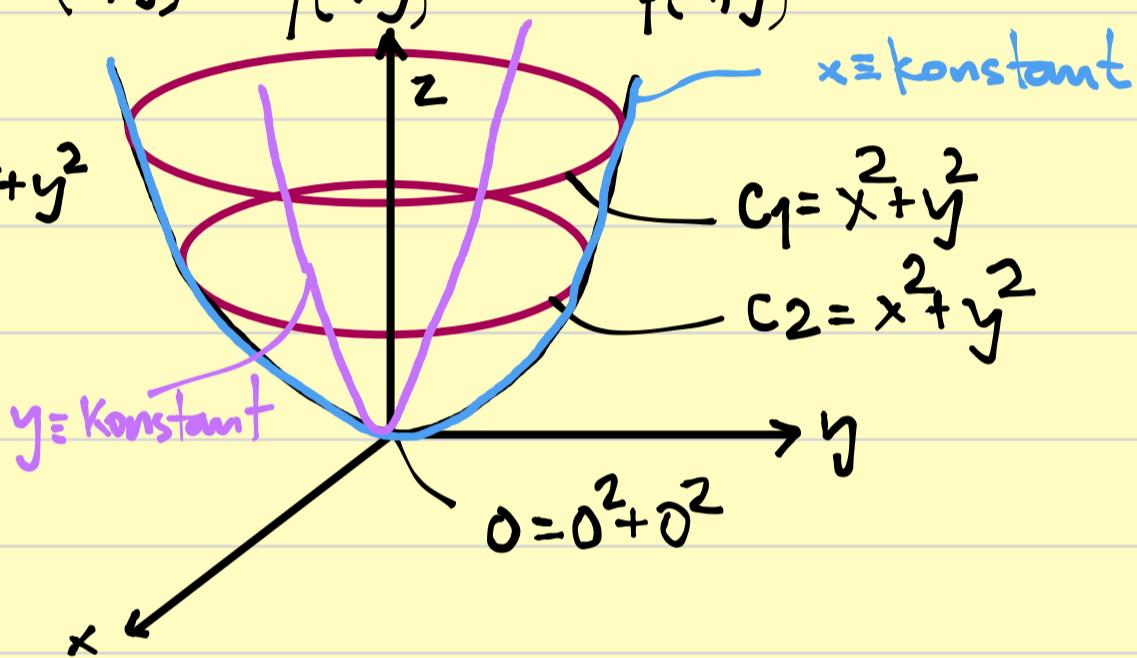


## Differentialrechnung mit mehreren unabhängigen Variablen...

Eine Funktion von 2 Variablen ist eine Zuordnung

$$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R} \quad (x, y) \mapsto f(x, y) \quad z = f(x, y)$$

Beispiel:  $z = x^2 + y^2$



### Partielle Ableitung.

Wie ändert sich  $f(x, y)$ , wenn nur eine Variable geändert wird?

$x = \text{konstant}$  → es ändert sich nur  $y$

$$z = x_0^2 + y^2$$

$y = \text{konstant}$  → es ändert sich nur  $x$

$$z = x^2 + y_0^2$$

### Partielle Ableitung nach $x$

$$f_x(x, y) = \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h, y) - f(x, y)}{h}$$

$$f_y(x, y) = \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x, y+h) - f(x, y)}{h}$$

Beispiel:  $f(x, y) = 3x^2y + 4y$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 6xy$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 3x^2 + 4$$

Gradient von  $f(x, y)$  ist der Vektor  $\nabla f(x, y) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \end{bmatrix}$

- Richtung des steilsten Anstiegs von  $f$  an der Stelle  $(x, y)$
- Das Modul vom Vektor  $\|\nabla f(x, y)\|$  = maximale Steigung an der Stelle  $(x, y)$ .

Beispiel: Gradient zeigt, in welche Richtung man z.B. Preis( $x$ ) und Werbung ( $y$ ) verändern sollte, um Gewinn ( $z$ ) zu erhöhen.

Hesse Matrix sammelt alle zweiten Partiellen Ableitungen.

Für eine Funktion  $f(x, y)$ :

$$Hf(x, y) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{bmatrix}$$

Die Hesse Matrix spielt bei der Klassifikation von Extremstellen eine zentrale Rolle.

Wir betrachten  $f(x, y)$ .

