

Dr. Hanna Peywand Kiani

Hörsaalübung 5 Analysis III für Studierende der Ingenieurwissenschaften

Infos/ Lehrmaterial unter

<http://www.math.uni-hamburg.de/teaching/export/tuhh/index.html>

Extrema unter Nebenbedingungen, Newton Verfahren *D.h. nicht ganz \mathbb{R}^n sondern vorgegebene Teilmengen*

Die ins Netz gestellten Kopien der Unterlagen sollen nur die Mitarbeit während der Veranstaltung erleichtern. Ohne die in der Veranstaltung gegebenen zusätzlichen Erläuterungen sind diese Unterlagen unvollständig (z. Bsp. fehlen oft wesentliche Voraussetzungen). Tipp- oder Schreibfehler, die rechtzeitig auffallen, werden nur mündlich während der Veranstaltung angesagt. Eine Korrektur im Netz erfolgt NICHT!

Eine Veröffentlichung dieser Unterlagen an anderer Stelle ist untersagt!

Erlaubte Hilfsmittel

für die Klausur Mathe III (Ana III + DGL I): 4 Blätter = 8 Seiten DIN-A4

Nur DGL I (Teile der LUM/BUW Studierenden): 2 Blätter = 4 Seiten DIN-A4

Extrema unter Nebenbedingungen:

Beispiel 1 Gegeben ist das folgende Optimierungsproblem:

Gesucht sind die Minima/Maxima von $f(x, y) = x + y$ (1)
unter der Nebenbedingung $g(x, y) = 4 - x^2 - y^2 \geq 0$.

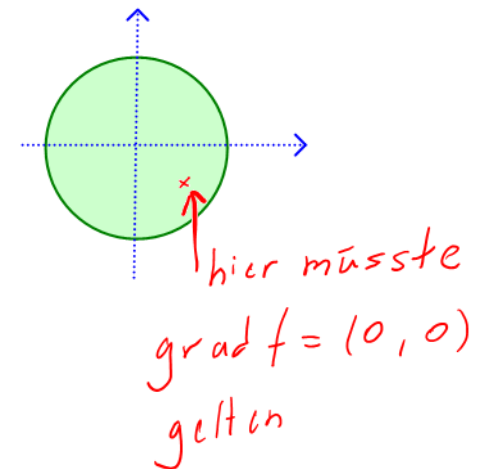
grad $f(x, y) = (f_x(x, y), f_y(x, y)) = (1, 1) \neq (0, 0)$

\implies keine Extrema im... *Inneren* $4 - x^2 - y^2 > 0$

Zulässige Menge = Kreisscheibe ist kompakt, f ist stetig.

\implies es gibt ein globales Minimum und ein globales Maximum.

