# Analysis II - Vorlesungs-Script

Prof. Dr. Camillo De Lellis

Basisjahr 11 Semester I

Mitschrift:

Simon Hafner

## Inhaltsverzeichnis

1	Metrik und Topologie des euklidischen Raumes		
	1.1	Konvergenz	3
	1.2	Ein bisschen mehr Topologie	5
	1.3	Stetigkeit	6
	1.4	lineare Abbildungen	7
	1.5	Mehr über stetige Funktionen	10
	1.6	Kompakte Menge	12

### 1 Metrik und Topologie des euklidischen Raumes

 $\mathbb{R}^n = \{(x_1, \cdots, x_n), x \in \mathbb{R}\} \text{ In } \mathbb{R}^n$ :

- Norm (Euklidische)
- Abstand (Euklidische)
- Topologie

"Abstrakte Theorie"

- Normierte Vektorräume
- Metrische Räume
- Topologische Räume

**Definition 1.1.** Sei  $x \in \mathbb{R}^n$   $(x = (x_1, \dots, x_n), x_i \in \mathbb{R})$ 

$$||x|| = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2} = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

Intuitiv: ||x|| = "der Abstand zwischen x und 0"

Lemma 1.2. ||.|| erfüllt die Regeln

1. 
$$||x|| \ge 0$$
 und  $||x|| = 0 \iff x = 0$ 

2. 
$$\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\| \ \forall \lambda \in \mathbb{R}, \ \forall x \in \mathbb{R}$$

3. 
$$||x + y|| \le ||x|| + ||y|| \ \forall x, y \in \mathbb{R}$$

Beweis. 1.  $\geq 0$  trivial

$$x = 0 \implies \sum x_i^2 = 0 \implies ||x|| = 0$$
$$x = 0 \iff x_i = 0 \forall i \iff \sum x_i^2 = 0 \iff ||x|| = 0$$

2.

$$\|\lambda x\| = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (\lambda x_i)^2} \sqrt{\lambda^2 (\sum x^2)} = |\lambda| \sqrt{\sum x^2} = |\lambda| \|x\|$$

$$|\lambda| = \frac{\|x\| |\lambda|}{\|x\|}$$

3.

$$\sum_{i=1}^{n} (x_i + y_i)^2 = \sum_{i=1}^{n} (x_i^2 + y_i^2 + 2x_i y_i) = ||x||^2 + ||y||^2 \underbrace{2 \sum_{i=1}^{n} (x_i^2 + y_i^2 + 2x_i y_i)}_{Skalar produkt}$$

 $\iff \underbrace{\|x+y\|^2} \le \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\|x\| \|y\|$ 

 $\iff \langle x, y \rangle \le ||x|| \, ||y||$ 

Satz 1.3. Cauchy-Schwartzsche Ungleichung

$$\sum_{i=1}^n x_i y_i \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n y_i^2}$$

Beweis. OBdA  $y \neq 0$  (y = 0 trivial)

$$t \to g(t) = \sum_{i=1}^{n} (x_i + ty_i)^2$$
$$= \left(\sum_{i=1}^{n} x_i^2\right) + 2t \sum_{i=1}^{n} x_i y_i + t^2 \sum_{i=1}^{n} y_i^2$$
$$= \|x\|^2 + 2t \langle x, y \rangle + \|y\|^2 t^2$$

Sei 
$$t_0 = \frac{\langle x, y \rangle}{\|y\|^2}$$
, dann  $g(t_0) \geq 0$ 

$$0 \le g(t_0)$$

$$= ||x||^2 - 2\frac{\langle x, y \rangle^2}{||y||^2} + ||y||^2 \frac{\langle x, y \rangle^2}{||y||^4}$$

$$= ||x||^2 - \frac{\langle x, y \rangle^2}{||y||^2}$$

$$\implies \langle x, y \rangle \le ||x||^2 ||y||^2$$

$$\implies |\langle x, y \rangle| \le ||x|| ||y||$$

**Definition 1.4.** Ein normierter Vektorraum ist ein reeller Vektorraum V mit einer Abbildung  $\|.\|:V\to\mathbb{R}$  so dass:

1. 
$$||x|| \ge 0$$
 und  $||x|| = 0 \iff x = 0$  (Nullvektor)

2. 
$$\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\| \ \forall \lambda \in \mathbb{R}, \ \forall x \in V$$

3. 
$$||x + y|| \le ||x|| + ||y|| \ \forall x, y \in V$$

Beispiel 1.5.  $V = \mathbb{R}^n$ 

$$||x||_p = \left(\sum |x_i|^p\right)^{\frac{1}{p}} \quad p \ge 1$$

p=2 euklidische Norm

**Definition 1.6.** Seien  $x, y \in \mathbb{R}^n$ . Die euklidische Metrik d(x, y) = ||x - y||

**Lemma 1.7.** 1. 
$$d(x,y) \ge 0$$
 und  $d(x,y) = 0 \iff x = y$ 

2. 
$$d(x,y) = d(y,x)$$

3. 
$$d(x,z) \le d(x,y) + d(y,z)$$
 (Dreiecksungleichung)

