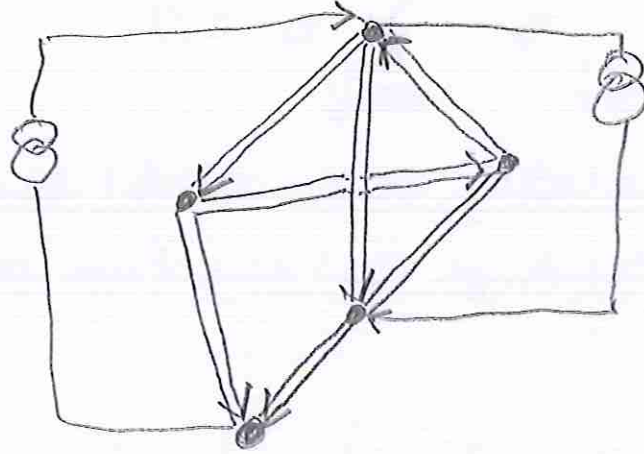


## 2 Motivation Linearer Gleichungssysteme

1  
07.10.11

### 2.1 Strömung in Rohrleitungsketten



1) Netzwerk von Röhren beschrieben durch gerichteten Graphen.

- Knotenmenge  $V = \{v_1, \dots, v_n\}$ ,  $|V| = n$ .

- Kantenmenge  $E = \{e_1, \dots, e_M\}$ ,  $|E| = M$ ,

$E \subseteq V \times V$ , bidirektional mit:  $(v, w) \in E \Rightarrow (w, v) \notin E$

-  $E = E_R \cup E_p$  "Röhren und Pumpen",  $|E_R| = m$ ,

$E_R = \{e_1, \dots, e_m\}$ ,  $E_p = \{e_{m+1}, \dots, e_M\}$ .

eigentlich hier!

2) Gesetz von Hagen-Poiseuille.

Röhre  $e = (v, w)$  (von Knoten v nach Knoten w)

$$(2.1) \quad q_e = \frac{\pi r_e^4}{8 \eta l_e} \Delta p_e$$

=:  $l_e$  "Leitfähigkeit"

$r_e$ : Radius der Röhre  $e$  [m]

$l_e$ : Länge der Röhre  $e$  [m]

$\eta$ : dyn. Viskosität Flüssigk. [Pa·s]

$q_e$ : Volumenstrom [m<sup>3</sup>/s]

Orientierung:  $q_e > 0$  falls Fluss von Knoten  $v$  nach  $w$ .

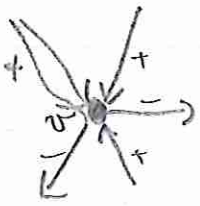
$q_e < 0$  Fluss von  $w$  nach  $v$

$\Delta p_e$ : gerichtete Druckdifferenz über Rohr  $e$  [Pa] = [N/m<sup>2</sup>]

$\Delta p_e > 0 \Rightarrow q_e > 0$

### 3) Knotenregel (1. Kirchhoffsches Gesetz)

07.10.09



$$E_v^+ = \{ (u, w) \in E \mid w = v \} \text{ "ausgehend"}$$

$$E_v^- = \{ (u, w) \in E \mid u = v \} \text{ "eingehend"}$$

$$\sum_{e \in E_v^+} q_e - \sum_{e \in E_v^-} q_e = 0 \quad \forall v \in V. \quad (2.2)$$

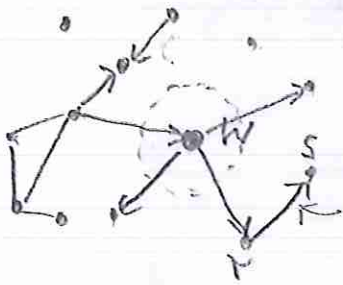
Grund: Massenerhaltung, Knoten speichert keine Flüssigkeit.

