

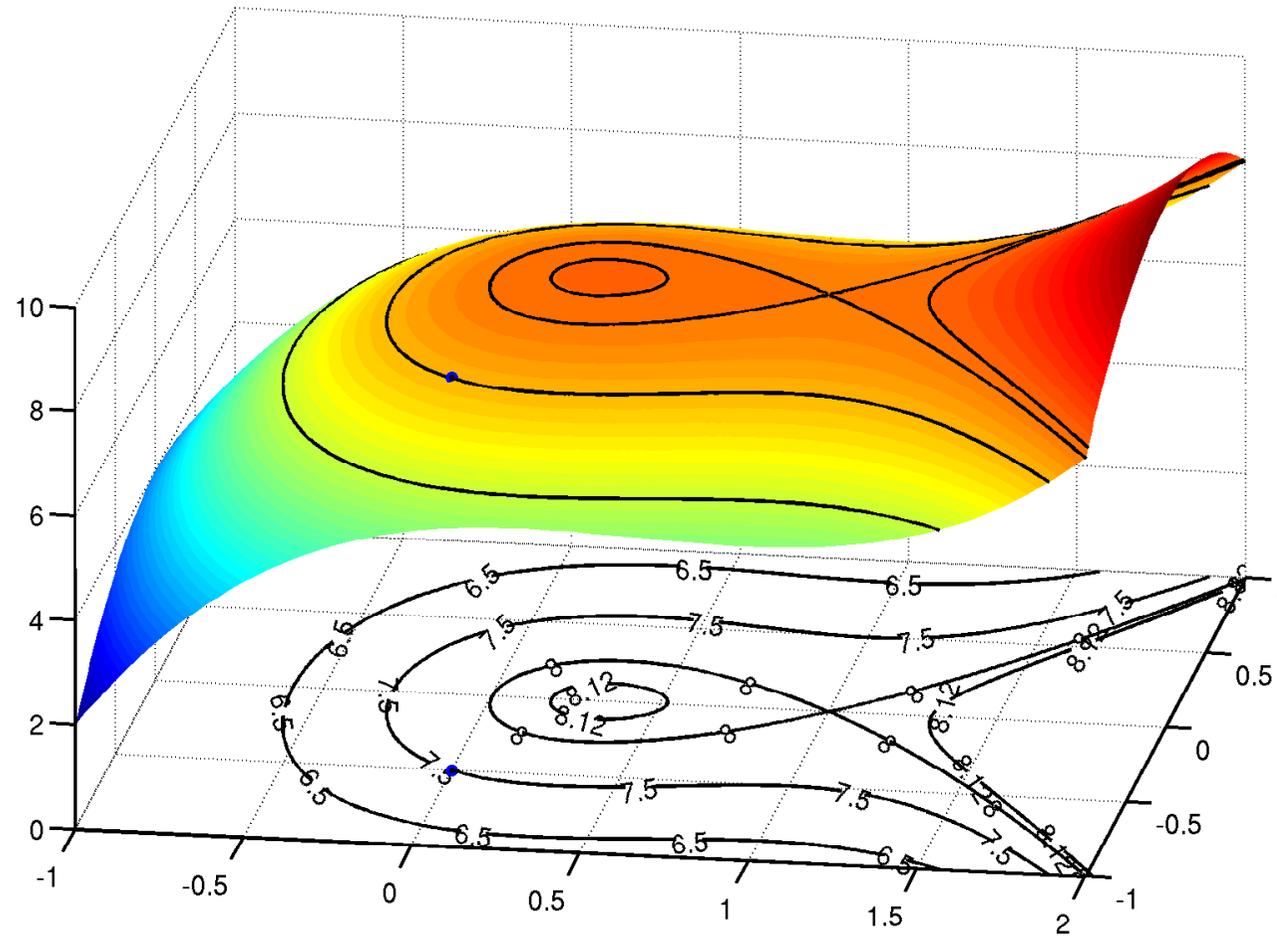
Vorlesung: Analysis II für Ingenieure

Wintersemester 09/10

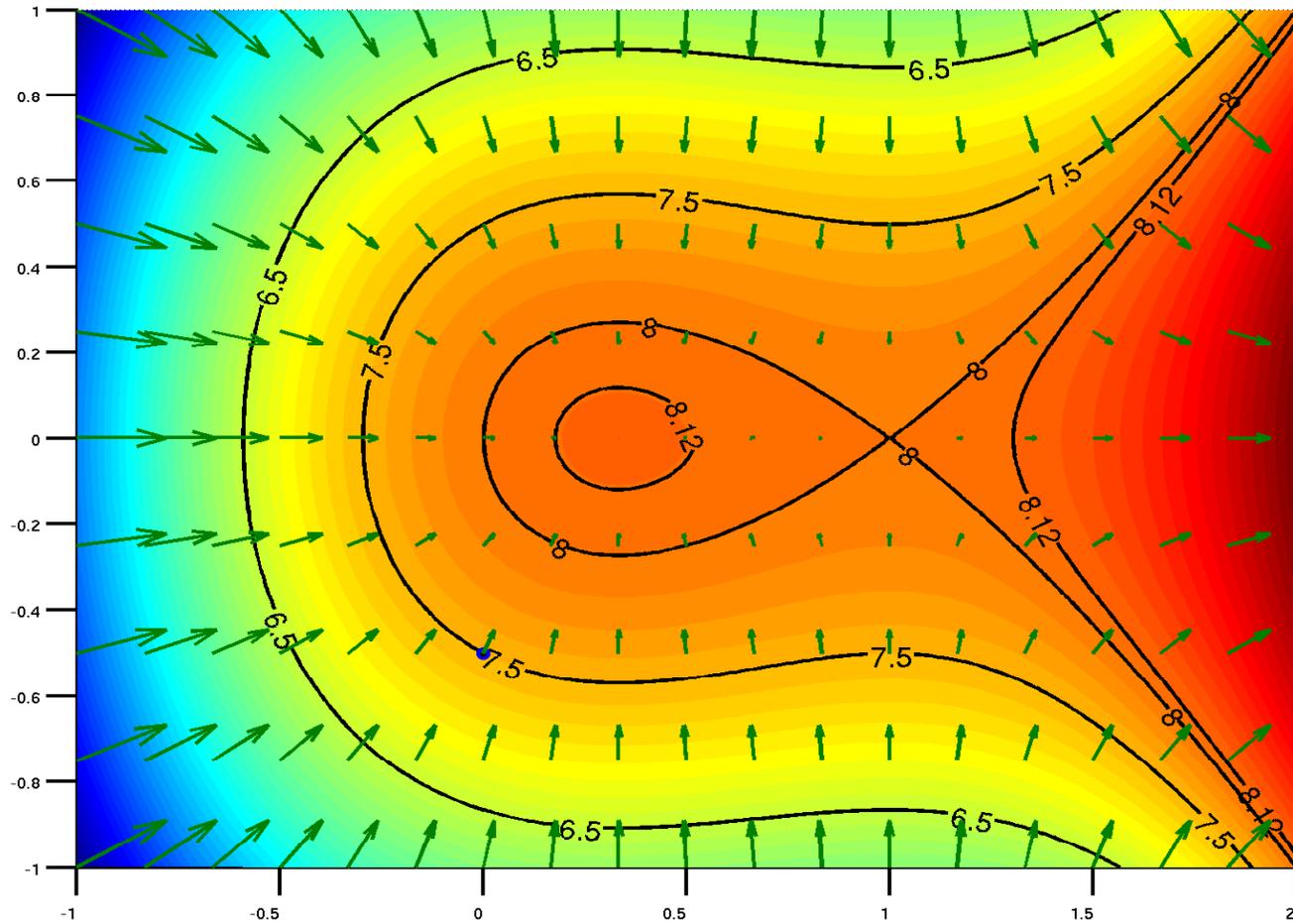
Michael Karow

Themen: Taylor-Entwicklung und lokale Extrema

