



WESTFÄLISCHE  
WILHELMS-UNIVERSITÄT  
MÜNSTER



FACHBEREICH 10  
MATHEMATIK UND  
INFORMATIK

# **Skript Analysis 2**

**Mitschrift der Vorlesung „Analysis 2“ von Prof. Ebert**

Tim Keil

13. April 2015

## Vorwort — Mitarbeit am Skript

Dieses Dokument ist eine Mitschrift aus der Vorlesung „Analysis 2, SoSe 2015“, gelesen von Prof. Ebert. Der Inhalt entspricht weitestgehend dem Tafelanschrieb. Für die Korrektheit des Inhalts übernehme ich keinerlei Garantie! Für Bemerkungen und Korrekturen – und seien es nur Rechtschreibfehler – bin ich sehr dankbar. Korrekturen bitte durch persönliches Ansprechen oder per Mail an [keil.menden@web.de](mailto:keil.menden@web.de).

## Inhaltsverzeichnis

<b>I. Normierte und metrische Räume</b>	<b>1</b>
I.1. Der $\mathbb{R}^n$	1
I.1.1. Definition	1
I.1.2. Definition	2
I.2. Euklidische und normierte Vektorräume	2
I.2.1. Definition	2
I.2.2. Beispiele	2
I.2.3. Definition	2
I.2.4. Satz	3
I.2.5. Weitere Beispiele für Normen auf $\mathbb{R}$	4
I.2.6. Definition	4
I.2.7. Beispiel	4
I.3. Metrische Räume	4
I.3.1. Definition	4
I.3.2. Definition	5
I.3.3. Definition	5
I.3.4. Beispiel	5
I.3.5. Definition	6
I.3.6. Definition	7
I.3.7. Satz	7
I.3.8. Definition	7
I.3.9. Satz	8
I.3.10. Satz	8

# I. Normierte und metrische Räume

$\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n \rightarrow$  Normierte Vektorräume  $\rightarrow$  Metrische Räume

## I.1. Der $\mathbb{R}^n$

$$\mathbb{R}^n = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mid x_i \in \mathbb{R} \right\}$$

Der  $\mathbb{R}^n$  ist ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum und  $\dim_{\mathbb{R}}(\mathbb{R}^n) = n$ .

Sei

$$e_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow i\text{-ter Eintrag}$$

$(e_1, \dots, e_n)$  ist eine Basis von  $\mathbb{R}^n$  und heißt **Standardbasis**.

Ist  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ , so gilt  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$

### I.1.1. Definition

Das Skalarprodukt auf  $\mathbb{R}^n$  ist die Abbildung

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

mit

$$x = \left\langle \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \right\rangle := \sum_{i=1}^n x_i y_i \in \mathbb{R}$$

es gilt:

**(S1)** (Bilinearität)  $\forall x_0, x_1, y_0, y_1 \in \mathbb{R}^n \quad \forall a, b \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} \langle x_0 + x_1, y_0 + y_1 \rangle &= \langle x_0, y_0 \rangle + \langle x_1, y_1 \rangle + \langle x_1, y_0 \rangle + \langle x_0, y_1 \rangle \\ \langle ax_0, by_0 \rangle &= ab \langle x_0, y_0 \rangle \end{aligned}$$

**(S2)** (Symmetrie)  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$  gilt  $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$

**(S3)** (positive Definitheit)  $\forall x \in \mathbb{R}^n$  gilt  $\langle x, x \rangle \geq 0$  und  $\langle x, x \rangle = 0$  nur dann, wenn  $x = 0$

Desweiteren gilt  $\langle e_i, e_j \rangle = \delta_{ij} := \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$  (Kronecker-Symbol)

