b)$ ein
lokales Extremum besitzt, hat auch \tilde{f} in a ein solches,

$$\text{also ist } 0 = \nabla_x \tilde{f}(a) = \nabla_x f(z_0) + \nabla_y f(z_0) \cdot Dg(a),$$

$$\text{wobei } \nabla_x = \left(\frac{\partial}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial}{\partial x_{u-e}} \right) \text{ und } \nabla_y = \left(\frac{\partial}{\partial y_1}, \dots, \frac{\partial}{\partial y_e} \right).$$

Setzen wir die Formel für Dg ein, erhalten wir

$$\nabla_x \tilde{f}(a) = \underbrace{\nabla_y f(z_0)}_{\substack{\text{Spaltenvektor} \\ \text{mit } e \text{ Kompo-} \\ \text{nenten}}} \cdot \underbrace{D_y \varphi(z_0)^{-1}}_{\substack{e \times e- \\ \text{Matrix}}} \cdot \underbrace{D_x \varphi(z_0)}_{\substack{- \\ \vdots \\ -}} = \begin{pmatrix} -\nabla_x \varphi_1(z_0) - \\ \vdots \\ -\nabla_x \varphi_e(z_0) - \end{pmatrix}$$

Wir setzen $(\lambda_1, \dots, \lambda_e) = \nabla_y f(z_0) (D_y \varphi(z_0))^{-1}$, so daß

$$\nabla_x f(z_0) = (\lambda_1, \dots, \lambda_e) \cdot D_x \varphi(z_0) = \sum_{i=1}^e \lambda_i \nabla_x \varphi_i(z_0)$$

(073)

und

$$\nabla_y f(z_0) = (\lambda_1, \dots, \lambda_e) D_y \varphi(z_0) = \sum_{i=1}^e \lambda_i \nabla_y \varphi_i(z_0).$$

Wg. $\nabla f = (\nabla_x f, \nabla_y f)$ können wir dies zusammenfassen zu

$$\nabla f(z_0) - \sum_{i=1}^e \lambda_i \nabla \varphi_i(z_0) = 0, \text{ wie behauptet. } \square$$

Fortsetzung von Bsp. 1: Hier haben wir

$$\begin{aligned} f(x) &= \langle x, Ax \rangle = \sum_{i,j=1}^u a_{ij} x_i x_j \quad \text{mit} \quad \frac{\partial f}{\partial x_k}(x) = \sum_{i,j=1}^u a_{ij} (\delta_{ik} x_j + \delta_{jk} x_i) \\ &= \sum_{j=1}^u a_{kj} x_j + \sum_{i=1}^u a_{ik} x_i \stackrel{A^T=A}{=} 2 \sum_{j=1}^u a_{kj} x_j = 2(Ax)_k \end{aligned}$$

Also $\nabla f(x) = 2Ax$ und, mit $A = I_u$,

$$\nabla \varphi(x) = \nabla (|x|^2 - 1) = 2x.$$

Die notwendige Bedingung lautet also

$$0 = \nabla(\varphi - \lambda\varphi)(x) = Ax - \lambda x, \text{ d.h. } Ax = \lambda x.$$

Die Funktion f nimmt ihre lokalen Extrema[⊗] also in den Eigenvektoren der Matrix A an. Der Lagrange-Multiplikator ist (in diesem Bsp.!) gerade ein Eigenwert von A . Für den Funktionswert in den kritischen Stellen erhalten wir

$$f(x) = \langle x, Ax \rangle = \langle x, \lambda x \rangle = \lambda |x|^2 = \lambda \quad (\text{da } |x|=1).$$

⊗ falls solche existieren, was nicht durch den Satz geliebt wird.

Die Frage der Existenz zumindest des globalen Extrema ist aber leicht zu beantworten. Die Funktion

$$f: S^n \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto \langle x, Ax \rangle$$

ist stetig auf einem Kompaktum, nimmt also ihr (globales) Maximum und Minimum an. Es folgt

$$\max \{ \langle x, Ax \rangle : |x|=1 \} = \max_{j=1}^n \{ \lambda_j : \lambda_j \text{ ist EW von } A \}$$

und entsprechend für das Minimum.