Nur  $n-1$  der Beziehungen (2.2) sind linear unabhängig:

Wähle  $w \in V$ .

$$\sum_{v \in V - \{w\}} \left( \sum_{e \in E_v^+} q_e - \sum_{e \in E_v^-} q_e \right) = \sum_{v \in V - \{w\}} \sum_{e \in E_v^+} q_e - \sum_{v \in V - \{w\}} \sum_{e \in E_v^-} q_e$$

$= 0!$



$$e' = (r, s) \quad r \neq w, s \neq w$$

Kommt genau zweimal vor:

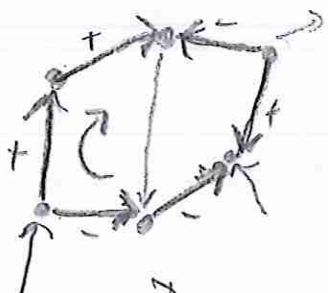
$+q_{e'}$  für Knoten s (eingehend)

$-q_{e'}$  für Knoten r (ausgehend)

$$= \sum_{e \in E_w^-} q_e - \sum_{e \in E_w^+} q_e = 0$$

Knotenregel für  $v \in V - \{w\}$  erfüllt  $\Rightarrow$  Knotenregel für  $w$  erfüllt.

### 4) Maschenregel (2. Kirchhoffsches Gesetz)



- Betrachte  $C \subseteq E$ ,  $C$  <sup>beliebigen</sup> geschlossener Pfad

$$C^+ = \{ e \in C \mid e \text{ genauso wie } C \text{ orientiert} \}$$

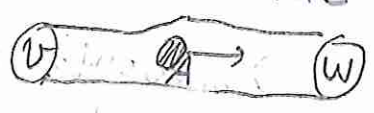
$$C^- = \{ e \in C \mid e \text{ entgegen } C \text{ orientiert} \}$$

(Bem.: Eine Kante darf in  $C$  mehrmals vorkommen.)

Dann gilt

$$\sum_{e \in C^+} \Delta p_e - \sum_{e \in C^-} \Delta p_e = 0 \quad \forall \text{ Pfade.} \quad (2.3)$$

Grund:



$\int_v^w \frac{\Delta p_e}{\frac{N}{m^2}} \cdot A \cdot ds$  ist Energie die notwendig ist um Probenkörper von  $v$  nach  $w$  zu bringen

- Betr. zwei bel. Knoten: P.S. Energie um K. von  $r$  nach  $s$  zu bringen ist unabhängig von Weg.  
- Lineare Abhängigkeit

# 5) Knotenpotenzialverfahren

3  
07.10.09

Folge der Maschenregel:

- Man darf  $n-1$  Knotendrucke  $p_v$  als Unbekannte wählen
  - $e=(v,w)$ :  $\Delta p_e = p_v - p_w$  (Remember: von  $v$  nach  $w$ !)
  - Druck in einem (Referenz-) Knoten kann willkürlich festgelegt werden. z.B.  $p_r = 0$ . ( $p_v$  via Lösung  $\Rightarrow p_v$  + const auch Lösung)
- $\Rightarrow$  Maschenregel ist dann für alle Pfade erfüllt.

"Drücke" ("Potentiale")  $p_v \xrightarrow{e} p_w$   
 $p_v > p_w \Rightarrow \Delta p_e = p_v - p_w > 0 \Rightarrow q_e > 0$

a)  $\forall e \in E_R$  schreibe Druckdifferenz:

$$e=(v,w) \in E_R : \Delta p_e = \begin{cases} p_v - p_w & v \neq r, w \neq r \\ p_v & w = r \\ -p_w & v = r \end{cases} \quad r: \text{Referenzknoten}$$

Wähle "Anordnung"  $e_k \leftrightarrow k$   $v_i \leftrightarrow i$  Wahl

$$e_k = (v_i, v_j) : k \quad \begin{bmatrix} \Delta p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} | & | & | \\ | & B & | \\ | & | & | \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p \end{bmatrix} \Rightarrow p = (p_{v_1}, \dots, p_{v_{n-1}})^T$$

$\Delta p = (\Delta p_1, \dots, \Delta p_m)$   $\leftarrow$  # Röhren.

$m \times (n-1)$  Matrix mit  $m \geq n-1$  da Graph verbunden ist.

b) Leitfähigkeiten:

$$e \in E_R : q_e = L_e \Delta p_e$$



als Matrix: 
$$[q] = [L] [AP]$$

$m \times m$  Diagonalmatrix  $m = |E_R|$

c) Knotenregeln:  $n-1$  Stück für Knoten  $v_1, \dots, v_{n-1}$  (exklusive Referenzknoten)

$$v \in V - \{v_n\} : \sum_{e \in E_v^+} q_e - \sum_{e \in E_v^-} q_e = 0$$

Pumpenströme auf rechte Seite  $\Leftrightarrow \sum_{e \in E_v^+ \cap E_R} q_e - \sum_{e \in E_v^- \cap E_R} q_e = \sum_{e \in E_v^- \cap E_p} q_e - \sum_{e \in E_v^+ \cap E_p} q_e$