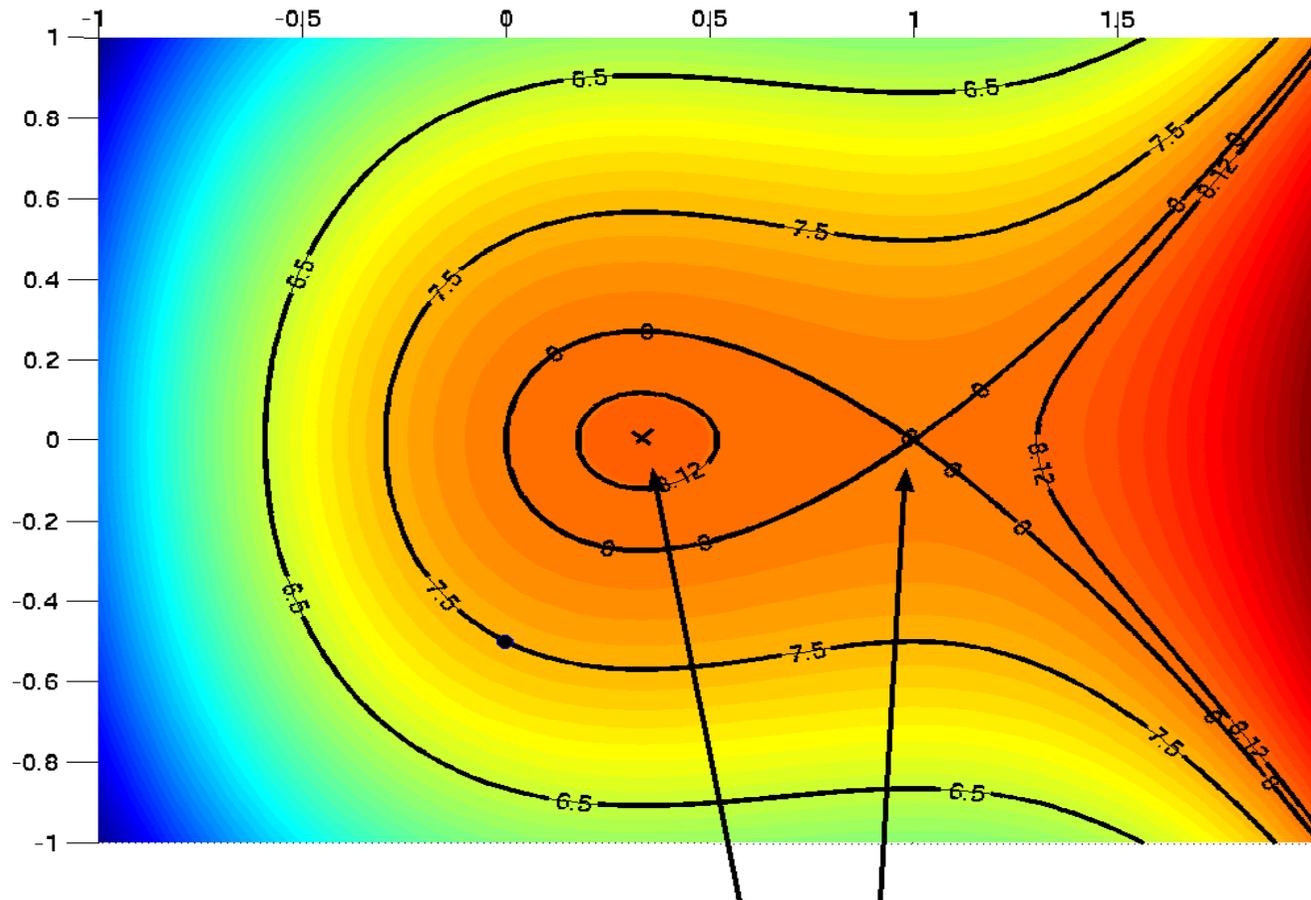
Motivierendes Beispiel: die Funktion $f(x, y) = x(x - 1)^2 - 2y^2$.



Dieselbe Funktion von oben betrachtet mit Gradientenfeld



Nullstellen des Gradientenfeldes



An der linken Nullstelle hat f ein lokales Maximum, an der rechten einen Sattelpunkt. **Frage:** Wie kann man das rechnerisch herausfinden?

Antwort: durch Taylorentwicklung.

Taylor-Entwicklung für eine Funktion von einer Variablen.