Beweis.

$$\|x-z\| \leq \underbrace{\|x-y\|}_v + \underbrace{\|y-z\|}_w \quad v+w = x-z$$
 
$$\|v+w\| \leq \|v\| + \|w\|$$

**Definition 1.8.** Ein metrischer Raum ist eine Menge X mit einer Abbildung

$$d: X \times X \to \mathbb{R} \ (x,y) \mapsto d(x,y) \in \mathbb{R}$$

so dass

1. 
$$d(x,y) \ge 0$$
 und  $d(x,y) = 0 \iff x = y \ \forall x, y \in X$ 

2. 
$$d(x,y) = d(y,x) \ \forall x, y \in X$$

3. 
$$d(x,z) = d(x,y) + d(y,z) \ \forall x, y, z \in X$$

**Lemma 1.9.** Sei (V, ||.||) ein normierter Vektorraum. Dann sind V und d(x, y) = ||x - y|| ein metrischer Raum.

**Definition 1.10.** Die offene Kugel mit Radius r > 0 und Mittelpunkt  $x \in \mathbb{R}^n$  ist die Menge

$$K_r(x) = \{ y \in \mathbb{R}^n, d(x, y) < r \}$$

**Definition 1.11.** Eine Menge heisst "Umgebung" von x, wenn V eine offene Kugel mit Mittelpunkt x enthält.

**Definition 1.12.** Eine Menge  $U \in \mathbb{R}^n$  heisst offen falls  $\forall x \in U$  ist U eine Umgebung von x

$$\forall x \in U \; \exists \; \text{eine Kugel} \; K_r(x) \in U$$

Bemerkung 1.13. Eine offene Kugel ist offen.

**Satz 1.14.** 1.  $\varnothing$  und  $\mathbb{R}^n$  sind offen

- 2. Der Schnitt endlich vieler offener Mengen ist auch offen.
- 3. Die Vereinigung einer beliebigen Familie offener Mengen ist auch offen.

Beweis. 1.  $\mathbb{R}^n$  trivialerweise offen, auch  $\varnothing$ 

2. Sei  $x \in U \cap \cdots \cap U_N$ 

$$\forall i \in \{1, \dots, N\} \ K_r(x) \subset U_i$$

Sei  $r = \min\{r_i, \ldots, r_N\}$ 

$$\implies K_r(x) \subset U_i \forall i \implies K_r(x) \subset U_1 \cap \cdots \cap U_N$$

3.  $\{U_{\lambda}\}_{{\lambda} \in \Lambda}$ . Sei  $U = \bigcup_{{\lambda} \in \Lambda} U_{\lambda}$ 

$$x \in U \implies x \in U_{\lambda}$$
 für ein  $\lambda \in \Lambda$ 

$$\implies \exists K_r(x) \subset U_\lambda \subset U$$

**Definition 1.15.** Ein topologischer Raum ist eine Menge X und eine Menge O von Teilmengen von X so dass:

- 1.  $\emptyset, X \in O$
- 2.  $U_1 \cap \cdots \cap_N \in O$  falls  $U_i \in O$
- 3.  $\bigcap_{\lambda \in \Lambda} U_{\lambda} \in O$  falls  $U_i \in O$

Satz 1.16. Sei (X, d) ein metrischer Raum

$$K_r(x) = \{ y = X : d(x, y) < r \}$$

Umgebungen und offene Mengen sind wie im euklidischen Fall.  $O = \{ offene Menge \}$  definiert eine Topologie.

#### 1.1 Konvergenz

Sei 
$$\{x_k\}_{k\in\mathbb{N}}$$
  $x_k\in\mathbb{R}$   $x_k=(x_{k1},\cdots,x_{kn})$ 

**Definition 1.17.** Die Folge  $\{x_k\}$  konvergiert gegen  $x_\infty \in \mathbb{R}^n$  falls

$$\lim_{k \to \infty} d(x_k, x_\infty) = 0$$

$$\left(\lim_{k \to \infty} \|x_k, x_\infty\| = 0\right)$$

Dann schreiben wir

$$x_{\infty} = \lim_{k \to \infty} x_k$$

#### Satz 1.18.

$$x_k \to x_\infty \iff x_{ki} \to x_{\infty_i} \ \forall i \in \{1, \cdots, n\}$$

Beweis.

$$||x_k - x_\infty|| = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_{ki} - x_{\infty_i})^2} \ge |x_{ki} - x_{kinfty}| \ge 0$$

$$\implies 0 \le \lim_{k \to \infty} |x_{ki} - x_{kinfty}| \le \lim ||x_k - x_\infty|| = 0$$

$$||x_k - x_\infty|| = \sqrt{\sum_{i=1}^n \underbrace{(x_{ki} - x_{\infty_i})^2}_{\to 0}} \le \sum_{i=1}^n |x_{ki} - x_{\infty_i}|$$

$$\implies ||x_k - x_\infty|| \to 0$$

Eine alternative Formulierung:  $\lim_{k \to \infty} x_k = \left(\lim_{k \to \infty} x_{k1}, \cdots, \lim_{k \to \infty} x_{kn}\right)$ 

Bemerkung 1.19.

$$\forall \varepsilon > 0 \exists N : ||x_k - x_\infty|| < \varepsilon \text{ falls } k \ge N$$

Für jede Umgebung U von  $x_{\infty}$  fast alle  $x_k \in U$ .