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} B^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} q \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b \end{bmatrix} \quad b = (b_1, \dots, b_{n-1})$$

enthält Pumpenströme

$(n-1) \times m$  Matrix

Alles zusammen:

$$\underbrace{B^T L B}_{=: A} p = b$$



$$\Leftrightarrow A p = b$$

- A ist  $(n-1) \times (n-1)$  Matrix

- A ist symmetrisch und positiv definit, d.h.  $x^T A x > 0 \forall x \neq 0$

- damit insbesondere invertierbar

- A ist dünn besetzt:

$$a_{ij} \neq 0 \Leftrightarrow (v_i, v_j) \in E \vee (v_j, v_i) \in E$$

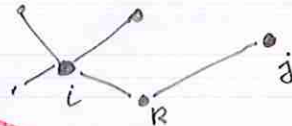
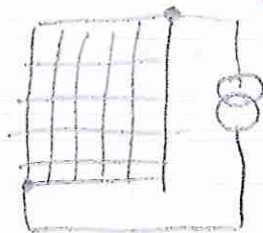
sehr viele Einträge sind Null, typischerweise

$$|\{(i,j) \mid a_{ij} \neq 0\}| = O(n) \quad (\text{statt } n^2)$$

$$(B^T B)_{ij} = \sum_{k \in \text{Kern}(i)} (B^T)_{ik} B_{kj}$$

ü1: ein kleines Netzwerk

ü2: New York City



(aus Widerständen)

- völlig analog lassen sich elektrische Netzwerke behandeln

Ohmsches Gesetz

$$i_e = \frac{1}{R_e} (u_v - u_w)$$

$i_e$ : Strom durch Widerstand  $R_e$

$u_v$ : Knotenpotentiale

$R_e$ : Widerstand



- RLC Netzwerke mit harmonischer Anregung

→ komplexe Ströme und Spannungen

$$A x = b \quad \text{mit } x, b \in \mathbb{C}^n, A \in \mathbb{C}^{n \times n}$$

L: Spalten  
C: Kapazitäten

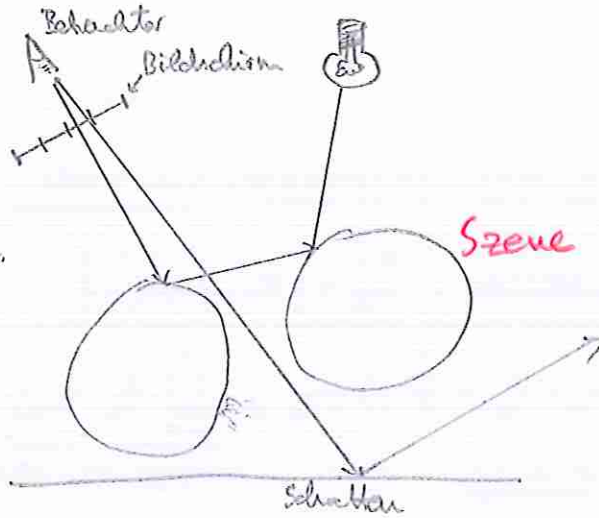
- RLC Netzwerke mit beliebiger Anregung  
(lineares) differentiell-algebr. System  
⇒ numerisch!

## 2.2 Radiosity-Methode in der Computergrafik

Beleuchtung einer "Szene".

Ray-Tracing:

Nachteil: starke Schatten.



Radiosity-Methode:

$$S = \{ x \in \mathbb{R}^3 \mid x \text{ auf Oberfläche eines Objekts} \}$$

Bestimme  $B: S \rightarrow \mathbb{R}$  "Energiedichte"

$$\int_{\omega} B \, dA = \text{von } \omega \in S \text{ abgestrahlte Energie}$$

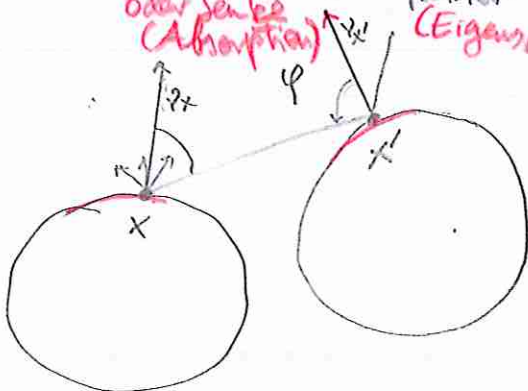
Energie wird von einem Punkt  $x \in S$  in alle Richtungen abgestrahlt.  
(aber nicht gleichmäßig)

