

# Mathematik I

für Chemie, Life Science und Nanoscience

Vorlesung 18: Differentiation im  $\mathbb{R}^n$

Dr. Stefan Frei, 23.01.20

---

## Klausurtermin

- Alter Termin: **Mo, 02.03.20**, 14:30-16:30
- Überschneidung mit der Klausur *Lineare Algebra* für LA Mathe-Chemie

## Alternativtermine

- **Do, 27.02.20**, 14:30-16:30 (4 Konflikte)
- **Di, 03.03.20**, 14:30-16:30 (3 Konflikte)
- **Mi, 04.03.20**, 17:00-19:00 (1 Konflikt)

Neuer Termin: **Mi, 04.03.20**, 17:00-19:00 !

## Infos zur Klausur

- 90 min Zeit, 15 min vorher da sein
- **Einziges Hilfsmittel:** **Handbeschriebenes** DIN A4 Blatt (Vorder- und Rückseite), keine Kopien, keine Verkleinerungen
- Kein Taschenrechner, etc, Handys und Smartwatches in Taschen
- Ca. 45 Punkte, 40% zum Bestehen notwendig
- Bei Bestehen evtl. Anrechnen von bis zu 5 Bonuspunkten aus den Übungen

## **Vorbereitung**

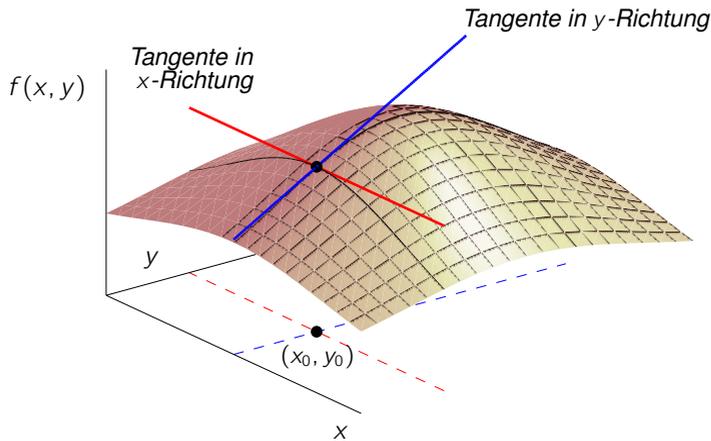
- Altklausuren Eberhard Luik online (aber: Auch andere Themen können drankommen!)
- Übungsaufgaben

# Partielle Ableitung

$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  ist **partiell differenzierbar** nach  $x_j$  in  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$ , wenn

$$g_j(t) := f(x_1, \dots, x_{j-1}, t, x_{j+1}, \dots, x_n)$$

differenzierbar ist.



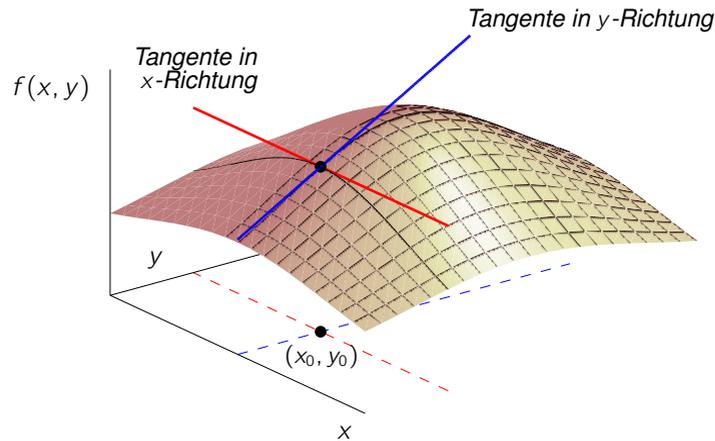
- Partielle Ableitungen nach  $x$  und  $y$  sind **Steigungen der Tangenten** in  $x$ - bzw.  $y$ -Richtung

# Partielle Ableitung

$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  ist **partiell differenzierbar** nach  $x_j$  in  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$ , wenn

$$g_j(t) := f(x_1, \dots, x_{j-1}, t, x_{j+1}, \dots, x_n)$$

differenzierbar ist.



- Partielle Ableitungen nach  $x$  und  $y$  sind **Steigungen der Tangenten** in  $x$ - bzw.  $y$ -Richtung
- **Gradient** von  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ : Vektor der partiellen Ableitungen

$$\nabla f := (\partial_{x_1} f, \partial_{x_2} f, \dots, \partial_{x_n} f)$$

## Ableitung einer Kurve

Kurve  $r : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$

$$r(t) = \begin{pmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ \vdots \\ x_n(t) \end{pmatrix}$$

Die Ableitung berechnet sich durch Ableiten jeder einzelnen Komponente

$$\dot{r}(t) = \begin{pmatrix} \dot{x}_1(t) \\ \dot{x}_2(t) \\ \vdots \\ \dot{x}_n(t) \end{pmatrix}$$

## Ableitung eines Vektorfeldes

$$F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, \quad F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_m(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{pmatrix}$$

Die Ableitung berechnet sich wieder durch **Ableiten jeder einzelnen Komponente** von  $F$

$$DF(x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} \nabla f_1(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ \nabla f_m(x_1, \dots, x_n) \end{pmatrix} .$$

## Ableitung eines Vektorfeldes

$$F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, \quad F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_m(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{pmatrix}$$

Die Ableitung berechnet sich wieder durch **Ableiten jeder einzelnen Komponente** von  $F$

$$DF(x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} \nabla f_1(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ \nabla f_m(x_1, \dots, x_n) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n} \end{pmatrix} .$$

$DF$  heißt **Jacobi-Matrix** oder **Funktionalmatrix** und besteht aus  $n \cdot m$  partiellen Ableitungen.