Schritt 1. kritische Punkte finden

$$\nabla f(x_0, y_0) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Gleichungssystem  $\left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{x_0, y_0} = 0 \quad \text{UND} \quad \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{x_0, y_0} = 0$

Diese Punkte sind Kandidaten für:

- lokale Maxima
- lokale Minima
- Sattelpunkte

Schritt 2. Klassifikation mit der Hesse-Matrix (für 2 Variablen)

$$\left. \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} \right|_{x_0, y_0} = A \quad \left. \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \right|_{x_0, y_0} = B \quad \left. \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} \right|_{x_0, y_0} = C$$

$$H_f(x_0, y_0) = \begin{bmatrix} A & C \\ C & B \end{bmatrix} \quad \det(H_f(x_0, y_0)) = AB - C^2$$

- Dann gilt:
- Fall 1.  $D > 0 \quad \& \quad A > 0 \rightarrow \text{lokales Minimum}$
  - Fall 2.  $D > 0 \quad \& \quad A < 0 \rightarrow \text{lokales Maximum}$
  - Fall 3.  $D < 0 \rightarrow \text{Sattelpunkt}$
  - Fall 4.  $D = 0 \rightarrow \text{Keine Entscheidung}$

### Aufgabe 1: Partielle Ableitungen in einem CRM-Projekt

Ein Unternehmen führt ein neues CRM-System ein. Die „Zufriedenheit“ der Mitarbeiter mit dem System wird modelliert durch

$$Z(x, y) = 20 \ln(x + 1) + 30 \ln(y + 1) - 2x - 3y$$

mit

- $x$ : Anzahl Schulungstage pro Mitarbeiter
- $y$ : Anzahl zusätzlicher Verbesserungstage für die Benutzeroberfläche

Beide werden als **nichtnegative** reelle Variablen betrachtet ( $x, y \geq 0$ ).

1. Berechne die partiellen Ableitungen  $Z_x(x, y)$  und  $Z_y(x, y)$ .
2. Berechne  $Z_x(2, 3)$  und  $Z_y(2, 3)$  und interpretiere die Werte ökonomisch.

$$\frac{\partial Z}{\partial x} : 20 \cdot \frac{1}{x+1} - 2$$

$$\left. \frac{\partial Z}{\partial x} \right|_{(2,3)} = 20 \cdot \frac{1}{3} - 2 = 4 \frac{2}{3} \quad \left. \frac{\partial Z}{\partial y} \right|_{(2,3)} = 30 \cdot \frac{1}{4} - 3 = 4 \frac{1}{4}$$

$$\frac{\partial Z}{\partial y} = 30 \cdot \frac{1}{y+1} - 3$$

Nähe bei (2,3) bringen zusätzliche Schwingstage und UU. Verbesserungen in etwa gleich viel Zufriedenheit.

$$\frac{\partial L}{\partial x} \Big|_{x_0, y_0} = \frac{20}{x_0+1} - 2 = 0 \rightarrow x_0 = 9 \quad \left. \right\} (9, 9)$$

$$\frac{\partial L}{\partial y} \Big|_{x_0, y_0} = \frac{30}{y_0+1} - 3 = 0 \rightarrow y_0 = 9$$

$$\frac{\partial^2 L}{\partial x^2} = \frac{-20}{(x_0+1)^2} = \frac{-20}{(10)^2} = -0'2$$

$$\frac{\partial^2 L}{\partial y^2} = \frac{-30}{(y_0+1)^2} = \frac{-30}{(10)^2} = -0'3$$

$$\frac{\partial^2 L}{\partial x \partial y} = 0$$

$$H = \begin{bmatrix} -0'2 & 0 \\ 0 & -0'3 \end{bmatrix}$$

$$D = 0'06 > 0 \quad A = -0'2 < 0$$

Fall 2. lokales Maximum

Der Punkt [9,9] stellt ein lokales max. dar.

#### Aufgabe 2: Totales Differential – Kosten eines Cloud-Systems

Ein Unternehmen betreibt ein Cloud-System mit zwei Arten von Instanzen:

- $x$ : Anzahl Standard-Server (in Zehner-Paketen, also  $x$  kann reell sein)
- $y$ : Anzahl High-Memory-Server (ebenfalls in Zehner-Paketen)

Die stundenbezogenen Gesamtkosten werden approximiert durch

$$K(x, y) = 100 + 4x^2 + y^2$$

(€ pro Stunde).