Ist

$$x = \sum_{i=1}^n x_i e_i \in \mathbb{R}^n \quad (x_i \in \mathbb{R})$$

so ist

$$\begin{aligned} \langle x, e_j \rangle &= \left\langle \sum_{i=1}^n x_i e_i, e_j \right\rangle \stackrel{(S1)}{=} \sum_{i=1}^n x_i \langle e_i, e_j \rangle = \sum_{i=1}^n x_i \delta_{ij} = x_j \\ \Rightarrow x &= \sum_{j=1}^n \langle x, e_j \rangle e_j \end{aligned}$$

### I.1.2. Definition

Sei  $x \in \mathbb{R}^n$ . Die  $l^2$ -Norm von  $x$  ist die Zahl

$$\|x\|_2 := \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

Schreibweise manchmal auch:  $\|x\|_2 = \|x\|$

## I.2. Euklidische und normierte Vektorräume

### I.2.1. Definition

Sei  $V$  ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum. Ein **Skalarprodukt** auf  $V$  ist eine Abbildung  $\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$ , welche die Axiome S1, S2, S3 erfüllt.

Ein **euklidischer Vektorraum** ist ein Paar  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ .  $V$  ist ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum und  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  ist Skalarprodukt auf  $V$ .

Ist  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  ein euklidischer Vektorraum, so ist die durch  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  induzierte Norm definiert als

$$\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle} \quad v \in V$$

### I.2.2. Beispiele

- $\mathbb{R}^n$  mit Standardskalarprodukt
- Die Abbildung

$$\begin{aligned} \mathbb{C} \times \mathbb{C} &\rightarrow \mathbb{R} \\ (z, w) &\mapsto \operatorname{Re}(\bar{z} \cdot w) \end{aligned}$$

ist ein Skalarprodukt. Die induzierte Norm ist der Absolutbetrag.

### I.2.3. Definition

Sei  $V$  ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum. Eine **Norm** auf  $V$  ist eine Abbildung  $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}, v \mapsto \|v\|$  mit

$$(N1) \quad \|v\| \geq 0 \quad \forall v \in V$$

$$(N2) \quad \|v\| = 0 \Leftrightarrow v = 0$$

$$(N3) \quad \|av\| = |a| \cdot \|v\| \quad \forall v \in V, a \in \mathbb{R}$$

$$(N4) \quad \|v + w\| \leq \|v\| + \|w\| \quad \forall v, w \in V \quad (\text{Dreiecksungleichung})$$

Ein normierter Vektorraum ist ein Paar  $(V, \|\cdot\|)$  bestehend aus einem  $\mathbb{R}$ -VR  $V$  und einer Norm auf  $V$ .

**I.2.4. Satz**

Sei  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  ein euklidischer Vektorraum. Für  $v \in V$  setze  $\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$   
 Dann gilt:

1.)  $\|\cdot\|$  ist eine Norm auf  $V$

2.)  $\forall v, w \in V$  gilt die **Cauchy-Schwarz-Ungleichung**:

$$|\langle v, w \rangle| \leq \|v\| \cdot \|w\|$$

**Beweis:**

$$1. \text{ N1: } \|v\| = \sqrt{\underbrace{\langle v, v \rangle}_{\geq 0}} \geq 0$$

$$\text{N2: } \|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle} = 0 \Rightarrow \langle v, v \rangle = 0 \stackrel{\text{S3}}{\Rightarrow} v = 0$$

$$\text{N3: } a \in \mathbb{R}, v \in V$$

$$\|av\| = \sqrt{\langle av, av \rangle} \stackrel{\text{S1}}{=} \sqrt{a^2 \langle v, v \rangle} = \sqrt{a^2} \sqrt{\langle v, v \rangle} = |a| \|v\|$$