Sei I ein Intervall und $f : I \rightarrow \mathbb{R}$ an der Stelle x m -mal diff'bar. Dann gilt für $x + \Delta x \in I$,

$$f(x + \Delta x) = f(x) + \sum_{k=1}^m \frac{f^{(k)}(x)}{k!} (\Delta x)^k + R_m(\Delta x),$$

wobei

$$\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{R_m(\Delta x)}{(\Delta x)^m} = 0.$$

Falls f in einer Umgebung von x sogar $(m + 1)$ -mal stetig differenzierbar ist, hat man die Restglieddarstellung

$$R_m(\Delta x) = \frac{f^{(m+1)}(x + t \Delta x)}{(m + 1)!} (\Delta x)^{m+1}$$

für ein $t \in]0, 1[$, das von Δx abhängt.

Taylor-Entwicklungen bis zur dritten Ordnung

Sei $f : I \rightarrow \mathbb{R}$ an der Stelle x mindestens 3-mal diff'bar. Dann hat man

$$\begin{aligned}f(x + \Delta x) &= f(x) + f'(x) \Delta x + R_1(\Delta x) \\&= f(x) + f'(x) \Delta x + \frac{1}{2} f''(x) (\Delta x)^2 + R_2(\Delta x) \\&= f(x) + f'(x) \Delta x + \frac{1}{2} f''(x) (\Delta x)^2 + \frac{1}{6} f'''(x) (\Delta x)^3 + R_3(\Delta x)\end{aligned}$$

mit

$$\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{R_1(\Delta x)}{\Delta x} = 0, \quad R_1(\Delta x) = \frac{1}{2} f''(x + t \Delta x) (\Delta x)^2, \quad t \in]0, 1[$$

$$\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{R_2(\Delta x)}{(\Delta x)^2} = 0, \quad R_2(\Delta x) = \frac{1}{6} f'''(x + t \Delta x) (\Delta x)^3, \quad t \in]0, 1[$$

$$\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{R_3(\Delta x)}{(\Delta x)^3} = 0.$$

Anwendung:

Berechnung einer Näherung für $\sqrt{103}$ mittels Taylor-Entwicklung.

Sei $f(x) = \sqrt{x}$, $x = 100$. Dann $f'(x) = \frac{1}{2\sqrt{x}}$, $f''(x) = -\frac{1}{4\sqrt{x^3}}$ und

$$\begin{aligned}\sqrt{100 + \Delta x} &= f(x + \Delta x) \\ &= f(x) + f'(x) \Delta x + R_1(\Delta x) \\ &= 10 + \frac{1}{20} \Delta x + R_1(\Delta x)\end{aligned}$$

mit

$$R_1(\Delta x) = \frac{1}{2} f''(x + t \Delta x) (\Delta x)^2 = \frac{1}{2} \left(-\frac{1}{4\sqrt{100 + t \Delta x^3}} \right) (\Delta x)^2$$

Für $\Delta x > 0$ ist

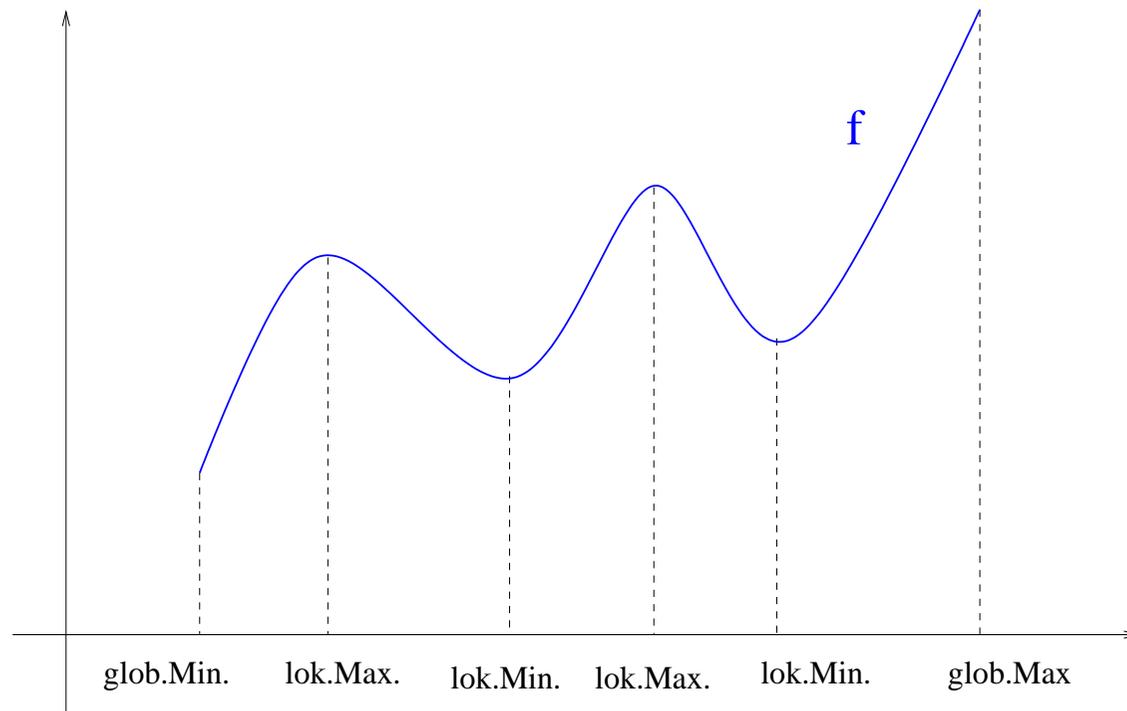
$$|R_1(\Delta x)| \leq |R_1(0)| = \frac{(\Delta x)^2}{8000}$$