**Definition 1.20.** Eine Folge  $\{x_k\} \subset \mathbb{R}^n$  heisst Cauchy falls:

$$\forall \varepsilon > 0 \ \exists N : m, k \ge N \implies ||x_k - x_m|| < \varepsilon$$

**Lemma 1.21.**  $\{x_k\} \subset \mathbb{R}^n$  konvergiert genau dann, wenn  $\{x_k\}$  Cauchy ist.

Beweis. 
$$\{x_k\}$$
 ist Cauchy  $\Longrightarrow \left\{x_k\underbrace{i}_{\text{fixiert}}\right\}$  Cauchy! 
$$|x_{ki} - x_{m_i}| \le ||x_k - x_m||$$

 $\implies \{x_k\}$  ist eine Cauchyfolge  $\stackrel{\text{Erstes Semester}}{\implies} x_{ki}$  konvergiert  $\stackrel{\text{Lemma 2}}{\implies} x_k$  konvergiert.  $x_k$  konvergiert  $\implies$  Cauchyfolge

$$\begin{split} x_{\infty} &= \lim_{k \to \infty} x_k \ \forall \varepsilon > 0 \ \exists N : \|x_k - x_{\infty}\| < \frac{\varepsilon}{2} \ \forall k \geq N \\ k, m \geq N \ \|x_k - x_m\| \leq \|x_k - x_{\infty}\| + \|x_{\infty} - x_m\| \leq d(x_k, x_{\infty}) + (x_{\infty}, x_m) \\ &< \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \varepsilon \end{split}$$

Bemerkung 1.22. In einem metrischen Raum, Cauchy  $\Leftarrow$  Konvergenz. Aber allgemein: Cauchy  $\not\Longrightarrow$  Konvergenz. Falls Cauchy  $\Longrightarrow$  Konvergenz, dann ist der metrische Raum vollständig.

**Definition 1.23.** Eine Folge  $\{x_k\} \subset \mathbb{R}^n$  heisst beschränkt falls  $||x_k||$  beschränkt ist.

Satz 1.24. 1. Eine konvergente Folge ist beschränkt

2. (Bolzano-Weierstrass)  $\{x_k\}$  beschränkt  $\implies \exists \{x_{k_j}\}$  die konvergiert. Beweis.

 $\{x_k\}$  beschränkt  $\Longrightarrow \{x_{k1}\}_{k\in\mathbb{N}}$  beschränkt

$$\implies \exists x_{k_j} : x_{k_j 1} \to x_1$$

Ich definiere  $y_j = x_{k_j} \ y_{j1} \to x_1$ 

$$y_j$$
 beschränkt  $\Longrightarrow \exists j_l : y_{j_l 2} \to x_2$ 

$$z_l := y_{j_l} \text{ und } z_{l1} \to x_1, x_{l2} \to x_2$$

 $\dots (n-2)$  Schritte.  $w_r$  Teilfolge von  $x_k$  mit  $w_{ri} \to x_i$ 

$$w_r \to (x_1, \cdots, x_n)$$

#### 1.2 Ein bisschen mehr Topologie

**Definition 1.25.** Eine Menge  $G \subset \mathbb{R}^n$  heisst geschlossen falls  $G^c := \mathbb{R}^n \setminus G$  eine offene Menge ist.

Bemerkung 1.26.

$$(A \cup B)^c = A^c \cap B^c$$

$$(A \cap B)^c = A^c \cup B^c$$

**Satz 1.27.** 1.  $\varnothing$ ,  $\mathbb{R}^n$  sind abgeschlossen

- 2.  $G_1, \dots, G_N$  abgeschlossen  $\implies G_1 \cup G_2 \cup \dots \cup G_N$  abgeschlossen
- 3.  $\{G_{\lambda}\}_{{\lambda}\in\Lambda}$  abgeschlossen  $\Longrightarrow \bigcap_{{\lambda}\in\Lambda} G_{\lambda}$  abgeschlossen.

**Satz 1.28.**  $G \subset \mathbb{R}^n$  G ist abgeschlossen  $\iff \forall$  jede konvergente  $\{x_k\} \subset G$  gehört der Grenzwert zu G (gilt auch für metrische Räume).