Aktuell laufen  $x_0 = 3$  Standard-Server-Pakete und  $y_0 = 2$  High-Memory-Pakete.

Das Unternehmen überlegt, auf  $x = 3,2$  und  $y = 1,8$  zu ändern (also leichte Anpassungen).

- Berechne  $K_x(x, y)$  und  $K_y(x, y)$ .
- Bestimme das totale Differential  $dK$  an der Stelle (3, 2).
- Verwende  $dK$ , um die ungefähre Kostenänderung beim Übergang von (3, 2) nach (3,2, 1,8) zu berechnen.

$$\frac{\partial K}{\partial x} = 8x$$

$$\frac{\partial K}{\partial y} = 2y$$

Totale Differential (3,2)

$$dK = \frac{\partial K}{\partial x} \Big|_{(3,2)} \cdot dx + \frac{\partial K}{\partial y} \Big|_{(3,2)} \cdot dy =$$

$$= 8 \cdot 3 \cdot dx + 2 \cdot 2 \cdot dy =$$

$$= 24dx + 4dy$$

Änderung von (3,2) nach (3,2, 1,8)

Anfangspunkt:  $x_0=3$   $y_0=2$  Neuer Punkt:  $x=3^{1/2}$   $y=1^{1/2}$

Kleine Änderung:  $dx = x - x_0 = 3^{1/2} - 3 = 0^{1/2}$   
 $dy = y - y_0 = 1^{1/2} - 2 = -0^{1/2}$

$$dk = 24 \cdot 0^{1/2} + 4 \cdot (-0^{1/2}) = 4^1 0$$

Die Kosten steigen ca. 4€/Std bei der Änderung.

### Aufgabe 3: Gradient und Richtungsableitung – Datenverarbeitungskapazität

Die pro Stunde verarbeitbare Datenmenge (in GB) eines Analyse-Clusters werde modelliert durch

$$F(x, y) = 10x + 6y - x^2 - 2y^2$$

mit

- $x$ : Anzahl CPU-Einheiten (z.B. in virtuellen Kernen)
  - $y$ : Parallelisierungsstufe (z.B. Anzahl paralleler Pipelines, reelle Modellgröße)
1. Berechne den Gradienten  $\nabla F(x, y)$ .
  2. Bestimme  $\nabla F(2, 1)$ .
  3. Berechne die Richtungsableitung von  $F$  in  $(2, 1)$  in Richtung des Vektors  $\mathbf{v} = (1, 2)$ .  
(Hinweis: zuerst  $\mathbf{v}$  normieren  $\Rightarrow$  Einheitsvektor.)
  4. Interpretiere das Ergebnis.

$$\frac{\partial F}{\partial x} = 10 - 2x \quad \frac{\partial F}{\partial y} = 6 - 4y$$

$$\nabla F = \begin{bmatrix} 10 - 2x \\ 6 - 4y \end{bmatrix}$$

$$\nabla F \Big|_{2,1} = \begin{bmatrix} 10 - 2 \cdot 2 \\ 6 - 4 \cdot 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 2 \end{bmatrix}$$

Richtungsableitung in Richtung  $(1, 2)$

Zuerst machen wir den Einheitsvektor  $\vec{u} = \frac{\vec{v}}{\|\vec{v}\|} = \frac{\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}}{\sqrt{1^2+2^2}} = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{5} \\ 2/\sqrt{5} \end{bmatrix}$

Richtungsableitung:  $\nabla F(2, 1) \cdot \vec{u} = \begin{bmatrix} 6 \\ 2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1/\sqrt{5} \\ 2/\sqrt{5} \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{5}} (6 \cdot 1 + 2 \cdot 2) = 4^{1/47}$

**Interpretation:**  $\nabla F(2, 1)$  zeigt die Richtung des steilsten Anstiegs von  $F$  im Punkt  $(2, 1)$ .

Die Richtungsableitung  $4^{1/47}$  bedeutet: wenn wir  $x$  &  $y$  in Richtung  $\vec{u}$  leicht erhöhen, steigt die verarbeitbare Datenmenge

mit einer Steigerung von 4'47 GB pro Schritt in Richtung  $\vec{u}$ .