Für $\Delta x = 3$ bekommt man so

$$\sqrt{103} = \underbrace{10 + \frac{3}{20}}_{=10.15} + R_1(3), \quad |R_1(3)| \leq \frac{9}{8000} = 0.001125.$$

$\sqrt{103}$ auf 16 Stellen genau: 10.14889156509222

Lokale Extrema im 1-dimensionalen Fall



Eine diff'bare Funktion $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ mit lokalen Extrema im inneren des Definitionsbereichs und globalen Extrema am Rand.

Aus Analysis I bekannt: Sei x ein innerer Punkt des Intervalls I und sei $f : I \rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar an der Stelle x . Dann gelten folgende Aussagen.

1. Wenn f an der Stelle x ein **lokales Minimum** oder ein **lokales Maximum** hat, dann ist $f'(x) = 0$.
2. Wenn $f'(x) = 0$ und $f''(x) > 0$, dann hat f an der Stelle x ein **lokales Minimum**.
3. Wenn $f'(x) = 0$ und $f''(x) < 0$, dann hat f an der Stelle x ein **lokales Maximum**.

Diese Aussagen werden auf der folgenden Seite mittels Taylor-Entwicklung bewiesen.

Taylor-Entwicklung bis zur 1. Ordnung:

$$f(x + \Delta x) = f(x) + f'(x) \Delta x + R_1(\Delta x)$$

Angenommen, $f'(x) > 0$.

Wegen $\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{R_1(\Delta x)}{\Delta x} = 0$ hat man $\left| \frac{R_1(\Delta x)}{\Delta x} \right| < f'(x)$,

wenn $|\Delta x|$ hinreichend klein ist. Für solche Δx folgt

$$|R_1(\Delta x)| < f'(x) |\Delta x|$$

Konsequenz:

$f'(x) \Delta x$ und $f'(x) \Delta x + R_1(\Delta x)$ haben dasselbe Vorzeichen. Somit

$$f(x + \Delta x) = f(x) + f'(x) \Delta x + R_1(\Delta x) \begin{cases} > f(x) & \text{wenn } \Delta x > 0 \\ < f(x) & \text{wenn } \Delta x < 0. \end{cases}$$

Also hat f kein lokales Extremum an der Stelle x .

Analog argumentiert man, wenn $f'(x) < 0$.

Fazit: Damit f an der Stelle x ein lokales Extremum haben kann, muss $f'(x) = 0$ sein.

Taylor-Entwicklung bis zur 2. Ordnung:

$$f(x + \Delta x) = f(x) + f'(x) \Delta x + \frac{1}{2} f''(x) (\Delta x)^2 + R_2(\Delta x)$$

Angenommen, $f'(x) = 0$, $f''(x) > 0$.