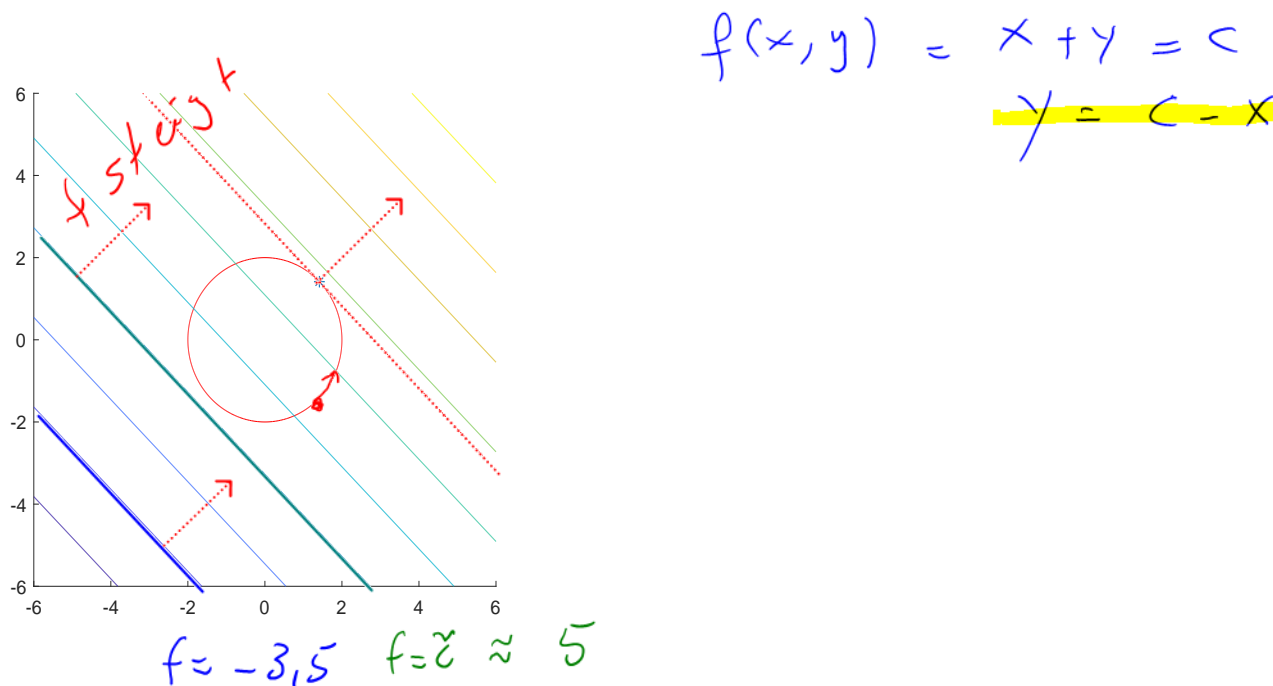
muss auf Rand sein



Durch $g(x, y) = 4 - x^2 - y^2 = 0$ ist eine Höhenlinie von g gegeben.

- In jedem Punkt steht der Gradient senkrecht auf die Höhenlinie.
- Der Gradient zeigt in Richtung des steilsten Anstiegs.

Analoges gilt für die Höhenlinien/Gradienten von f .



Geratene notwendige Bedingung für (lokale) Optimalität:

$$\text{grad } f(x, y) + \lambda \text{ grad } g(x, y) = 0.$$

$$\begin{pmatrix} f_x \\ f_y \end{pmatrix} + \lambda \begin{pmatrix} g_x \\ g_y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Damit hätten wir das Gleichungssystem

$$\underline{f_x + \lambda g_x = 0}, \quad \underline{f_y + \lambda g_y = 0}, \quad \underline{g = 0}$$

Zulässigkeit
(Nebenbedingung)

oder mit $F(x, y) := f(x, y) + \lambda g(x, y)$

Für zulässige Punkte die Bedingung

$$\text{grad } F(x, y) = \mathbf{0}$$

Mit $f(x, y) = x + y$, $g(x, y) = 4 - x^2 - y^2 = 0$.

$$\lambda = 0 : 1 + 0 = 0 \quad \underline{y}$$

$$f_x + \lambda g_x = 1 + \lambda \cdot (-2x) = 0 \implies \lambda \neq 0 \wedge x = \frac{1}{2\lambda},$$

$$f_y + \lambda g_y = 1 + \lambda \cdot (-2y) = 0 \implies \lambda \neq 0 \wedge y = \frac{1}{2\lambda},$$

$$\underline{4 - x^2 - y^2 = 0.}$$

} $x = y$
←

Setze die Ergebnisse aus den ersten zwei Zeilen in die letzte Zeile ein:

$$4 - x^2 - x^2 = 0 \implies 4 = 2x^2 \implies x = y = \pm \sqrt{2}.$$

$x^2 = 2 \rightarrow x = \pm \sqrt{2}$

Wir erhalten also zwei Lösungen: $P_1 = \begin{pmatrix} -\sqrt{2} \\ -\sqrt{2} \end{pmatrix}$, $P_2 = \begin{pmatrix} \sqrt{2} \\ \sqrt{2} \end{pmatrix}$

Wenn die geratene Bedingung tatsächlich notwendig ist, sind die einzigen Kandidaten P_1 und P_2 .

Zulässige Menge ist kompakt. Minimum und Maximum werden angenommen.

$$f(P_1) = -2\sqrt{2}, \quad f(P_2) = 2\sqrt{2}.$$

Einziges lokale Minimum (und damit das globale Minimum) auf der zulässigen Menge liegt in P_1 .

Einziges lokale Maximum (und damit das globale Maximum) auf der zulässigen Menge liegt in P_2 .