2. CS-Ungleichung ist trivial, wenn  $w = 0$

Ann.:  $w \neq 0$ : Sei  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  mit

$$\begin{aligned} f(t) &= \langle v + tw, v + tw \rangle \\ &= \langle v, v \rangle + 2t \langle v, w \rangle + t^2 \langle w, w \rangle \\ &= \|v\|^2 + 2t \underbrace{\langle v, w \rangle}_{\in \mathbb{R}} + t^2 \|w\|^2 \end{aligned}$$

aus S3 folgt  $f(t) \geq 0$ .  $f$  ist Polynom

$$f'(t) = 0 \Leftrightarrow t_0 = -\frac{\langle v, w \rangle}{\|w\|^2}$$

$$f''(t) = 2\|w\|^2 > 0$$

$\Rightarrow f$  nimmt bei  $t_0$  globales Minimum an

$$\begin{aligned} 0 \leq f(t_0) &= \|v\|^2 - \frac{2\langle v, w \rangle^2}{\|w\|^2} + \frac{\langle v, w \rangle^2}{\|w\|^4} \|w\|^2 = \|v\|^2 - \frac{\langle v, w \rangle^2}{\|w\|^2} \\ &\Rightarrow \frac{\langle v, w \rangle^2}{\|w\|^2} \leq \|v\|^2 \\ &\Rightarrow \langle v, w \rangle^2 \leq \|v\|^2 \|w\|^2 \\ &\Rightarrow |\langle v, w \rangle| = \sqrt{\langle v, w \rangle^2} \leq \sqrt{\|v\|^2 \|w\|^2} = \|v\| \cdot \|w\| \end{aligned}$$

□

**(N4)**

$$\begin{aligned} \|v + w\|^2 &= \langle v + w, v + w \rangle \\ &\stackrel{\text{S1}}{=} \|v\|^2 + 2\langle v, w \rangle + \|w\|^2 \\ &\leq \|v\|^2 + 2|\langle v, w \rangle| + \|w\|^2 \\ &\stackrel{\text{CS}}{\leq} \|v\|^2 + 2\|v\|\|w\| + \|w\|^2 \\ &= (\|v\| + \|w\|)^2 \end{aligned}$$

Wurzel ziehen zeigt N4

□

### I.2.5. Weitere Beispiele für Normen auf $\mathbb{R}$

$$x = \sum_{i=1}^n x_i e_i \quad x_i \in \mathbb{R}$$

- $l^1$ -Norm  $\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$
- $l^\infty$ -Norm  $\|x\|_\infty = \max \{|x_i| \mid i = 1, \dots, n\}$
- Ist  $p \in [1, \infty)$ , so ist die  $l^p$ -Norm

$$\|x\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}} \quad (\text{Beweis Schwer})$$

### I.2.6. Definition

$V$   $\mathbb{R}$ -VR,  $\|\cdot\|_0, \|\cdot\|_1$  Normen auf  $V$ . Die Normen  $\|\cdot\|_0, \|\cdot\|_1$  heißen **äquivalent**, falls  $C, c > 0$  existieren, so dass für alle  $v \in V$  gilt:

$$c\|v\|_0 \leq \|v\|_1 \leq C\|v\|_0$$

#### Bemerkung:

Das ist eine Äquivalenzrelation

- **Reflexiv:** klar
- **Symmetrie:**

$$\begin{aligned} c\|v\|_0 &\leq \|v\|_1 \leq C\|v\|_0 \\ \Rightarrow \frac{1}{C}\|v\|_1 &\leq \|v\|_0 \leq \frac{1}{c}\|v\|_1 \end{aligned}$$

- **Transitiv:**

$$\begin{aligned} c\|v\|_0 &\leq \|v\|_1 \leq C\|v\|_0 \quad \text{und} \quad d\|v\|_1 \leq \|v\|_2 \leq D\|v\|_1 \quad (C, c, D, d > 0) \\ \Rightarrow cd\|v\|_0 &\leq CD\|v\|_0 \end{aligned}$$

### I.2.7. Beispiel

Die  $l^1, l^2$  und  $l^\infty$ -Norm auf  $\mathbb{R}^n$  sind äquivalent und zwar gilt:

$$\|v\|_\infty \leq \|v\|_2 \leq \|v\|_1 \leq n\|v\|_\infty \quad (\text{Beweis Übung})$$