Folgerung: Es sei $B: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ eine reelle $n \times n$ -Matrix (bzw. lineare Abbildung) und $\|B\| = \sup \{ |Bx| : |x|=1 \}$.

$$\text{Dann gilt } \|B\| = \max_{j=1}^n \{ \sqrt{\lambda_j} : \lambda_j \text{ ist EW von } B^T B \}.$$

$$\text{Bew.: } \|B\|^2 = \sup \{ |Bx|^2 : x \in \mathbb{R}^n, |x| \leq 1 \}$$

$$= \sup \{ \langle Bx, Bx \rangle : \text{---} \}$$

$$= \sup \{ \langle x, B^T B x \rangle : x \in \mathbb{R}^n, |x|=1 \}$$

$$\text{stetig auf } \xrightarrow{\text{Kompakt}} = \max \{ \langle x, B^T B x \rangle : x \in S^n \}$$

$$\text{Bsp. 1 } \xrightarrow{\text{---}} = \max_{j=1}^n \{ \sqrt{\lambda_j} : \lambda_j \text{ ist Eigenwert von } B^T B \}. \square$$

Dieses Beispiel enthält bereits die wesentliche Idee für den Beweis des Spektralsatzes für reelle symmetrische Matrizen (mit analytischen Argumenten!), den wir benutzt haben, um das Eigenwertkriterium für die Definitheit symmetrischer Matrizen herzuleiten.

Spektralsatz für reelle symmetrische Matrizen:

Sei $A \in M_n(\mathbb{R})$ symmetrisch. Dann existieren reelle Zahlen $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n$ und eine ONB v_1, \dots, v_n von \mathbb{R}^n , so daß $Av_i = \lambda_i v_i \quad \forall i \in \{1, \dots, n\}$.

Zw.: Per Induktion über $k \in \{1, \dots, n\}$ zeigen wir die folgende Aussage: Es existieren $v_1, \dots, v_k \in \mathbb{R}^n$ und

$\lambda_1, \dots, \lambda_k \in \mathbb{R}$ mit

1. $\langle v_i, v_j \rangle = \delta_{ij}$
2. $Av_i = \lambda_i v_i$
3. $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_k$

Ind. Anfang: $k=1$. Vorhergehendes Bsp.

Ind.-Schritt: $k-1 \rightarrow k \quad (k \in \{2, \dots, n\})$. Seien also

$v_1, \dots, v_{k-1}; \lambda_1, \dots, \lambda_{k-1}$ bereits konstruiert. Wir setzen

$$f_k: S^{n-1} \cap H_k := \langle v_1, \dots, v_{k-1} \rangle^\perp \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto f_k(x) := \langle x, Ax \rangle.$$

Dann ist f_k eine stetige Funktion auf einem Kompaktum, besitzt also eine Maximalstelle v_k . Für diese gilt $\|v_k\|=1$ und $v_k \perp \langle v_1, \dots, v_{k-1} \rangle$. Also

ist Eigenschaft 1. von $\{v_1, \dots, v_k\}$ erfüllt.

Nach dem Satz über die Lagrange-Multiplikatoren gibt es Zahlen $\mu, \mu_1, \dots, \mu_{k-1}$, so daß

$$\nabla f_k(v_k) - \mu \nabla (x^T x - 1) \Big|_{x=v_k} - \sum_{i=1}^{k-1} \mu_i \nabla \langle x, v_i \rangle \Big|_{x=v_k} = 0.$$

mit $\nabla f_k(x) = 2Ax$, $\nabla(H_k^2 - 1) = 2x$ (vorher berechnet) 076

und $\nabla \langle x, v_i \rangle = v_i$ ergibt sich

$$2Av_k - 2\mu v_k - \sum_{i=1}^{k-1} \mu_i v_i = 0.$$

Für $0 \leq \ell \leq k-1$ bilden wir das Skalarprodukt dieser Gleichung mit v_ℓ :

$$\begin{aligned} 0 &= 2 \underbrace{\langle v_\ell, Av_k \rangle}_{=} - 2\mu \underbrace{\langle v_\ell, v_k \rangle}_{=0} - \sum_{i=1}^{k-1} \mu_i \underbrace{\langle v_\ell, v_i \rangle}_{=\delta_{i\ell}} = \mu_\ell \\ &= \langle Av_\ell, v_k \rangle \\ &= \langle \lambda_\ell v_\ell, v_k \rangle = 0 \quad \Rightarrow \mu_1, \dots, \mu_{k-1} = 0. \end{aligned}$$

Also $Av_k = \mu v_k$. Wählen wir $\lambda_k := \mu$, ist auch die Eigenschaft 2. erfüllt. Ferner ist

$$f_k(v_k) = \langle v_k, Av_k \rangle = \lambda_k \geq \langle x, Ax \rangle \quad \forall x \in S^{n-1} \cap H_k$$

Gleiches gilt mit $k-1$ anstelle von k , also

$$f_{k-1}(v_{k-1}) = \lambda_{k-1} \geq \langle x, Ax \rangle \quad \forall x \in S^{n-1} \cap H_{k-1} = \langle v_1, \dots, v_{k-2} \rangle^\perp$$

weiter, also $\lambda_{k-1} \geq \langle v_k, Av_k \rangle = \lambda_k$, woraus auch die

erste Eigenschaft gezeigt ist. □

Extrema mit Nebenbedingungen - weitere Beispiele

①

Bsp. 2: Abstände von gekrümmten Flächen (Stücken)
zu einem gegebenen Punkt x_0 .