Optimierung mit Gleichungsnebenbedingungen

hier $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ oder $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$

Problem: $f(\mathbf{x}) = \min/\max$! unter der(den) Nebenbedingung(en)

$$g(\mathbf{x}) = 0$$

bzw.

$$\begin{matrix} g(\mathbf{x}) = 0 \\ h(\mathbf{x}) = 0 \end{matrix}$$

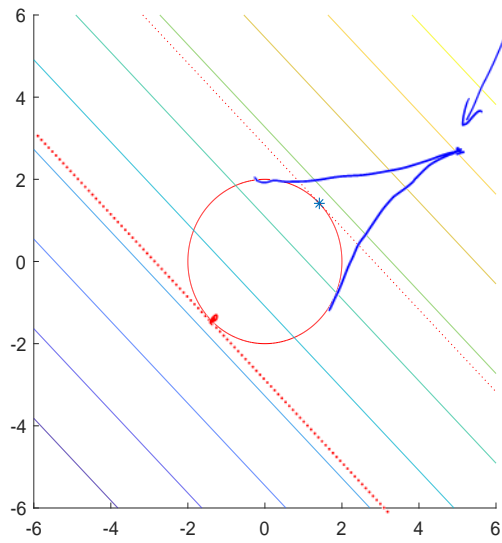
Regularitätsbedingung (RB)

Jacobi-Matrix der Nebenbedingungen hat maximalen Rang:

Bei einer Nebenbedingung $g(\mathbf{x}) = 0$ heißt das $\text{grad } g(\mathbf{x}) \neq \mathbf{0}$, : \mathbb{R}^2 keine singulären Punkte ✓

bei zwei Nebenbedingungen $g(\mathbf{x}) = 0, h(\mathbf{x}) = 0$: $\text{Rang} \begin{pmatrix} \text{grad } g(\mathbf{x}) \\ \text{grad } h(\mathbf{x}) \end{pmatrix} = 2,$

jeweils für die zulässigen Punkte.



Dieses Extremum findet
unser Verfahren nicht!

Spitze / Umkehrpunkt

$$g_x = g_y = 0$$

Euler, Lagrange: Definiere mit $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ die Lagrange Funktion

$$F := f + \lambda g \quad \text{bzw.} \quad F := f + \lambda g + \mu h$$

Notwendige Bedingung für Min/Max von f unter g=(h)=0

Wenn die **Regularitätsbedingung** erfüllt ist, ist jedes **Extremum von f unter den Nebenbedingungen g=(h)=0**, ein zulässiger stationärer Punkt der **Lagrange-Funktion** $F(x, y, z)$. D.h.

$$\underline{\text{grad } F(x, y, z) = 0}, \quad \underline{g = h = 0}$$

Bestimme also stationäre Punkte von F d.h. Punkte mit $\text{grad } F = \mathbf{0}$, für die zusätzlich : $g = 0$ bzw. $g = h = 0$ gilt!

→ Kandidaten Min/Max

Ausführlicher für \mathbb{R}^3 : **Notwendig für lokale Extrema** bei Regularität

(Im Fall \mathbb{R}^2 : Zeile 3 und 5 streichen und überall sonst z streichen und $\mu = 0$ setzen.)

$$F := f + \lambda g + \mu h$$

$$F_x = f_x + \lambda g_x + \mu h_x = 0$$

$$F_y = f_y + \lambda g_y + \mu h_y = 0$$

$$F_z = f_z + \lambda g_z + \mu h_z = 0$$

$$F_\lambda = g(x, y, z) = 0$$

$$F_\mu = h(x, y, z) = 0$$

→ **Kandidaten**

Klassifizierung: (Min, Max oder Sattel)

A) **Zulässige Menge kompakt und f stetig** : \implies Min/Max werden angenommen.

Kandidat mit höchstem Funktionswert = globales Maximum.

Kandidat mit kleinstem Funktionswert = globales Minimum.