Bestimmungsgleichung für  $B(x)$ :

reflektiertes Licht

$$B(x) = E(x) + \rho(x) \int_S B(x') \underbrace{\frac{\cos \varphi_{x,x'} \cos \varphi_{x',x}}{\|x-x'\|^2} V(x,x')}_{=: \lambda(x,x') \text{ "Kern"}} \, dx'$$

$\uparrow$   $x \in S$  Eigenstrahlung (Lichtquelle) oder Senke (Absorption)  
 $\uparrow$   $\rho(x)$  Reflexionsfaktor (Eigenschaft von  $x$ )  
 $\uparrow$   $S$  Licht von  $x'$



$$\varphi_{a,b} = \angle(v_a, b-a)$$

$$\cos \varphi_{a,b} = \begin{cases} 1 & \text{Licht trifft aus Richtung } v_a \text{ ein} \\ 0 & \text{Licht trifft tangential zur Oberfl. ein} \end{cases}$$

Sichtbarkeit (Visibility)

$$V(x,x') = \begin{cases} 1 & x' \text{ von } x \text{ aus sichtbar} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

(Eigenschaft der Szene)

# Integralgleichung für $B(x): S \rightarrow \mathbb{R}$ :

6  
09.10.09

$$B(x) - \rho(x) \int_S B(x') \lambda(x, x') dA' = E(x) \quad \forall x \in S.$$

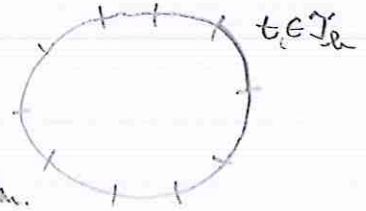
## Numerische Lösung mit „Kollokationsmethode“:

a) Zerlegung der Oberfläche:  $\mathcal{T}_n = \{t_1, \dots, t_n\}$

$$t_i \subset S, \quad t_i \cap t_j = \emptyset \quad \forall i \neq j, \quad \bigcup_{i=1}^n \bar{t}_i = S$$

$t_i$ : offene Gebiete.

könnte man abschneiden.



Zu  $t \in \mathcal{T}_n$  wähle  $x_t =$  Mittelpunkt von  $t$ .

Dieser Prozess heißt auch Diskretisierung. Üblich bei Differential- und Integralgleichungen.

b) Approximiere  $B: S \rightarrow \mathbb{R}$  durch diskrete Funktion  $B_n: S \rightarrow \mathbb{R}$ .

$$B_n(x) = \sum_{j=1}^n z_j \varphi_j(x)$$

$z_j \in \mathbb{R}$  Koeffizient

$\varphi_j: S \rightarrow \mathbb{R}$  „Basisfunktion“

d.h.  $\varphi_1, \dots, \varphi_n$  linear unabhängig.

stückweise konstante Funktionen:

$$\varphi_j(x) = \begin{cases} 1 & \text{falls } x \in t_j \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

c) Erfülle Integralgleichung nur für  $x \in X_n = \{x_{t_1}, \dots, x_{t_n}\}$ .

$$B_n(x_i) - \rho(x_i) \int_S B_n(x') \lambda(x_i, x') dA' = E(x_i) \quad i = 1, \dots, n$$

$$\Leftrightarrow \sum_{j=1}^n z_j \varphi_j(x_i) - \rho(x_i) \int_S \sum_{j=1}^n z_j \varphi_j(x') \lambda(x_i, x') dA' = E(x_i) \quad i = 1, \dots, n$$

$$\Leftrightarrow \sum_{j=1}^n z_j \left\{ \varphi_j(x_i) - \rho(x_i) \int_S \varphi_j(x') \lambda(x_i, x') dA' \right\} = \underbrace{E(x_i)}_{b_i} \quad i = 1, \dots, n$$

$$\Leftrightarrow \boxed{Az = b}.$$

- Integral in  $a_{ij}$  wird i. d. R. auch numerisch berechnet.  
⇒ Methoden später in der Vorlesung.

- Man begeht einen Diskretisierungsfehler

$$\|B - B_h\| = O(h^\alpha) \quad (\text{Konvergenz})$$

← Norm auf Raum der Funktionen

mit  $h = \max_{t \in \mathcal{I}_h} \text{diam}(t)$ ,  $\alpha$ : "Konvergenzordnung".

d. h. je feiner die Unterteilung ( $n \rightarrow \infty$ ), desto besser approximiert  $B_h$  die gesuchte Funktion  $B$ .