Beweis.  $\Leftarrow$  Die rechte Eigenschaft gilt. Ziel:  $G^c$  ist offen. Sei  $x \in G^c$ : das Ziel ist eine Kugel  $K_r(x) \in G^c$  zu finden. Widerspruchsbeweis:  $K_{\frac{1}{j}}(x) \not\subset G^c$ ,  $j \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$ 

$$\implies \exists x_j \in K_{\frac{1}{j}}(x) \cap G \implies \{x_j\} \subset G \text{ und } x_j \to x$$

$$\{x_j\} \subset G \ x_j \to x \ x \notin G$$

 $\implies$  d.h.  $G^c$  offen  $\implies$  falls  $\{x_k\} \subset G$  und  $x_k \to x$  dann  $x \in G$  Widerspruch:  $G^c$  offen, aber  $\exists \{x_k\} \subset G$  mit Grenzwert  $x \notin G$ , d.h.  $x \in G^c$ . Offenheit von  $G^c$ .

$$\implies \exists K_r(x) \subset G^c \implies K_r(x) \cap = \varnothing$$

d.h.  $\exists N$  mit

$$||x_N - x|| < r \implies x_N \in K_r(x) \cap G$$

Beispiel 1.29. Eine offene Kugel ist nicht geschlossen.

$$K_r(x) = \{y : ||y - x|| < r\}$$

Sei  $\{y_k\} \in K_r(x)$ , (d.h.  $||y_k - x|| < r$ ) mit  $y_k \to y$  und ||y - x|| = r.

**Definition 1.30.** Sei  $\overline{K_r(x)} := \{ y \in \mathbb{R}^n : ||y - x|| \le r \}.$ 

Übung 1.31.  $\overline{K_r(x)}$  ist abgeschlossen

**Definition 1.32.**  $x \in \mathbb{R}^n$  ist ein Randpunkt von M falls

$$\forall K_r(x) \ \exists y \in K_r(x) \cap M \ \text{und} \ \exists z \in K_r(x) \cap M^c$$

**Definition 1.33.** Sei M eine Menge in  $\mathbb{R}^n$ , dann ist der Rand von M

$$\partial M = \{x \in \mathbb{R}^n, \text{ Randpunkt von } M\}$$

Satz 1.34.  $\partial M^c = \partial M$ 

- 1.  $M \setminus \partial M$  ist die grösste offene Menge die in M enthalten ist.
- 2.  $M \cup \partial \partial M$  ist die kleinste geschlossene Menge die M enthält.

Beweis.  $M \setminus \partial M$  ist offen.

$$x \in M \setminus \partial M \implies x \in M \text{ und } \exists K_r(x) \text{ mit } K_r(x) \cap M^c = \emptyset$$

$$\implies K_r(x) \subset M$$

Sei  $y \in K_r(x)$ 

$$\implies |y - x| = \rho < r$$

$$\implies K_{r-\rho}(y) \subset K_r(x) \subset M \implies y \in M, y \notin \partial M$$

$$K_r(x) \subset M \setminus \partial M$$

x ist beliebig  $\implies M \setminus \partial M$  ist offen.

Sei  $A \subset M$  eine offene Menge. Das Ziel ist  $A \subset M \setminus \partial M$ . Sei  $x \in A$ . Ziel: $(x \in M \setminus \partial M)$   $x \notin \partial M$ .

$$A \text{ offen} \implies \exists K_r(x) \subset A \subset M \implies x \notin \partial M \implies A \subset M \setminus \partial M$$

#### 1.3 Stetigkeit

**Definition 1.35.** Sei  $f: \Omega_{\mathbb{C}\mathbb{R}^n} \to \mathbb{R}^k$ . f ist stetig an der Stelle  $x \in \Omega$  falls  $\forall \{x_k\} \subset \Omega$  mit  $x_k \to x$ .

$$\lim_{k \to \infty} f(x_k) = f(x)$$

Lemma 1.36. Eine equivalente Definition:

$$\forall \varepsilon > 0 \ \exists \delta > 0 : f(K_{\delta}(x) \cap \Omega) \subset K_{\varepsilon}(f(x))$$

Beweis.  $\varepsilon$ - $\delta \implies$  Folgendefinition. Sei  $x_k \to x$ . Ziel:  $f(x_k) \to f(x)$ 

$$\forall \varepsilon > 0 \ \exists \ \text{mit} \ \underbrace{\frac{\|f(x_k) - f(x)\|}{d(f(x_k), f(x))}}_{f(x_k) \in K_{\varepsilon}(f(x))} < \varepsilon \ \forall k \geq N$$

$$\exists \delta > 0 \quad \underbrace{f(K_{\delta}(x)) \subset K_{\varepsilon}(f(x))}_{\exists \|x_k - x\| < \delta \ k \ge N}$$
$$x_k \in K_{\delta}(x) \implies f(x_k) \in K_{\varepsilon}(f(x))$$

Folgendefinition  $\implies$   $(\varepsilon$ - $\delta)$ -Defintion. Widerspruchsannahme:

$$\exists \varepsilon > 0 : f(K_{\delta}(x) \cap \Omega) \not\subset K_{\varepsilon}(f(x)) \ \forall \delta > 0$$

$$\implies \forall \delta > 0 \ \exists y_{\delta} \in K_{\delta}(x) \ \text{und} \ \|f(y_{\delta}) - f(x)\| \ge \varepsilon$$