B) **Bedingungen zweiter Ordnung** : (im Fall von 2 Nebenbedingungen)

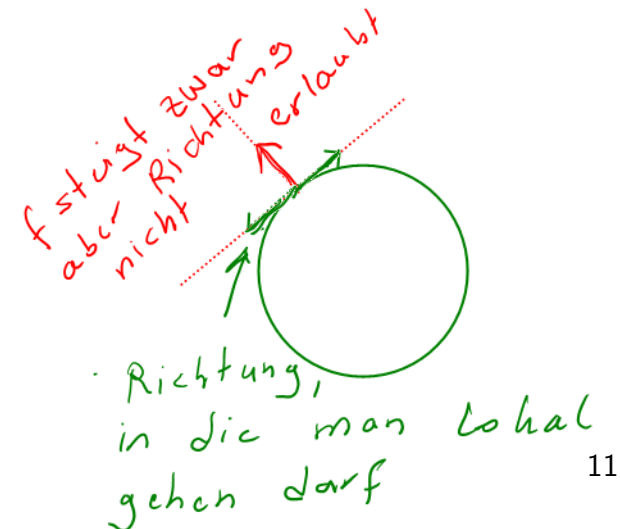
Sei x_0 zulässig (d.h. $g(x_0) = h(x_0) = 0$),
die Regularitätsbedingung erfüllt in x_0 , und es gelte

$$\exists \lambda, \mu \text{ mit } \text{grad } F(x_0) = 0$$

Definiere Tangentialraum:

$$TG(x_0) = \{w : \langle w, \text{grad } g(x_0) \rangle = 0 \text{ und } \langle w, \text{grad } h(x_0) \rangle = 0\}$$

Dann ist



notwendig für lokales Minimum: $w^T \cdot HF_x(x_0) \cdot w \geq 0, \forall w \in TG(x_0) \setminus \{0\}$

und

hinreichend für lokales Minimum: $w^T \cdot HF_x(x_0) \cdot w > 0, \forall w \in TG(x_0) \setminus \{0\}$

Analog

notwendig für lokales Maximum: $w^T \cdot HF_x(x_0) \cdot w \leq 0, \forall w \in TG(x_0) \setminus \{0\}$

und

hinreichend für lokales Maximum: $w^T \cdot HF_x(x_0) \cdot w < 0, \forall w \in TG(x_0) \setminus \{0\}$

Das heißt insbesondere : die notwendigen Bedingungen aus dem unrestrictierten Fall für Minima (Maxima), nämlich Hesse-Matrix positiv (negativ) semidefinit sind hier keine notwendigen Bedingungen mehr. Die Matrix kann z.B. auch bei einem Minimum negative Eigenwerte haben, sofern die zugehörigen Eigenvektoren keine zulässigen Richtungen sind, d.h. aus der zulässigen Menge raus führen.

Beispiel 2: [Alte Klausuraufgabe]

Bestimmen Sie die globalen Extrema der Funktion

$$f(x, y, z) = x - 8y + z$$

auf dem Schnitt der beiden Kugeloberflächen

Kompakt \Rightarrow 3 globale
Min / Max

$$\rightarrow g(x, y, z) = \underbrace{x^2} + \underbrace{(y+4)^2} + \underbrace{z^2} - 25 = 0$$

und

$$h(x, y, z) = \underbrace{x^2} + \underbrace{y^2} + \underbrace{z^2} - 9 = 0.$$

Lösungsskizze:

Regularitätsbedingung (RB): $\iff \begin{pmatrix} \text{grad } g \\ \text{grad } h \end{pmatrix}$ hat Rang 2

$$J(g, h)(x, y, z) = \begin{pmatrix} g_x & g_y & g_z \\ h_x & h_y & h_z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \underline{2x} & \underline{2(y+4)} & \underline{2z} \\ \underline{2x} & \underline{2y} & \underline{2z} \end{pmatrix}$$

RB verletzt falls

1. Zeile $\alpha \cdot 2x = 2x \Rightarrow (\alpha - 1)2x = 0$

$$\alpha \begin{pmatrix} 2x \\ 2(y+4) \\ 2z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2x \\ 2y \\ 2z \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} \alpha \neq 1 \vee x = 0 \\ \text{nicht erfüllbar für } \alpha = 1 : 2y + 8 = 2y \\ \alpha \neq 1 \vee z = 0 \end{cases} \Leftrightarrow 8 = 0 \quad \downarrow$$

\downarrow $(\text{grad}(g))^T$ \downarrow $(\text{grad}(h))^T$

3. Zeile $\alpha \cdot 2z = 2z$

RB kann also nur für $x = z = 0$ verletzt sein.

Welche zulässigen Punkte mit $x = z = 0$ gibt es?