Wegen $\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{R_2(\Delta x)}{(\Delta x)^2} = 0$ hat man $\left| \frac{R_2(\Delta x)}{(\Delta x)^2} \right| < \frac{1}{2} f''(x)$,

wenn $|\Delta x|$ hinreichend klein ist. Für solche Δx folgt

$$|R_2(\Delta x)| < \frac{1}{2} f''(x) (\Delta x)^2$$

Konsequenz:

$\frac{1}{2} f''(x) (\Delta x)^2$ und $\frac{1}{2} f''(x) (\Delta x)^2 + R_2(\Delta x)$ haben dasselbe Vorzeichen. Somit

$$f(x + \Delta x) = f(x) + \frac{1}{2} f''(x) (\Delta x)^2 + R_2(\Delta x) > f(x) \text{ wenn } \Delta x \neq 0.$$

Also hat f ein lokales Minimum an der Stelle x .

Fazit: Wenn $f'(x) = 0$, $f''(x) > 0$, dann hat f an der Stelle x ein lokales Minimum.

Der n -dimensionale Fall

(Wir betrachten hier aus didaktischen Gründen $n = 2$)

Höhere partielle Ableitungen

Beispiel:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) := \frac{\partial}{\partial x} \frac{\partial f}{\partial y}(x, y)$$

Man leitet die partielle Ableitung nach y einfach noch einmal nach x ab.

Satz von Schwarz (Vertauschbarkeit der Ableitungsreihenfolge) :

Wenn $\frac{\partial f}{\partial x}(x, y)$ und $\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y)$ existieren und stetig sind, dann existiert auch $\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y)$ und es ist

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) = \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y).$$

Taylor-Entwicklung für eine Funktion von 2 Variablen

$$f(x + \Delta x, y + \Delta y) = f(x, y) + \underbrace{\sum_{k=1}^m \frac{1}{k!} P_k(\Delta x, \Delta y)}_{\text{Taylorpolynom}} + R_m(\Delta x, \Delta y),$$

wobei

$P_k(\Delta x, \Delta y)$ = Summe über alle Produkte der Form

$$\underbrace{\frac{\partial^k f}{\partial u_1 \partial u_2 \dots \partial u_k}(x, y)}_{\text{partielle Ableitung}} \cdot \underbrace{(\Delta u_1)(\Delta u_2) \dots (\Delta u_k)}_{k \text{ Faktoren}}$$

wobei $u_j = x$ oder $u_j = y$.

und

$$\lim_{(\Delta x, \Delta y) \rightarrow (0,0)} \frac{R_m(\Delta x, \Delta y)}{\left(\sqrt{(\Delta x)^2 + (\Delta y)^2}\right)^m} = 0$$

Bemerkung: $\sqrt{(\Delta x)^2 + (\Delta y)^2}$ ist die Länge des Vektors $(\Delta x, \Delta y)$.

Beispiel: der Summand P_3 des Taylor-Polynoms

$$\begin{aligned} P_3(\Delta x, \Delta y) = & \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial x \partial x}(x, y) (\Delta x)(\Delta x)(\Delta x) + \frac{\partial^3 f}{\partial y \partial y \partial y}(x, y) (\Delta y)(\Delta y)(\Delta y) \\ & + \frac{\partial^3 f}{\partial y \partial x \partial x}(x, y) (\Delta y)(\Delta x)(\Delta x) + \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial y \partial y}(x, y) (\Delta x)(\Delta y)(\Delta y) \\ & + \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial y \partial x}(x, y) (\Delta x)(\Delta y)(\Delta x) + \frac{\partial^3 f}{\partial y \partial x \partial y}(x, y) (\Delta y)(\Delta x)(\Delta y) \\ & + \frac{\partial^3 f}{\partial x \partial x \partial y}(x, y) (\Delta x)(\Delta x)(\Delta y) + \frac{\partial^3 f}{\partial y \partial y \partial x}(x, y) (\Delta y)(\Delta y)(\Delta x) \end{aligned}$$

Einige Terme haben denselben Wert (Satz von Schwarz).
Man kann P_3 deshalb kürzer schreiben:

$$\begin{aligned} P_3(\Delta x, \Delta y) &= \frac{\partial^3 f}{\partial x^3}(x, y) (\Delta x)^3 + \frac{\partial^3 f}{\partial y^3}(x, y) (\Delta y)^3 \\ &= 3 \frac{\partial^3 f}{(\partial x)^2 \partial y}(x, y) (\Delta x)^2 (\Delta y) + 3 \frac{\partial^3 f}{\partial x (\partial y)^2}(x, y) (\Delta x) (\Delta y)^2. \end{aligned}$$

Zur Beruhigung: Es kommt in der Praxis selten vor, dass man Taylor-Entwicklung bis zu 3. Ordnung machen muss.