Nehmen wir  $\delta = \frac{1}{i}$  und  $x_j = \frac{y_1}{i}$ 

$$||x_j - x|| < \frac{1}{j} \text{ (weil } x_j \in K_{\frac{1}{j}}(x)\text{)}$$

$$||f(x_j) - f(x)|| = ||f(y_{\frac{1}{i}} - f(x))|| \ge \varepsilon$$

$$x_i \to x \text{ aber } f(x_i) \not\to f(x)$$

**Definition 1.37.** Die allgemeine Definition der Stetigkeit für metrische Räume: Seien (X,d) und  $(Y,\overline{d})$  zwei metrische Räume. Sei  $f:X\to Y$ . f ist stetig an der Stelle x falls:

$$\forall \varepsilon > 0 \ \exists \delta > 0 \ \text{mit} \ d(y, x) < \delta \implies d(f(y), f(x)) < \varepsilon$$

$$\iff f(K\delta(x)) \subset K_{\varepsilon}(f(x))$$

**Definition 1.38.** Eine  $f: X \to Y$  heisst stetig falls f stetig an jeder Stelle  $x \in X$  ist.

**Satz 1.39.** Sei  $f: X \to Y$  ( $(X, d), (Y\overline{d})$  metrische Räume) Dann:

- 1. Die Stetigkeit in  $x \iff \forall$  Umgebung U von f(x) ist  $f^{-1}(U)$  eine Umgebung von x.
- 2. Stetigkeit von  $f \iff f^{-1}(U)$  ist offen  $\forall U$  offen.

Beweis. 1. • Stetigkeit  $\Longrightarrow$  Umgebung. U Umgebung von f(x)  $\Longrightarrow$   $\exists \delta > 0$  mit  $K_{\delta}(f(x)) \subset U$ 

$$\implies \exists \varepsilon > 0 : f(K_{\varepsilon}(x)) \subset K_{\delta}(f(x))$$

$$\implies f^{-1}(U) \supset f^{-1}(K_{\delta}(f(x))) \supset K_{\varepsilon}(x) \implies f^{-1}(U)$$
 Umgebung von  $U$ 

• Umgebung  $\Longrightarrow$  Stetigkeit. Sei  $\delta > 0$   $U = K_{\delta}(f(x))$ . U Umgebung von f(x).  $f^{-1}(U)$  ist eine Umgebung von x.

$$\implies \exists \varepsilon > 0 : K_{\varepsilon}(X) \subset f^{-1}(U)$$

$$\implies f(K_{\varepsilon}(x)) \subset U = K_{\delta}(f(x))$$

2. • Stetigkeit  $\implies$  offen. Sei U offen  $\iff \forall y \in U$  ist U eine Umgebung von y

$$f^{-1}U\ni x\implies f(x)\in U\overset{\text{Stetigkeit in }}{\Longrightarrow}^xf^{-1}(U)$$
 ist eine Umgebung von  $x$  
$$\implies f^{-1}(U) \text{ ist offen}$$

• offen  $\implies$  Stetigkeit an jedem  $x \in X$ . Sei  $x \in X$ ,  $\delta > 0$ ,  $K_{\delta}(f(x))$  ist offen

$$f^{-1}(K_{\delta}(f(x)))$$
 ist offen  $\Longrightarrow x \in f^{-1}(K_{\delta}(f(x)))$   
 $\Longrightarrow \exists \varepsilon > 0 : K_{\varepsilon}(x) \subset f^{-1}(K_{\delta}(f(x)))$   
 $f(K_{\varepsilon}(x)) \subset K_{\delta}(f(x))$ 

#### 1.4 lineare Abbildungen

**Definition 1.40.** Eine Abbildung  $L:V\to W$  (V,W) Vektoren) heisst linear, falls

$$L(\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2) = \lambda_1 L(v_1) + \lambda_2 L(v_2) \ \forall v_1, v_2 \in V, \ \forall \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$$

$$L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^k \iff \exists \text{ eine Matrix } L_{ij}:$$

$$L(x) = \left(\sum_{j=1}^{n} L_{1j}x_{j}, \sum_{j=1}^{n} L_{2j}x_{j}, \cdots, \sum_{j=1}^{n} L_{kj}x_{j}\right)$$

**Definition 1.41.** Sei  $L_{ij}$  eine Matrix die die lineare Abbildung  $L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^k$  darstellt. Die Hilbert-Schmidt Norm von L ist

$$||L||_{HS} = \sqrt{\sum_{i=1}^{k} \sum_{j=1}^{n} L_{ij}^2}$$

Bemerkung 1.42.  $\{L: (L_{ij}n \times k \text{ Matrixen}\} \sim \mathbb{R}^{nk} \|.\|_{HS}$  ist die euklidische Norm.