Gegeben sei eine stetig diff'bare Funktion

$$\varphi: \mathbb{R}^n \supset \Omega \rightarrow \mathbb{R}$$

und ein "Hyperflächenstück" $A = \{x \in \Omega \mid \varphi(x) = 0\}$,
dargestellt als Nullstellengebilde der Funktion φ .

Zu berechnen ist der Abstand $\text{dist}(x_0, A)$!

Wir wissen bereits: Da A abgeschlossen ist, und $\{x_0\}$
kompakt, existiert $x_{\min} \in A$, für das

$$\text{dist}(x_0, A) = d(x_0, x_{\min}) = |x_{\min} - x_0|.$$

Um diesen Abstand zu bestimmen, ~~bestimmen~~ minimieren wir die Funktion

$$f(x) = |x - x_0|^2 \leftarrow \text{einfacher zu rechnen!}$$

unter der Nebenbedingung $x \in A$, d.h. unter
der NB

$$\varphi(x) = 0.$$

Nach dem Satz über die Lagrange-Multiplikatoren
existiert eine reelle Zahl λ , so daß

$$\nabla(f - \lambda\varphi)(x) = 0,$$

für $f(x) = |x - x_0|^2$ also:

(2)

$$2(x - x_0) = \lambda \nabla \varphi(x) \quad (\text{Notwendige Bedingung})$$

Für den Punkt x_{\min} , in dem der Abstand der Hyperfläche A zu x_0 minimal wird, gilt also

$$x_{\min} - x_0 \parallel \nabla \varphi(x_{\min})$$

Nun ist $A = \{x \in \Omega \mid \varphi(x) = 0\} = N_\varphi(0)$ eine Niveaumenge von φ , und wir haben festgestellt, daß der Gradient $\nabla \varphi(x_0)$ orthogonal ist zu jeder Tangente an A im Punkt x_0 , somit zur Tangential(hyper-)ebene. Wir können also - etwas ungenau - feststellen:

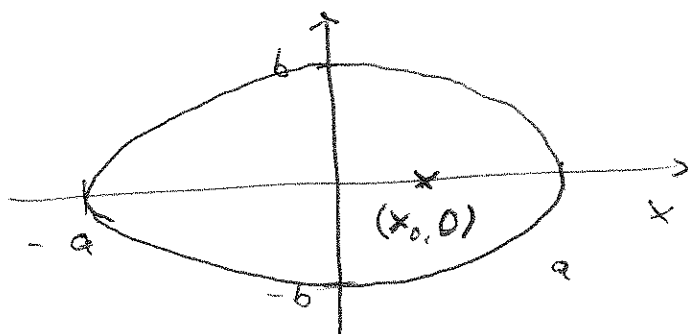
"Der kürzeste Abstand eines Punktes x_0 zu einer (glatten) Fläche ist immer der Senkrechte" (i. S. v. = Senkrecht zur Tangentialebene).

Konkretisierung: $A = \partial E = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid \frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} = 1\}$

Sei der Rand einer Ellipse mit großer Halbachse a

und kleiner Halbachse b ; der Punkt $\bar{x}_0 = (x_0, 0)$ be-

finde sich auf der x -Achse.



hier ist $\varphi(x,y) = \frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} - 1$ mit

(3)

$$\nabla \varphi(x,y) = 2 \left(\frac{x}{a^2}, \frac{y}{b^2} \right),$$

so dass die notwendige Bedingung lautet

$$(x-x_0, y) = \lambda \left(\frac{x}{a^2}, \frac{y}{b^2} \right).$$

Berücksichtigen wir auch die NB, haben wir das folgende GLS zu lösen:

$$x \left(1 - \frac{\lambda}{a^2} \right) = x_0; \quad y \left(1 - \frac{\lambda}{b^2} \right) = 0; \quad \frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} = 1.$$