$g(0, y, 0) = 0 + (y + 4)^2 + 0 - 25 = 0 \Rightarrow y = -4 \pm 5$, $y = -9$ oder $y = 1$
 $(y+4)^2 = 25$ $(y+4) = \pm\sqrt{25}$ $\rightarrow y = -4 \pm \sqrt{25}$

$h(0, y, 0) = 0 + y^2 + 0 - 9 = 0 \Rightarrow y = \pm 3$.

$y \in \{-9, 1\}$ und $y \in \{-3, 3\}$ \nrightarrow keine zulässigen Punkte mit $x = z = 0$

Die Regularitätsbedingung ist in allen zulässigen Punkten erfüllt.

Mit $f(x, y, z) = x - 8y + z$ und der Lagrange Funktion $F = f + \lambda g + \mu h$ erhält man als notwendige Bedingungen für Extrema:

$$f_x + \lambda g_x + \mu h_x$$

$$1) F_x = 0 : 1 + \lambda \cdot 2x + \mu \cdot 2x = 0$$

$$2) F_y = 0 : -8 + \lambda \cdot 2(y+4) + \mu \cdot 2y = 0$$

$$3) F_z = 0 : 1 + \lambda \cdot 2z + \mu \cdot 2z = 0$$

$$4) g = 0 : x^2 + (y+4)^2 + z^2 - 25 = 0,$$

$$5) h = 0 : x^2 + y^2 + z^2 - 9 = 0.$$

ähnlich

ähnlich

Aus den letzten beiden Gleichungen folgt

④ - ⑤

$$(y+4)^2 - y^2 = 16 \iff 8y + 16 = 16 \iff y = 0.$$

was nützlich?

→ in ②

$$y^2 + 8y + 16 - y^2 = 16$$

Dies eingesetzt in die zweite Gleichung liefert $\lambda = 1$ und damit

$$-8 + 2\lambda \cdot 4 + 0 = 0$$

$$-8 + 8\lambda = 0$$

①: mit $\lambda=1$
I) $1 + 2x + 2\mu x = 0,$

③ II) $1 + 2z + 2\mu z = 0,$

④=⑤
 $y=0$
III) $x^2 + z^2 - 9 = 0,$

② ✓ $\lambda = 1, \quad y = 0.$

$$I - II : (1 + 2x + 2\mu x) - (1 + 2z + 2\mu z) = 2x - 2z + 2\mu x - 2\mu z = 0$$

$$\iff 2(x-z) + 2\mu(x-z) = (2+2\mu)(x-z) = 0$$

$$\implies \mu = -1 \quad \text{oder} \quad x = z$$

$$2(1 + \mu)(x - z) = 0 \iff \mu = -1 \text{ oder } x = z.$$

$$\mu = -1 : \text{I) } 1 + 2x - 2x = 1 \stackrel{!}{=} 0 \quad \downarrow \quad \text{Also } \boxed{x = z}$$

$$x = z : \text{III) } x^2 + x^2 = 9 \rightarrow x^2 = \frac{9}{2} \rightarrow x = \pm \frac{3}{\sqrt{2}} = z \quad y = 0$$

Kandidaten und **Funktionswerte** für $f(x, y, z) = x - 8y + z$

$$P_1 = \begin{pmatrix} \frac{3}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ \frac{3}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, \quad \underline{f(P_1) = 3\sqrt{2}}, \quad P_2 = \begin{pmatrix} -\frac{3}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ -\frac{3}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, \quad \underline{f(P_2) = -3\sqrt{2}}.$$

Da der Schnitt der beiden Kugeloberflächen (leer, Punkt oder Kreisrand) eine **kompakte Menge** ist **werden Minimum und Maximum der stetigen Funktion f angenommen.** **Vergleich der Funktionswerte** zeigt, dass in P_1 das globale Maximum und in P_2 das globale Minimum liegt.

Beispiel 3) Gegeben sei das Extremalproblem

$$f(x, y) = x^2 + y^2 = \min!$$

unter der Nebenbedingung

$$g(x, y) = e^{x-1} - \arctan(y + 1) - 1 = 0.$$

a) Überprüfen Sie die Regularitätsbedingung.