Bemerkung 1.43. Sei  $L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^k$  eine lineare Abbildung und  $x \in \mathbb{R}^n$ . Dann  $||L(x)|| \le ||x|| \, ||L||_{HS}$ .

Korollar 1.44. Sei L wie oben, dann ist L stetig.

Beweis. Sei 
$$x_k \to x$$
. Ziel  $L(x_k) \to L(x)$ 

$$||L(x_k) - L(x)|| = ||L(x_k - x)|| \le ||x_k - x|| ||L||_{HS} \to 0$$

$$\implies ||L(x_k) - L(x)|| \to 0$$

$$\implies \text{Stetigkeit}$$

Beweis. Beweis von 1.36: L(x) = y

$$||L(x)||^{2} = \sum_{i=1}^{k} y_{i}^{2}$$

$$= \sum_{i=1}^{k} \left(\sum_{j=1}^{n} L_{ij} x_{j}\right)^{2} \overset{\text{Cauchy-Schwartz}}{\leq} \sum_{i=1}^{k} \left(\sum_{j=1}^{n} L_{ij}^{2}\right) \left(\sum_{j=1}^{n} x_{j}\right)^{2}$$

$$= \sum_{i=1}^{k} \sum_{j=1}^{n} L_{ij}^{2} ||x||^{2} = ||x||^{2} \left(\sum_{i=1}^{k} \sum_{j=1}^{n} L_{ij}^{2}\right)$$

$$||x||^{2} ||L||_{\text{HS}}^{2} \implies ||L(x)|| \leq ||x|| ||L||_{\text{HS}}$$

**Definition 1.45.** Sei  $L:V\to W$  eine lineare Abbildung wobei  $(V,\|.\|_V)$  und  $(W,\|.\|_W)$  zwei endlich-dimensionierte Vektorräume sind. Die Operatornorm von L ist:

$$\|L\|_{L(V,W)} := \sup_{\|v\|_{V} \le 1} \|L(v)\|_{W}$$

Satz 1.46.  $\|.\|_{L(V,W)}$  ist eine Norm und

$$||L(v)||_W \le ||L||_{L(V,W)} ||v||_V$$

Deswegen: jede lineare Abbildung  $L: V \to W$  ist stetig.

Beweis. Der Kern ist die folgende Eigenschaft:

$$||L||_{L(V,W)} < +\infty$$

Wenn das gilt dann:

1.

$$\underbrace{\|L\|_{L(V,W)}}_{\mathrm{Kern}} \ \ \mathrm{und} \ \ \|L\|_{L(V,W)} = 0 \iff L = 0$$

 $\Leftarrow$  einfach. Sei  $||L||_{L(V,W)} = 0$ . Dann sei  $v \in V$ .

$$\begin{aligned} v &= 0 \implies L(v) = 0 \\ v &\neq 0 \ z \frac{v}{\|v_V\|} \implies \|z\|_V = 1 \\ \|L(z)\|_W &\leq \sup_{\|y\|_V \leq 1} \|L(v)\|_W = 0 \\ \implies L(z) &= 0 \implies L(v) = L\left(\|v\|_V z\right) = \|v\|_V L(z) = 0 \end{aligned}$$

2.

$$\begin{split} \|\lambda L\|_{L(V,W)} &= |\lambda| \, \|L\|_{L(V,W)} \\ \|\lambda L\|_{L(V,W)} &= \sup_{\|y\|_{V} \le 1} \|\lambda L(v)\|_{W} \\ &= \sup_{\|y\|_{V} \le 1} |\lambda| \, \|L(v)\|_{W} \\ &= |\lambda| \, \sup_{\|y\|_{V} \le 1} \|L(v)\|_{W} \\ &= |\lambda| \, \|L\|_{L(V,W)} \end{split}$$

3.

$$\begin{split} \|L + L'\|_{L(V,W)} \\ &= \sup_{\|y\|_{V} \le 1} \|(L + L')(v)\|_{L(V,W)} \\ &= \sup_{\|y\|_{V} \le 1} \|L(v) + L'(v)\|_{L(V,W)} \\ &\leq \sup_{\|y\|_{V} \le 1} (\|L(v)\|_{W} + \|L'(v)\|_{W}) \\ &\leq \sup_{\|y\|_{V} \le 1} \|L(v)\|_{W} + \sup_{\|y\|_{V} \le 1} \|L'(v)\|_{W} \\ &= \|L\|_{L(V,W)} + \|L'\|_{L(V,W)} \end{split}$$

Wenn  $v_1, \dots, v_n$  Basis für  $V, w_1, \dots, w_k$  Basis für W. Die lineare Abbildung  $E_{ij}(v_i) = w_j$ ,  $E_{ij}(v_l) = 0$  falls  $l \neq i$  ist eine Basis für  $L(V, W) \implies L = \sum_{i,j} \lambda_{ij} E_{ij}$ 

 $(V,\|.\|) \ (W,\|.\|) \ L:V\to W \ \|L\|_{L(V,W)}:=\sup_{\|v\|_{V}\le 1}\|L(v)\|_{W} \eqno(1)$ 

 $\begin{array}{l} \textbf{Satz 1.47.} \ \textit{Falls} \ \dim(V), \ \dim(V) < +\infty, \ \|L\|_{L(V,W)} < +\infty \ \textit{Wahr ohne Beweis} \\ \textit{in $V$ und deswegen $L(V,W)$, } \ \|.\|_{L(V,W)} \ \forall v \in V, \ \forall L \in L(V,W) \end{array}$ 

$$||L(v)||_{W} \le ||L||_{L(V,W)} ||v||_{V} \tag{2}$$

Aus 2 folgt dass L stetig ist wenn  $||L||_{L(V,W)} < +\infty$ .