- ⇒ Gleichungssysteme können beliebig groß werden.  
(im Gegensatz zum Röhrennetzwerk).

- $A$  ist in diesem Fall nicht dünn besetzt sondern voll besetzt!

○





# 9: Konditionen der Lösung linearer Gleichungssysteme.

## 9.1 Lösbarkeit

Gegeben Matrix  $A$ , Vektor  $b$ :

$$A = (a_{ij})_{i,j=1}^{m,n} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}, \quad b = (b_i)_{i=1}^m = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

Gesucht ist  $x = (x_j)_{j=1}^m = (x_1, \dots, x_n)^T$  so dass

$$\forall i: \sum_{j=1}^m a_{ij} x_j = b_i,$$

bzw.

$$Ax = b. \tag{3.1}$$

Die Zahlen  $a_{ij}, b_i, x_j$  können aus  $\mathbb{R}$  oder  $\mathbb{C}$  sein.

Das Gleichungssystem (3.1) heißt

- unterbestimmt falls  $m < n$
- quadratisch falls  $m = n$
- überbestimmt falls  $m > n$

$$\begin{array}{l} \boxed{\phantom{0}} \mid \phantom{=} \\ \boxed{\phantom{0}} \mid = \\ \boxed{\phantom{0}} \mid \neq \end{array}$$

bei maximalem Rangwert:

1. allg. viele Lösungen

genau eine Lösung

$b \in \text{Bild}(A)$ .

Es gibt mindestens eine Lösung falls

$$\text{Rang}(A) = \text{Rang}([A|b]) = \text{Rang} \left( \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix} \right)$$

Für quadratische Matrizen sind folg. Aussagen äquivalent:

- (i)  $Ax = b$  ist für jedes  $b$  eindeutig lösbar.
- (ii)  $\text{Rang}(A) = n$ .
- (iii)  $\det(A) \neq 0$ .
- (iv)  $A$  hat keinen Eigenwert Null.

## 3.2 Vektornormen

2  
22.10.09

Quantifizieren von Fehlern erfordert Normen.

Im folgenden sei  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$  oder  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$  der zugrunde liegende Körper und  $\mathbb{K}^n$  der darauf aufbauende Vektorraum.

### Definition 3.1 (Vektornorm)

Eine Abbildung  $\|\cdot\| : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{R}_+$  heißt Norm falls gilt

$$(N1) \quad \|x\| > 0 \quad x \neq 0 \quad (\text{Definitheit})$$

$$(N2) \quad \|\alpha \cdot x\| = |\alpha| \|x\| \quad x \in \mathbb{K}^n, \alpha \in \mathbb{K} \quad (\text{positive Homogenität})$$

$$(N3) \quad \|x+y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad x, y \in \mathbb{K}^n \quad (\text{Subadditivität, Dreiecksungl.})$$

Beispiel 3.2 Häufig verwendete Normen sind:

$$\|x\|_2 = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \right)^{1/2} \quad \text{Euklidische Norm, } l_2\text{-Norm}$$

$$\|x\|_\infty = \max_{i=1, \dots, n} |x_i| \quad \text{Maximumnorm, } l_\infty\text{-Norm}$$

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \quad l_1\text{-Norm}$$

Man zeigt über die Konvergenz von Folgen von Vektoren:

$$\forall i=1, \dots, n: x_i^{(t)} \rightarrow x_i \quad (t \rightarrow \infty) \Leftrightarrow \|x^{(t)} - x\| \rightarrow 0 \quad (t \rightarrow \infty)$$

(Konvergenz der Normen äquivalent zu komponentenweiser Konvergenz).  
→ siehe nächster Satz

Eine wichtige Folgerung aus (N3) ist die **inverse Dreiecksungleichung**

$$\|x-y\| \geq \left| \|x\| - \|y\| \right| \quad \forall x, y \in \mathbb{K}^n. \quad (3.2)$$

Beweis:

$$\|x\| = \|x-y+y\| \stackrel{(N3)}{\leq} \|x-y\| + \|y\| \Rightarrow \|x-y\| \geq \|x\| - \|y\|$$

$$\|y\| = \|y-x+x\| \leq \|y-x\| + \|x\| \Rightarrow \|x-y\| \geq \|y\| - \|x\| = -(\|x\| - \|y\|)$$