Zeigen Sie, dass $\mathbf{x}_0 = (1, -1)^T$ zusammen mit einem geeigneten Multiplikator λ ein zulässiger, stationärer Punkt der zugehörigen Lagrange-Funktion F ist.

b) Untersuchen Sie den stationären Punkt $(1, -1)^T$ auf seinen Typ hin. Stellen Sie dazu die Hesse-Matrix $H_{\mathbf{x}}F(\mathbf{x}_0)$ auf und überprüfen Sie deren Definitheit auf dem Tangentialraum $\ker Dg(\mathbf{x}_0) = TG_g(\mathbf{x}_0)$.

Lösungsskizze:

Teil a): $g(x, y) = e^{x-1} - \arctan(y+1) - 1$ $\frac{d}{dz} \arctan(z) = \frac{1}{1+z^2}$

$\Rightarrow \mathbf{J}g(x, y) = \text{grad } g(x, y) = (e^{x-1}, -\frac{1}{1+(y+1)^2}) \neq (0, 0) \quad \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2$

\Rightarrow grad $g(x, y)$ hat Rang 1 (Regularitätsbedingung). ✓

Zulässigkeit: $g(1, -1) = e^{1-1} - \arctan(-1+1) - 1 = 1 - 0 - 1 = 0$ ✓

Lagrange-Funktion: $F = f + \lambda \cdot g = x^2 + y^2 + \lambda (e^{x-1} - \arctan(y+1) - 1)$.

stationärer Punkt der Lagrange-Funktion bedeutet: $\text{grad } F(1, -1) = (0, 0)$.

Zu zeigen: $\exists \lambda$ mit $\text{grad } F(1, -1) = (0, 0)$

$F_x = f_x + \lambda g_x$

$F_y = f_y + \lambda g_y$

$\text{grad } F(x, y) = \left(2x + \lambda e^{x-1}, 2y + \lambda \left(-\frac{1}{1+(y+1)^2} \right) \right)$ $\text{grad } F(1, -1) = \left(2 + \lambda e^{1-1}, -2 - \lambda \left(\frac{1}{1+(-1-1)^2} \right) \right)$

$\text{grad } F(1, -1) = (2 + \lambda e^0, -2 - \lambda) \stackrel{!}{=} (0, 0) \iff \left. \begin{matrix} 2 + \lambda = 0 \\ -2 - \lambda = 0 \end{matrix} \right\} \text{ beide erfüllt mit}$

$\lambda = -2$

Teil b): $\text{grad}_{x,y} F(x,y) = (F_x, F_y) = (2x + \lambda e^{x-1}, 2y - \lambda \frac{1}{1+(1+y)^2})$

$\mathbf{H}_{x,y} F = \begin{pmatrix} F_{xx} & F_{xy} \\ F_{yx} & F_{yy} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 + \lambda e^{x-1} & 0 \\ 0 & 2 - \lambda \frac{-2(1+y)}{(1+(1+y)^2)^2} \end{pmatrix}$

$\Rightarrow \mathbf{H}_{x,y} F(1, -1) = \begin{pmatrix} 2 - 2e^{1-1} & 0 \\ 0 & 2 - (-2) \frac{-2(1-1)}{(1+(1-1)^2)^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$
 mit $\lambda = -2$

d.h. $\mathbf{H}_{x,y} F(1, -1)$ ist semidefinit ($\det \mathbf{H}_{x,y} F(1, -1) = 0$).

Untersuchung auf dem Tangentialraum:

$\text{Ker} Dg(\mathbf{x}_0) = TG(\mathbf{x}_0) = \{ \mathbf{w} \in \mathbb{R}^n : \text{grad } g(\mathbf{x}_0) \cdot \mathbf{w} \stackrel{!}{=} 0 \}$

$\text{grad } g(x,y) = (e^{x-1}, -\frac{1}{1+(1+y)^2})$

$\text{grad } g(1, -1) = (e^0, -\frac{1}{1+0^2}) = (1, -1)$

$(1 \quad -1) \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} = w_1 - w_2 \stackrel{!}{=} 0 \implies w_1 = w_2$

$$\mathbf{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \text{ mit } \text{grad } g(1, -1) \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow w_1 = w_2$$