## I.3. Metrische Räume

### I.3.1. Definition

$(V, \|\cdot\|)$  normierter Vektorraum,  $v, w \in V$

Der **Abstand** von  $v$  und  $w$  ist

$$d(v, w) := \|v - w\|$$

### I.3.2. Definition

Sei  $X$  eine Menge

Eine **Metrik** (oder Abstandsfunktion) ist eine Abbildung  $d : X \times X \rightarrow \mathbb{R}, (x, y) \mapsto d(x, y)$ , sodass gilt:

$$(M1) \quad \forall x, y \in X : \quad d(x, y) \geq 0$$

$$(M2) \quad \forall x, y \in X : \quad d(x, x) = 0 \quad \text{und} \quad d(x, y) = 0 \Rightarrow x = y$$

$$(M3) \quad \forall x, y \in X : \quad d(x, y) = d(y, x)$$

$$(M4) \quad \forall x, y, z \in X : \quad d(x, z) \leq d(x, y) + d(y, z) \quad \text{(Dreiecksungleichung)}$$

Ein **Metrischer Raum** ist ein Paar  $(X, d)$ ,  $X$  Menge,  $d$  Metrik auf  $X$

**Beispiele:**

- Ist  $(V, \|\cdot\|)$  normierter Vektorraum, so ist durch  $d(v, w) := \|v - w\|$  eine Metrik auf  $V$  gegeben.

$$\begin{aligned} v, w, u \in V \quad d(v, u) &= \|v - u\| = \|v - w + w - u\| \\ &\stackrel{\Delta\text{-Ungl.}}{\leq} \|v - w\| + \|w - u\| \\ &= d(v, w) + d(w, u) \end{aligned}$$

**Unterbeispiel:**

$V = \mathbb{R}$ . Dann ist  $x \mapsto |x|$  eine Norm auf  $\mathbb{R}$  und die induzierte Metrik auf  $\mathbb{R}$  ist  $d(x, y) = \|x - y\|$

- $(X, d_X)$  metrischer Raum  $Y \subseteq X$  Teilmenge. Dann ist  $(Y, d_Y)$  ein metrischer Raum, wobei für  $y_0, y_1 \in Y$  gilt, dass  $d_Y(y_0, y_1) := d_X(y_0, y_1)$   
Vereinbarung: Ist  $X \subseteq \mathbb{R}^n$  eine Teilmenge, so ist  $X$  immer mit der durch das Standardskalarprodukt induzierte Metrik versehen. (es sei denn, etwas anderes ist gesagt)

### Konvergenz

Erinnerung (Ana I):  $(x_n)_n$  Folge in  $\mathbb{R}$ ,  $x \in \mathbb{R}$ . Dann

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x \Leftrightarrow \forall \varepsilon > 0 \exists n_0 \forall n \geq n_0 : |x - x_n| < \varepsilon$$

### I.3.3. Definition

$(X, d)$  metrischer Raum,  $(x_n)_n$  Folge in  $X$  (d.h. eine Abbildung  $x : \mathbb{N} \rightarrow X$ )  $y \in X$ . Dann Konvergiert die Folge  $(x_n)_n$  gegen  $y \Leftrightarrow \forall \varepsilon > 0 \exists n_0 : \forall n \geq n_0 d(x_n, y) < \varepsilon$  Äquivalent: Die Folge (in  $\mathbb{R}$ )  $d(x_n, y)$  ist eine Nullfolge.