Die Summanden P_1 und P_2

$$P_1(\Delta x, \Delta y) = \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \Delta x + \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \Delta y.$$

$$\begin{aligned} P_2(\Delta x, \Delta y) &= \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial x}(x, y) (\Delta x) (\Delta x) + \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial y}(x, y) (\Delta y) (\Delta y) \\ &\quad + \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) (\Delta x) (\Delta y) + \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) (\Delta y) (\Delta x) \\ &= \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) (\Delta x)^2 + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) (\Delta y)^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) (\Delta x) (\Delta y). \end{aligned}$$

Der Summand P_1 in Vektorschreibweise

$$\begin{aligned} P_1(\Delta x, \Delta y) &= \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \Delta x + \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \Delta y \\ &= \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix} \\ &= \nabla f(x, y) \cdot \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix} \\ &\quad \uparrow \\ &\quad \text{Skalarprodukt} \end{aligned}$$

Der Summand P_1 ist nicht anderes als das Differential von f an der Stelle (x, y) .

Der Summand P_2 in Matrix-Vektorschreibweise

$$\begin{aligned} P_2(\Delta x, \Delta y) &= \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) (\Delta x)^2 + \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) (\Delta y)(\Delta x) \\ &\quad + \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) (\Delta x)(\Delta y) + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) (\Delta y)^2 \\ &= \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) \end{bmatrix}}_{(\text{Hess } f)(x, y)} \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Die Matrix der zweiten partiellen Ableitungen heisst **Hesse-Matrix**.

Taylor-Entwicklung bis zur zweiten Ordnung für eine Funktion von 2 Variablen

$$f(x + \Delta x, y + \Delta y)$$

$$= f(x, y) + P_1(\Delta x, \Delta y) + \frac{1}{2} P_2(\Delta x, \Delta y) + R_2(\Delta x, \Delta y)$$

$$= f(x, y) + \nabla f(x, y) \cdot \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix} + \frac{1}{2} \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix} \cdot (\text{Hess } f)(x, y) \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix} + R_2(\Delta x, \Delta y)$$

Lokale Extrema

Wie im 1-dimensionalen Fall argumentiert man:

Wenn f an der Stelle (x, y) ein lokales Maximum oder ein lokales Minimum hat, dann müssen an der Stelle (x, y) alle partiellen Ableitungen 1. Ordnung 0 sein.

Notwendige Bedingung für ein lokales Extremum ist also

$$(\nabla f)(x, y) = (0, 0) \quad (*)$$

Terminologie: Wenn die Bedingung $(*)$ erfüllt ist, dann nennt man (x, y) einen **kritischen Punkt**.

Lokale Extrema II

Angenommen, die notwendige Bedingung $(\nabla f)(x, y) = (0, 0)$ ist erfüllt. Dann sieht die Taylor-Entwicklung so aus:

$$f(x + \Delta x, y + \Delta y) = f(x, y) + \underbrace{\frac{1}{2} \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix} \cdot (\text{Hess } f)(x, y) \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix}}_{=P_2(\Delta x, \Delta y)} + R_2(\Delta x, \Delta y)$$

Es gilt: Wenn $P_2(\Delta x, \Delta y) \neq 0$ und $(\Delta x, \Delta y)$ hinreichend klein, dann ist

$$|R_2(\Delta x, \Delta y)| \ll |P_2(\Delta x, \Delta y)|$$

Unter dieser Voraussetzung folgt:

$$f(x + \Delta x, y + \Delta y) > f(x, y) \quad \Leftrightarrow \quad P_2(\Delta x, \Delta y) > 0$$

$$f(x + \Delta x, y + \Delta y) < f(x, y) \quad \Leftrightarrow \quad P_2(\Delta x, \Delta y) < 0$$

Zitat von der vorherigen Seite:

Wenn $\nabla f(x, y) = (0, 0)$ und $(\Delta x, \Delta y)$ hinreichend klein, dann gilt

$$f(x + \Delta x, y + \Delta y) > f(x, y) \quad \Leftrightarrow \quad P_2(\Delta x, \Delta y) > 0,$$

$$f(x + \Delta x, y + \Delta y) < f(x, y) \quad \Leftrightarrow \quad P_2(\Delta x, \Delta y) < 0.$$