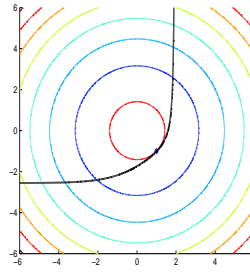
$$\vec{w} = \begin{pmatrix} \alpha \\ \alpha \end{pmatrix} \quad \alpha \in \mathbb{R}$$

$$\text{Ker } Dg(\mathbf{x}_0) = TG(\mathbf{x}_0) = \left\{ \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 : \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} = \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha \in \mathbb{R} \setminus \{0\} \right\}$$

Für alle $\mathbf{w} \neq 0$ aus dem Tangentialraum gilt mit einem $\alpha \neq 0$:

$$\begin{aligned} \mathbf{w}^T \mathbf{H}_{x,y} F(1, -1) \mathbf{w} &= \alpha \cdot (1, 1) \mathbf{H}_{x,y} F(1, -1) \alpha \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \\ &= \alpha^2 \cdot (1, 1) \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \alpha^2 \cdot (1, 1) \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix} = 2\alpha^2 > 0. \end{aligned}$$

d.h. die Hesse-Matrix $\mathbf{H}_{x,y} F(1, -1)$ ist positiv definit auf dem Tangentialraum. Daher liegt im Punkt $(1, -1)$ ein strenges lokales Minimum vor.



Idee des Newtonverfahrens:

Ziel: $f(x) \stackrel{!}{=} 0$

Idee: $f(x) \approx T_1(x; x_k) = f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k)$ (Nahe x_k)

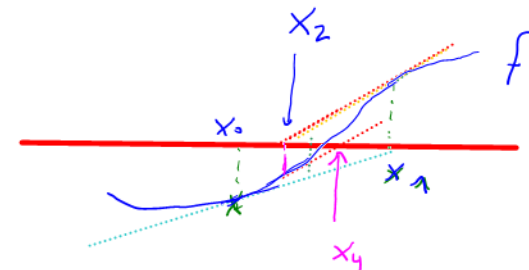
Löse Ersatzproblem: $f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k) \stackrel{!}{=} 0 \iff f'(x_k) \Delta_k \stackrel{!}{=} -f(x_k)$

Definiere $x_{k+1} = x_k + \Delta_k$.

linear

Iteriere!

Geometrisch:



Newton-verfahren:

Gesucht Lösung des System

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = 0, \quad \mathbf{x} \in \underline{D \subset \mathbb{R}^n}, \quad \underline{f : D \rightarrow \mathbb{R}^n}$$

Berechne stattdessen Nullstelle der Linearisierung im Punkt $\mathbf{x}^{[k]}$

$$T_1(\mathbf{x}; \mathbf{x}^{[k]}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}^{[k]}) + \mathbf{J}\mathbf{f}(\mathbf{x}^{[k]})(\mathbf{x} - \mathbf{x}^{[k]}) = 0 \implies \mathbf{J}\mathbf{f}(\mathbf{x}^{[k]})(\mathbf{x} - \mathbf{x}^{[k]}) = -\mathbf{f}(\mathbf{x}^{[k]})$$

ersetzt f'(x)
lineares Gleichungssystem

Nehme dieses \mathbf{x} als neue Näherung und iteriere. Startwert $\mathbf{x}^{[0]}$ vorgeben. Dann:

- Berechne $\mathbf{f}(\mathbf{x}^{[k]})$,
- Berechne die Jacobi-Matrix $\mathbf{J}\mathbf{f}(\mathbf{x}^{[k]})$,
- Löse das Gleichungssystem $\mathbf{J}\mathbf{f}(\mathbf{x}^{[k]}) \cdot \Delta^{[k]} = -\mathbf{f}(\mathbf{x}^{[k]})$
- Setze $\mathbf{x}^{[k+1]} = \mathbf{x}^{[k]} + \Delta^{[k]}$.

Beispiel:

Zur Bestimmung des Minimums der Funktion

$$z = F(x, y) := x^2 + 2y^2 - 0.1 \cos(x + y) - 3x + 2y$$

$$\text{grad } F(x, y) = \left(2x + 0.1 \sin(x+y) - 3, 4y + 0.1 \sin(x+y) + 2 \right) = f(x, y)$$

soll das Newton–Verfahren auf die Funktion $f(x, y) := \nabla F(x, y)^T$ angewendet werden.