### I.3.4. Beispiel

$X = \mathbb{R}^n$  mit Metrik, die durch  $l^1$ - $l^2$ - oder  $l^\infty$ - Norm induziert wird. Folge  $k \mapsto x(k) \in \mathbb{R}^n$ .

$$x(k) = \sum_{i=1}^n x_i(k) e_i \quad e_i \text{ Standard-Basisvektor} \quad x_i(k) \in \mathbb{R} \quad x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$$

Dann sind äquivalent

- 1) für alle  $i = 1, \dots, n$  gilt  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_i(k) = x_i$
- 2)  $\lim_{k \rightarrow \infty} \|x(k) - x\|_1 = 0$
- 3)  $\lim_{k \rightarrow \infty} \|x(k) - x\|_2 = 0$
- 4)  $\lim_{k \rightarrow \infty} \|x(k) - x\|_\infty = 0$



**Beweis:**

1 → 2:

$$\|x(k) - x\|_1 := \sum_{i=1}^n \underbrace{|x_i(k) - x_i|}_{\xrightarrow{(wg\ 1)} 0} \longrightarrow 0$$

2 → 3 → 4: Benutze Ungleichungen ( $y \in \mathbb{R}^n$ )

$$\|y\|_\infty \leq \|y\|_2 \leq \|y\|_1 \leq n \cdot \|y\|_\infty$$

also

$$\begin{aligned} \lim_{k \rightarrow \infty} \|x(k) - x\|_1 &= 0 \\ \Rightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} \|x(k) - x\|_2 &= 0 \\ \Rightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} \|x(k) - x\|_\infty &= 0 \end{aligned}$$

4 → 1:

$$\|x(k) - x\|_\infty = \max\{|x_i(k) - x_i| \mid i = 1, \dots, n\} \Rightarrow \text{für alle } i: |x_i(k) - x_i| \leq \|x(k) - x\|_\infty$$

Also

$$\begin{aligned} \left[ \|x(k) - x\|_\infty \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0 \right] &\Rightarrow [\forall i = 1, \dots, n \quad |x_i(k) - x_i| \longrightarrow 0] \\ &\Rightarrow 1) \end{aligned}$$

□

**Bemerkung:**

$X$  metrischer Raum  $(x_n)_n, (y_n)_n$  Folgen in  $X$   $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} y_n = y$

$$\Rightarrow d(x, y) = \lim_{n \rightarrow \infty} d(x_n, y_n) \quad (\text{Blatt 2, Aufgabe 2})$$

Daraus folgt:

Ist  $(x_n)_n$  Folge in  $X$  und gilt  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x$  sowie  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x'$  dann ist  $x = x'$

Denn

$$\begin{aligned} d(x, x') &= \lim_{n \rightarrow \infty} \underbrace{d(x_n, x_n)}_{=0} = 0 \\ &\stackrel{(M2)}{\Rightarrow} x = x' \end{aligned}$$

□

### 1.3.5. Definition

Sei  $(X, d)$  metrischer Raum und  $(x_n)_n$  Folge in  $X$ . Dann heißt  $(x_n)_n$  **Cauchyfolge**, falls gilt:

$$\forall \varepsilon > 0 \exists n_0 \forall n, m \geq n_0 \quad d(x_n, x_m) < \varepsilon$$

**Bemerkung:**

$(X, d)$  metrischer Raum  $(x_n)_n$  Folgen in  $X$ ,  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x \in X$ .

Dann ist  $(x_n)_n$  Cauchyfolge, denn

Sei  $\varepsilon > 0$ . Wähle  $n_0$ , sodass

$$\forall n \geq n_0 \quad d(x, x_n) < \frac{\varepsilon}{2}$$

Falls  $n, m \geq n_0$

$$d(x_n, y_n) \leq \underbrace{d(x_n, x)}_{< \frac{\varepsilon}{2}} + \underbrace{d(x, y_n)}_{< \frac{\varepsilon}{2}} < \varepsilon$$

### 1.3.6. Definition

$(X, d)$  metrischer Raum. Dann heißt  $X$  **vollständig**, falls jede Cauchy-Folge  $(x_n)_n$  in  $X$  gegen ein  $x \in X$  konvergiert (Ana I)

**Bsp:**

$(0, 1) \subseteq \mathbb{R}$ .  $x_n = \frac{1}{n}$  Folge in  $X$  ist Cauchyfolge.