1. Fall: $y=0 \Rightarrow x = \pm a$ liefert tatsächlich zwei

$$\text{kritische Stellen } P_{1,2} = (\pm a, 0)$$

2. Fall: $y \neq 0 \Rightarrow 1 - \frac{\lambda}{b^2} = 0 \rightarrow \lambda = b^2 \Rightarrow x \left(1 - \frac{b^2}{a^2} \right) = x_0$

$$\Rightarrow x \left(\frac{a^2 - b^2}{a^2} \right) = x_0 \Rightarrow x = \frac{a^2}{a^2 - b^2} \cdot x_0$$

$$\Rightarrow y = \pm b \sqrt{1 - \frac{x^2}{a^2}} = \pm b \sqrt{1 - \frac{a^2 x_0^2}{(a^2 - b^2)^2}},$$

was tatsächlich zwei weitere kritische Stellen liefert,

$$\text{sofern } x_0^2 a^2 \leq (a^2 - b^2)^2 \Leftrightarrow x_0^2 \leq \frac{(a^2 - b^2)^2}{a^2}$$

$$\Leftrightarrow |x_0| \leq \frac{a^2 - b^2}{a} \left(= \frac{c^2}{a}, \text{ (der Brennpunkt)} \right).$$

In diesem Fall sind also auch

$$P_{3,4} = \left(\frac{a^2}{a^2 - b^2} x_0, \pm b \sqrt{1 - \frac{a^2 x_0^2}{(a^2 - b^2)^2}} \right) \text{ kritisch.}$$

Welcher dieser Punkte liefert mir den Abstand von $(x_0, 0)$ (4)

zu ∂E ? Dazu nehmen wir o.E. $x_0 \geq 0$ an

$$\Rightarrow |P_1 - (x_0, 0)|^2 = (a - x_0)^2$$

Andererseits:

$$|P_{3,4} - (x_0, 0)|^2 = x_0^2 \left(\frac{a^2}{a^2 - b^2} - 1 \right)^2 + b^2 \left(1 - \frac{a^2 x_0^2}{(a^2 - b^2)^2} \right)$$

$$= x_0^2 \left(\frac{b^2}{a^2 - b^2} \right)^2 + b^2 \left(\frac{(a^2 - b^2)^2 - a^2 x_0^2}{(a^2 - b^2)^2} \right)$$

$$= \frac{b^2}{(a^2 - b^2)^2} \left(x_0^2 b^2 + (a^2 - b^2)^2 - a^2 x_0^2 \right)$$

liefert für $x_0 = 0$ das Min

$$= \frac{b^2}{a^2 - b^2} (a^2 - b^2 - x_0^2) = b^2 - \frac{b^2 x_0^2}{a^2 - b^2} \stackrel{?}{\leq} (a - x_0)^2$$

$$\stackrel{?}{\Leftrightarrow} b^2 - \frac{b^2 x_0^2}{a^2 - b^2} \leq a^2 - 2ax_0 + x_0^2$$

$$\Leftrightarrow 2ax_0 \leq a^2 - b^2 + x_0^2 \cdot \frac{a^2}{a^2 - b^2}$$

$$\Leftrightarrow 2x_0 \leq \frac{a^2 - b^2}{a} + \frac{a}{a^2 - b^2} \cdot x_0^2 \quad (\text{f\"ur } x_0 \geq 0)$$

Ergebnis:

$$\text{dist}((x_0, 0), \partial E) = \begin{cases} \frac{b}{\sqrt{a^2 - b^2}} \sqrt{a^2 - b^2 - x_0^2}, & \text{falls } |x_0| < \frac{a^2 - b^2}{a} \\ |a - |x_0||, & \text{falls } |x_0| \geq \frac{a^2 - b^2}{a}. \end{cases}$$

Bsp. 3 Abstände von Kurven im \mathbb{R}^4 zu einem

(5)

Punkt (mehrere L -Multiplikatoren)

Eine Kurve $C \subset \mathbb{R}^4$ sei gegeben als Durchschnitt

von $u-1$ Hyperebenen: $C = \bigcap_{i=1}^{u-1} A_i$, dabei

$$A_i = \{x \in \Omega : \varphi_i(x) = 0\}, \quad \varphi_i: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$$

(Dann können wir C auch schreiben als $C = \{x \in \Omega : \varphi(x) = 0\}$

$\varphi = \begin{pmatrix} \varphi_1 \\ \vdots \\ \varphi_{u-1} \end{pmatrix}$, so daß wir exakt die Formulierung des Satzes über die Lagrange-Multiplikatoren treffen.)