Bemerkung 1.48.  $||L||_{L(V,W)}$  ist die optimale Konstante in 2.

Beweis. Falls  $||v||_V = 1$ 

$$\iff \|L(v)\|_{W} \le \|L\|_{L(V,W)} = \sup_{\|v\|_{V} \le 1} \|L(v)\|_{W}$$

Die Ungleichung ist eine direkte Folgerung von 1

$$\|v\|_V = 0 \implies L(v) = 0 \implies \|L(v)\|_W) = 0 \implies 2$$

$$||v||_{V} > 0$$

$$\begin{split} \tilde{v} &:= \frac{v}{\|v\|_V} \implies \|\tilde{v}\|_V) \frac{\|v\|_V}{\|v\|_V} = 1 \\ & \|L(\tilde{v})\|_W \leq \|L\|_{L(V,W)} \\ & \left\| \frac{1}{\|v\|_V} L(v) \right\|_W = \frac{1}{\|v\|_V} \|L(v)\|_W \\ & \implies \frac{\|L(v)\|_W}{\|v\|_V} \leq \|L\|_{L(V,W)} \end{split}$$

Beweis.  $\varepsilon - \delta$  Stetigkeit.  $v, \varepsilon > 0$ . Suche  $\delta > 0$  mit

$$||v'-v||_V < \delta \implies ||L(v')-L(v)||_W < \varepsilon$$

Linearität von  ${\cal L}$ 

$$\implies ||L(v') - L(v)||_W = ||L(v' - v)||_W$$

und aus??

$$\begin{split} \|L(v'-v)\| &\leq \underbrace{\|L\|_{L(V,W)}}_{<\varepsilon} \underbrace{\|v'-v\|_{V}}_{<\varepsilon} \\ \implies \delta &= \frac{\varepsilon}{\|L\|_{L(V,W)}} \end{split}$$

 $\implies$  Ungleichung erfüllt.

Bemerkung1.49.  $V=\mathbb{R}^n,\; \|.\|_V$ euklidische Norm.  $W=\mathbb{R}^k$ mit euklidischer Norm.

$$\begin{split} \|L\|_{L(V,W)} &\leq \|L\|_{\mathrm{HS}} \\ L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^k \quad \text{linear} \\ \|L\|_{\mathrm{HS}} &= \sqrt{\sum_{i,j} L_{ij}^2} \\ \|L\|_{L(V,W)} := \sup_{\sum_{i=1}^n v_i^2 \leq 1} \sqrt{\sum_{j=1}^k \left(\sum_{i=1}^n L_{jiv_i}\right)^2} \end{split}$$

#### 1.5 Mehr über stetige Funktionen

Regeln für stetige Funktionen

**Regel 1** Seien  $f: X \to Y$ ,  $g: X \to Y$ . X: topologischer Raum, metrischer Raum, normierter Vektorraum,  $\mathbb{R}^n$  V ist ein normierter Vektorraum ( $\mathbb{R}^k$ ). Falls f, g stetig sind, ist auch f + g stetig.

$$V = \mathbb{R} \ fg, \, \frac{f}{g} \ (g \neq 0)$$
 stetig

$$V = \mathbb{R}$$
  $fg(x) = \sum_{i=1}^{n} f_i(x)g_i(x)$ 

Beweis. Im Fall X Teilmenge von  $\mathbb{R}^n$ 

$$\underbrace{\left\{x^k\right\}}_{\subset X} x^k \to x \in X$$

Stetigkeit von f und  $g: g(x^k) \to g(x), f(x^k) \to f(x)$ .

$$g(x^{k}) = (g_{1}(x^{k}), \dots, g_{m}(x^{k}))$$

$$g(x) = (g_{1}(x), \dots, g_{m}(x))$$

$$f(x^{k}) = (f_{1}(x^{k}), \dots, f_{m}(x^{k}))$$

$$f(x) = (f_{1}(x), \dots, f_{m}(x))$$

$$(g+f)(x^{k}) = (g_{1}(x^{k}) + f_{1}(x^{k}), \dots, g_{m}(x^{k}) + f_{m}(x^{k}))$$

$$\to g_{1}(x) + f_{1}(x), \dots, g_{m}(x) + f_{m}(x) = (g+f)(x)$$

$$x^{k} \to x \in X \implies (f+g)(x^{k}) \to (f+g)(x).$$

 $\mathbf{Regel}\ \mathbf{2}\quad \mathrm{Seien}\ X,Y,Z$ topologische Räume. Seien  $f:X\to Y$  und  $g:Y\to Z$ stetig

$$g \circ f : \underbrace{X \to Z}_{x \mapsto g(f(x))}$$

Beweis. Sei U eine offene Menge in Z.