$(x_n)_n$  konvergiert nicht in  $X$ , denn der einzig möglicher Grenzwert (0) liegt nicht in  $X$ .

### 1.3.7. Satz

$\mathbb{R}^n$ , mit der durch die Norm  $\|\cdot\|_p$   $p = 1, 2, \infty$  induzierten Metrik ist vollständig

**Beweis:**

$p = \infty$ : Sei  $x(k)$   $l^\infty$ -Cauchyfolge in  $\mathbb{R}^n$ . Dann gilt für  $i = 1, \dots, n$ :

$$|x_i(k) - x_i(l)| \leq \|x(k) - x(l)\|_\infty$$

Da  $(x(k))_k$   $l^\infty$ -Cauchyfolge, ist  $(x_i(k))_k$  eine Cauchyfolge in  $\mathbb{R}$  für alle  $1 \leq i \leq n$

Nach dem Cauchy-Kriterium aus Analysis I sind die Folgen  $(x_i(k))_k$  Konvergent.  $x_i = \lim_{k \rightarrow \infty} x_i(k) \in \mathbb{R}$

$$x := \sum_{i=1}^n x_i e_i \in \mathbb{R}^n$$

Dann gilt

$$\|x(k) - x\|_\infty = \max\{\underbrace{|x_i(k) - x_i|}_{\rightarrow 0} \mid i = 1, \dots, n\} \rightarrow 0$$

also

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|x(k) - x\|_\infty = 0$$

$p = 2$ :  $x(k)$   $l^2$ -Cauchyfolge, weil  $\|x(k) - x(l)\|_\infty \leq \|x(k) - x(l)\|_2$

Ist  $(x_k)_k$  eine  $l^\infty$ -Cauchyfolge, so gibt es ein  $x \in \mathbb{R}^n$  mit

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|x(k) - x\|_\infty = 0$$

$$\Rightarrow \|x(k) - x\|_2 \leq n \cdot \underbrace{\|x(k) - x\|_\infty}_{\rightarrow 0} \rightarrow 0$$

$p = 1$ : Analog zum Fall  $p = 1$ , benutze  $\|y\|_\infty \leq \|y\|_1 \leq n \cdot \|y\|_\infty$

□

### 1.3.8. Definition

Seien  $(X, d_X)$  und  $(Y, d_Y)$  metrische Räume und  $f : X \rightarrow Y$  eine Abbildung sowie  $x \in X$ .

(i)  $f$  heißt  $\varepsilon$ - $\delta$ -**stetig** (oder **stetig**) bei  $x$ , wenn gilt

$$\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0 \forall x' \in X \text{ mit } d_X(x, x') < \delta \text{ gilt: } d_Y(f(x), f(x')) < \varepsilon$$

(ii)  $f$  heißt **folgenstetig** in  $x : \Leftrightarrow$  Ist  $(x_n)_n$  eine Folge in  $X$  mit  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x$ , so gilt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = f(x)$$

$f$  ist stetig (folgenstetig) auf  $X$ , wenn  $f$  stetig (folgenstetig) bei  $x$  ist für alle  $x \in X$ .

### I.3.9. Satz

$f$  stetig in  $x \Leftrightarrow f$  folgenstetig in  $x$

#### **Beweis**

wie in Analysis I, wird bald nachgeliefert

### I.3.10. Satz

$(X, d_X)$ ,  $(Y, d_Y)$ ,  $(Z, d_Z)$  metrische Räume.

$$f : X \rightarrow Y \quad g : Y \rightarrow Z \quad x \in X$$

Falls  $f$  stetig bei  $x$  und stetig bei  $f(x)$  so ist  $g \circ f$  stetig bei  $x$ .

#### **Beweis:**

Siehe Analysis I