Konkret: Im \mathbb{R}^3 betrachten wir die Zylinder

$$A_1 = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : x^2 + y^2 = 1\} \quad \text{und}$$

$$A_2 = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : y^2 + z^2 = 4\}$$

Deren Durchschnitt $C = A_1 \cap A_2$ ist dann eine Kurve im \mathbb{R}^3 . ~~Wir fragen nach dem Abstand~~

Wir fragen für einen festen Punkt $x_0 \in \mathbb{R}^4$ nach $\text{dist}(x_0, C)$. Hier ist C abgeschlossen und $\{x_0\}$ kompakt, also existiert $x_{\min} \in C$, so daß

$$\text{dist}(x_0, C) = d(x_0, x_{\min})$$

Eine notwendige Bedingung zum Auffinden von x_{\min} liefert wieder der Satz über die Lagrange-Multiplikatoren. Wir suchen nach einem Minimum des Fkts.

$f(x) = |x - x_0|^2$ unter dem NBeu

⑥

$\varphi_i(x) = \dots = \varphi_{u-1}(x) = 0$, also unb

$$\textcircled{*} \quad \nabla f(x) - \sum_{i=1}^{u-1} \lambda_i \nabla \varphi_i(x) = 2(x - x_0) - \sum_{i=1}^{u-1} \lambda_i \nabla \varphi_i(x) \stackrel{!}{=} 0$$

Seien $(u + u - 1)$ Gleichungen für ebensoviele Unbekannte, nämlich $(x_1, \dots, x_u, \lambda_1, \dots, \lambda_{u-1})$.

Kommen wir zu den beiden Zylindern zurück und bestimmen $\text{dist}(0, C)$!

$$\nabla \varphi_1(x, y, z) = 2(x, y, 0) \quad , \quad \nabla \varphi_2(x, y, z) = 2(0, y, z)$$

und $\textcircled{*}$ lautet

$$(x, y, z) - \lambda_1(x, y, 0) - \lambda_2(0, y, z) = (0, 0, 0), \text{ also}$$

$$(1 - \lambda_1)x \stackrel{!}{=} (1 - \lambda_1 - \lambda_2)y \stackrel{!}{=} (1 - \lambda_2)z \stackrel{!}{=} 0$$

ferner $x^2 + y^2 \stackrel{!}{=} 1 \quad y^2 + z^2 \stackrel{!}{=} 4$

① $x = 0 \Rightarrow y^2 = 1 \Rightarrow z^2 = 3$, ferner können noch $\lambda_2 = 1, \lambda_1 = 0$ gewählt werden

② $y = 0 \Rightarrow x^2 = 1$ und $z^2 = 4$, wähle $\lambda_1 = \lambda_2 = 1$

③ $z = 0 \Rightarrow y^2 = 4 \downarrow$

Wählen wir $x \neq 0$ und $y \neq 0$ und $z \neq 0$ müssen $\lambda_1 = \lambda_2 = 1$

und auch $\lambda_1 + \lambda_2 = 1$ sein \downarrow

Insgesamt $2 \times 4 = 8$ kritische Stellen, die ersten

vier liefern ein Minimum: $\text{dist}((0, 0, 0), C) = 2$

Bsp. 4 : Abstand zweier Hyperflächen

(2)

$$F_1 = \{x \in \mathbb{R}^n : \varphi_1(x) = 0\}, \quad F_2 = \{y \in \mathbb{R}^n : \varphi_2(y) = 0\}$$

und fragen nach $\text{dist}(F_1, F_2)$. ($\varphi_{1,2} \in C^1!$)

Nur wissen: Ist eine dieser Flächen beschränkt, gibt es $x_0 \in F_1$ und $y_0 \in F_2$, so daß

$$\text{dist}(F_1, F_2) = d(x_0, y_0) = |x_0 - y_0|$$

Damit geht unsere Abstandsberechnung in die Lösung der folgenden Extremwertaufgabe über:

Minimiere $F: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \quad (x, y) \mapsto |x - y|^2$

unter den NBen $\varphi_1(x) = 0$ und $\varphi_2(y) = 0$.

Notwendige Bedingung nach dem Satz über Lagrange-Multiplikatoren

$$0 = \nabla F(x, y) - \lambda_1 \nabla \varphi_1(x) - \lambda_2 \nabla \varphi_2(y) \quad (\nabla = (\nabla_x, \nabla_y))$$

$$= 2((x, 0) - (0, y)) - \lambda_1 (\nabla_x \varphi_1(x), 0) - \lambda_2 (0, \nabla_y \varphi_2(y))$$

$$\text{Also muß} \quad \left. \begin{array}{l} 2x = \lambda_1 \nabla_x \varphi_1(x) \\ \text{und} \quad -2y = \lambda_2 \nabla_y \varphi_2(y) \end{array} \right\} \text{ 2 \times n Gleichungen}$$

und die beiden NBen erfüllt sein.

Kurz-Beispiele hierzu werden schnell sehr aufwändig,
kann
eines werden wir in den Übungen diskutieren.