## Ableitung eines Vektorfeldes

$$F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, \quad F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_m(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{pmatrix}$$

Die Ableitung berechnet sich wieder durch **Ableiten jeder einzelnen Komponente** von  $F$

$$DF(x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} \nabla f_1(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ \nabla f_m(x_1, \dots, x_n) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n} \end{pmatrix} .$$

$DF$  heißt **Jacobi-Matrix** oder **Funktionalmatrix** und besteht aus  $n \cdot m$  partiellen Ableitungen.

(Nicht zu verwechseln mit der **Hesse-Matrix**  $\nabla^2 f$  einer Funktion  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ )

## Beispiel: Ableitung eines Vektorfeldes

- Vektorfeld

$$F : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, F(x, y) = \begin{pmatrix} x^2 y \\ \exp(x + 2y) \end{pmatrix}$$

## Beispiel: Ableitung eines Vektorfeldes

- Vektorfeld

$$F : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, F(x, y) = \begin{pmatrix} x^2 y \\ \exp(x + 2y) \end{pmatrix}$$

- Funktionalmatrix

$$DF(x, y) = \begin{pmatrix} 2xy & x^2 \\ \exp(x + 2y) & 2 \exp(x + 2y) \end{pmatrix},$$

- z.B. im Punkt  $(x, y) = (1, 0)$

## Beispiel: Ableitung eines Vektorfeldes

- Vektorfeld

$$F : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, F(x, y) = \begin{pmatrix} x^2 y \\ \exp(x + 2y) \end{pmatrix}$$

- Funktionalmatrix

$$DF(x, y) = \begin{pmatrix} 2xy & x^2 \\ \exp(x + 2y) & 2 \exp(x + 2y) \end{pmatrix},$$

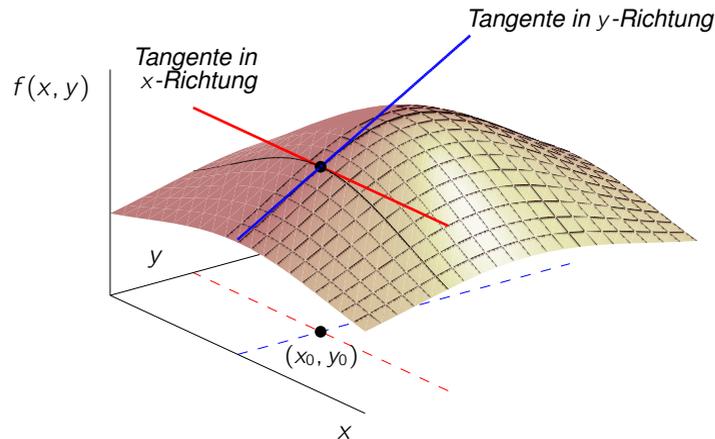
- z.B. im Punkt  $(x, y) = (1, 0)$

$$DF(1, 0) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ e & 2e \end{pmatrix} .$$

# Richtungsableitungen

Betrachte wieder eine Funktion  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

*partielle Ableitungen*

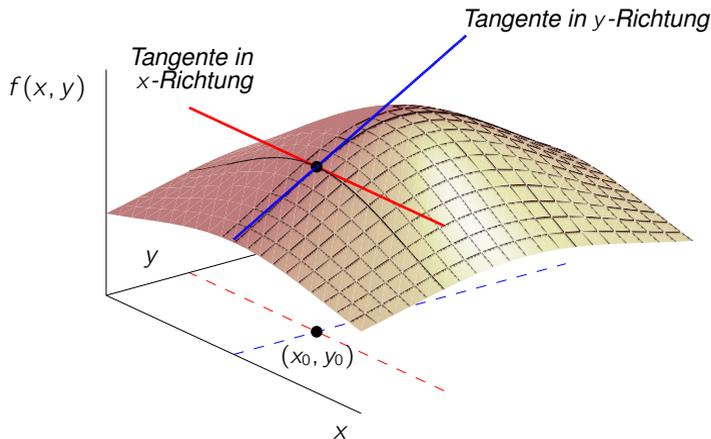


- **Partielle Ableitung** nach  $x$ : Steigung der Tangenten in Richtung  $\vec{v} = (1, 0)$  ( $x$ -Richtung)
- **Partielle Ableitung** nach  $y$ : Steigung der Tangenten in Richtung  $\vec{v} = (0, 1)$  ( $y$ -Richtung)

# Richtungsableitungen

Betrachte wieder eine Funktion  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

*partielle Ableitungen*



- **Partielle Ableitung** nach  $x$ : Steigung der Tangenten in Richtung  $\vec{v} = (1, 0)$  ( $x$ -Richtung)
- **Partielle Ableitung** nach  $y$ : Steigung der Tangenten in Richtung  $\vec{v} = (0, 1)$  ( $y$ -Richtung)
- **Richtungsableitung** in Richtung  $\vec{v} = (x, y)$ : Tangente in Richtung  $\vec{v}$