$$(g \circ f)^{-1}(U) = \underbrace{f^{-1}(\underline{g^{-1}(U)})}_{\text{offen}}$$

**Definition 1.50.** Sei  $f: X \to \mathbb{R}$ .

$$||f|| = \sup_{x \in X} ||f(x)||$$

 $f: X \rightarrow V, \, V, \|.\|_V$ normierter Vektorraum

$$\|f\|=\sup_{x\in X}\|f(x)\|_V$$

Bemerkung 1.51. X Menge,  $V, \|.\|$  ein normierter Vektorraum.

$$F := \{ f : X \to V \} \quad \text{mit} \quad ||f||$$

Dann ist  $F,\|.\|$  ist ein normierter Vektorraum.

**Definition 1.52.** Eine Folge von Funktionen

$$f^k: X \to V$$

konvergiert gleichmässig gegen f falls

$$||f^k - f|| \to 0$$

Bemerkung 1.53.  $x \in X$ 

$$||f^k(x) - f(x)||_V \le ||f^k - f||$$

Folgerung  $f^k$  konvergiert gleichmässig

$$\implies f^k(x) \to f(x) \ \forall x$$

**Satz 1.54.** Sei X ein metrischer Raum und  $f^k: X \to V$  eine Folge die gleichmässig gegen f konvergiert. Dann ist f stetig.

Beweis. Seien  $x \in X$  und  $\varepsilon > 0$ .

**Ziel**  $\exists \delta > 0 \text{ so dass}$ 

$$d(x,y) < \delta \implies ||f(x) - f(y)|| < \varepsilon$$

 $\exists N \text{ so dass}$ 

$$||f - f^k|| < \frac{\varepsilon}{3}$$
 falls  $k \ge N$ 

 $f^N$  ist stetig:  $\exists \delta > 0$ :

$$\begin{aligned} d(x,y) &< \delta \implies \left\| f^N(x) - f^N(y) \right\| < \frac{\varepsilon}{3} \\ d(x,y) &< \delta \\ \left\| f(x) - f(y) \right\| &= \left\| (f(x) - f^N(x)) + (f^N(x) - f^N(x)) + (f^N(y) - f(y)) \right\|_V \\ &\leq \left\| f(x) - f^N(x) \right\|_V + \left\| f^N(x) - f^N(y) \right\|_V + \left\| f^N(y) - f(y) \right\|_V \\ &< \left\| f^N - f \right\| + \frac{\varepsilon}{3} + \left\| f^N - f \right\| \\ &< \frac{\varepsilon}{3} + \frac{\varepsilon}{3} + \frac{\varepsilon}{3} = \varepsilon \end{aligned}$$

#### 1.6 Kompakte Menge

**Definition 1.55.** Eine Menge  $K \subset \mathbb{R}^n$  heisst kompakt falls K abgeschlossen und beschränkt ( $\iff \exists B_R(0) : K \subset B_R(0)$ ) ist.

Satz 1.56. Sei  $k \subset \mathbb{R}^n$ .

$$K \ kompakt \iff \forall \left\{x^j\right\} \subset K \ \exists x^{j_l}$$

 $x^{j_l}$  ist eine Teilfolge, die gegen  $x \in K$  konvergiert.  $K \implies Sei \{x^j\}$  eine Folge

$$x^j \in K \subset B_R(0) \implies ||x^j|| < R$$

 $\exists x^{j_l} \to x \in \mathbb{R}^n$ , die abgeschlossenheit von  $K \implies x \in K$ . Folgenkriterium  $\implies$  Abgeschlossenheit und Beschränktheit.

$$nicht\ abgeschlossen \implies \exists x^j \subset K \ mit\ x^j \to \not\in K$$

$$Folgenkompaktheit \implies \exists x^{j_l} \rightarrow y \in K$$

Widerspruch (weil x und y sind in derselben Menge) Sei K nicht beschränkt.

$$\forall j \in \mathbb{N} \ B_j(0) \not\supset K$$
$$\exists x^j \in K \setminus B_j(0) \implies ||x^j|| \ge j$$

Wenn  $x^{j_l} \to x$ 

$$||x^{j_{l}}|| \le ||x|| + ||x^{j_{l}} - x||$$

$$||x|| \le ||x^{j_{l}}|| + ||x - x^{j_{l}}||$$

$$||x|| - ||x^{j_{l}}||| \le ||x - x^{j_{l}}||$$

$$\implies ||x^{j_{l}}|| \to ||x||$$

$$||x^{j_{l}}|| = j_{l} \to +\infty$$

 $\implies Widerspruch$