- Berechnen Sie $f(x, y)$ und die Jacobi-Matrix $Jf(x, y)$.
- Stellen Sie das Newton–Verfahren auf und führen Sie den ersten Iterationsschritt per Handrechnung durch; Startvektor: $(x^0, y^0) = (0, 0)$.
- Führen Sie die Iteration numerisch durch und berechnen Sie damit die Lösung auf (wenigstens) zehnstellige Genauigkeit.

Lösung:

$$\mathbf{f}(x, y) = (\underbrace{2x + 0.1 \sin(x + y) - 3}_{f_1(x, y)}, \underbrace{4y + 0.1 \sin(x + y) + 2}_{f_2(x, y)})^T \stackrel{!}{=} (0, 0)^T$$

$$\mathbf{f}(0, 0) = (-3, 2)^T$$

$$\mathbf{J}\mathbf{f}(x, y) = \begin{pmatrix} \underbrace{(f_1)_x}_{2 + 0.1 * \cos(x + y)} & \underbrace{(f_1)_y}_{0.1 * \cos(x + y)} \\ \underbrace{(f_2)_x}_{0.1 * \cos(x + y)} & \underbrace{(f_2)_y}_{4 + 0.1 * \cos(x + y)} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{J}\mathbf{f}(0, 0) = \begin{pmatrix} 2.1 & 0.1 \\ 0.1 & 4.1 \end{pmatrix} \quad \cos(0+0) = 1$$

$$\mathbf{J}\mathbf{f}(0, 0) \cdot \underbrace{\Delta^{[0]}} = -\mathbf{f}(0, 0) \iff \begin{pmatrix} 2.1 & 0.1 \\ 0.1 & 4.1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \Delta_1^{[0]} \\ \Delta_2^{[0]} \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} -3 \\ 2 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{lösen} \\ \xrightarrow{\Delta^{[0]}} \end{array}$$

$$\mathbf{x}^{[1]} = \mathbf{x}^{[0]} + \Delta^{[0]}.$$

weiter mit $\mathbf{J}\mathbf{f}(\mathbf{x}^{[1]}) \Delta^{[1]} \stackrel{!}{=} -\mathbf{f}(\mathbf{x}^{[1]})$

Matlab für Anfänger (das geht natürlich deutlich eleganter!)

```
format long
k=0
x= 0 %Startwert
y= 0 %Startwert
for j=1:5, %Anzahl Newton-Schritte
c= 0.1 * cos(x+y);
s = 0.1 * sin(x+y);
A=[2+c c; c 4+c] %Jakobi-Matrix
b=[-2*x-s+3;-4*y-s-2] %Funktion dessen Nullstelle gesucht ist
%Newton-Iteration
dx = A \b ; %Gleichungssystem lösen
k=k+1
x= x+dx(1,1)
y=y+dx(2,1)
end
%Gradient von ursprünglicher Funktion
g= b
```

$$\begin{array}{ll}
k = 0 & x = 0 \quad y = 0 \\
k = 1 & x = \underline{1.45348837209302} \quad y = -0.52325581395349 \\
k = 2 & x = \underline{1.45963647269063} \quad y = -0.52018176365468 \\
k = 3 & x = \underline{1.45963810885761} \quad y = -0.52018094557119 \\
k = 4 & x = \underline{1.45963810885773} \quad y = -0.52018094557114 \\
k = 5 & x = \underline{1.45963810885773} \quad y = -0.52018094557114
\end{array}$$

Gradient von F im Punkt $x^{[5]}$:

f $g = 10^{-15} * (-0.444089209850063, -0.222044604925031)$

Da die Hesse-Matrix von F (also die Jacobi-Matrix von f) positiv definit ist, handelt es sich tatsächlich um eine Näherung für ein Minimum.

$$HF = \mathcal{J}f = \begin{pmatrix} 2 + 0.1 \cos(\dots) & 0.1 \cos(\dots) \\ 0.1 \cos(\dots) & 4 + 0.1 \cos(\dots) \end{pmatrix}$$

$$\left. \begin{array}{l}
(HF)_{11} = 2 + 0.1 \cos(\dots) \geq 1.9 > 0 \\
\det Hf \geq (1.9)(3.9) - (0.1)^2 > 0
\end{array} \right\} Hf \text{ positiv definit}$$