Folgerungen:

1. Wenn $P_2(\Delta x, \Delta y) > 0$ für **alle** $(\Delta x, \Delta y) \neq (0, 0)$,
dann hat f an der Stelle (x, y) ein **lokales Minimum**.
2. Wenn $P_2(\Delta x, \Delta y) < 0$ für **alle** $(\Delta x, \Delta y) \neq (0, 0)$,
dann hat f an der Stelle (x, y) ein **lokales Maximum**.
3. Wenn $P_2(\Delta x, \Delta y) < 0$ für **einige** $(\Delta x, \Delta y)$ und $P_2(\Delta x, \Delta y) > 0$ für **einige** $(\Delta x, \Delta y)$,
dann hat f an der Stelle (x, y) **weder** ein lok. Maximum **noch** ein lok. Minimum,
sondern einen **Sattelpunkt**.

Terminologie:

Im 1. Fall nennt man P_2 und ebenso die zugehörige Hesse-Matrix **positiv definit**.

Im 2. Fall nennt man P_2 und ebenso die zugehörige Hesse-Matrix **negativ definit**.

Im 3. Fall nennt man P_2 und ebenso die zugehörige Hesse-Matrix **indefinit**.

Frage: Wie prüft man Definitheit? (Antwort auf der nächsten Seite)

Allgem. Definitheitsdefinition und Definitheitstest für 2×2 -Matrizen

Allgemeine Definitheitsdefinition: Eine symmetrische Matrix $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ heisst

1. positiv definit, wenn $\vec{x} \cdot A\vec{x} > 0$ für alle $\vec{x} \neq 0$,
2. negativ definit, wenn $\vec{x} \cdot A\vec{x} < 0$ für alle $\vec{x} \neq 0$,
3. indefinit, wenn $\vec{x} \cdot A\vec{x} < 0$ für einige \vec{x} und $\vec{x} \cdot A\vec{x} > 0$ für einige \vec{x} .

Bemerkung: Es gibt noch die semidefiniten Fälle. Siehe lineare Algebra.

Definitheitstest im 2×2 -Fall: Die symmetrische Matrix $A = \begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ ist

1. positiv definit, wenn $\det(A) > 0$ und $a > 0$,
2. negativ definit, wenn $\det(A) > 0$ und $a < 0$,
3. indefinit, wenn $\det(A) < 0$.

Wenn $\det(A) = 0$, dann ist A semidefinit.

Der Grund, warum wir den semidefiniten Fall nicht näher betrachten, ist folgender:

Wenn die Hesse-Matrix $\text{Hess } f(x, y)$ nur semidefinit ist, dann hat man keine Aussage über lokale Maxima/Minima. Man muss dann höhere Ableitungen betrachten

Einfaches Rechenbeispiel

Sei $f(x, y) = x(x - 1)^2 - 2y^2 + 8$ (Beispielfunktion aus der Einleitung). Dann

$$\nabla f(x, y) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (x - 1)(3x - 1) \\ -4y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3x^2 - 4x + 1 \\ -4y \end{bmatrix}$$

$$(\text{Hess } f)(x, y) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6x - 4 & 0 \\ 0 & -4 \end{bmatrix}$$

Nullstellen des Gradienten (=kritische Punkte, Kandidaten für ein lokales Extremum):

$$\nabla f(x, y) \Leftrightarrow (x, y) = \left(\frac{1}{3}, 0\right) \quad \text{oder} \quad (x, y) = (1, 0)$$

Einsetzen dieser Punkte in die Hesse-Matrix:

$$(\text{Hess } f)\left(\frac{1}{3}, 0\right) = \underbrace{\begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -4 \end{bmatrix}}_{\text{negativ definit}} \quad (\text{Hess } f)(1, 0) = \underbrace{\begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -4 \end{bmatrix}}_{\text{indefinit}}$$

$\Rightarrow f$ hat ein lok. Maximum an der Stelle $\left(\frac{1}{3}, 0\right)$ und einen Sattelpunkt an der Stelle $(1, 0)$.