Aus (3.2) folgt (Stetigkeit der Funktion  $\|\cdot\| : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{R}_+$ ):

$$\|x^{(t)} - x\| \rightarrow 0 \quad (t \rightarrow \infty) \Rightarrow \|x^{(t)}\| \rightarrow \|x\| \quad (t \rightarrow \infty)$$

Satz 3.3 (Äquivalenz aller Normen)

Auf  $\mathbb{K}^n$  sind alle Normen im folgenden Sinne äquivalent:

Zu  $\|\cdot\|, \|\cdot\|'$  gibt es Zahlen  $m, M > 0$  aus  $\mathbb{R}$  so dass gilt

$$m \|x\|' \leq \|x\| \leq M \|x\|' \quad \forall x \in \mathbb{K}^n.$$

Beweis: Es genügt dies zu zeigen für  $\|\cdot\|' = \|\cdot\|_\infty$ .

Seien  $e_1, \dots, e_n$  die kanonischen Einheitsvektoren. Jedes  $x \in \mathbb{K}^n$  hat die Darstellung  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ , also  $\|x\| = \|\sum_{i=1}^n x_i e_i\| \leq \sum_{i=1}^n |x_i| \|e_i\| \leq (\max_{1 \leq i \leq n} |x_i|) \sum_{i=1}^n \|e_i\| = \|x\|_\infty \sum_{i=1}^n \|e_i\| \stackrel{=:\delta}{\leq} \delta \|x\|_\infty$

wg.  $\|x\| \leq \delta \|x\|_\infty$  ist  $\|\cdot\|$  stetig bzgl. Komponentenweiser Konvergenz.

Punktmenge  $S \equiv \{x \in \mathbb{K}^n : \|x\|_\infty = 1\} \subset \mathbb{K}^n$  ist abgeschlossen (bzgl.  $\|\cdot\|_\infty$  da  $\|x\| \leq \delta$ )  
 - abgeschlossen, d.h. Grenzwerte von Folgen aus  $S$  sind in  $S$  (da  $\mathbb{K}^n$  metrischer Raum).  
 $\Rightarrow$  kompakt.

Die Funktion  $\|\cdot\|: S \rightarrow \mathbb{R}_+$  nimmt auf  $S$  ihr Minimum und Maximum an, d.h.:

Es gibt  $\underline{x}, \bar{x} \in S$  :

$$0 < \underbrace{\| \underline{x} \|}_{\substack{\text{da } 0 \notin S, \forall x \in S \\ \text{und } N_1}} \leq \|x\| \leq \| \bar{x} \| \leq \delta \underbrace{\| \bar{x} \|_\infty}_{\substack{=1 \\ \text{da } \bar{x} \in S}} = \delta \quad \forall x \in S$$

Num sei  $y \in \mathbb{K}^n - \{0\}$  beliebig.

Dann ist  $\underline{x} / \|y\|_\infty \in S$  (da Norm 1) und somit

$$\| \underline{x} \| \leq \| y / \|y\|_\infty \| \stackrel{(N2)}{=} \frac{1}{\|y\|_\infty} \|y\| \leq \| \bar{x} \|$$

$$\Leftrightarrow \underbrace{\| \underline{x} \|}_{=m} \|y\|_\infty \leq \|y\| \leq \underbrace{\| \bar{x} \|}_{=M} \|y\|_\infty$$

Vorsicht:  $m, M$  hängen i.d.R. von der Dimension  $n$  ab.

Auffassen wenn man etwas für  $n \rightarrow \infty$  beweist.

Nochmal zur Konvergenz:

$$x_i^{(t)} \rightarrow x_i \quad (t \rightarrow \infty) \Leftrightarrow \|x^{(t)} - x\|_\infty \rightarrow 0 \quad (t \rightarrow \infty) \text{ überlegt man leicht}$$

Satz 3.3 zeigt dann, dass man auch eine beliebige Norm nehmen darf.

### 3.3 Matrixnormen

Der  $\mathbb{K}^{m \times n}$  stellt auch einen Vektorraum dar und kann mit dem  $\mathbb{K}^{m \cdot n}$  identifiziert werden.

Damit definiert jede Norm auf  $\mathbb{K}^{m \cdot n}$  auch eine Norm auf  $A \in \mathbb{K}^{m \times n}$ .

$A^{(t)} \rightarrow A$  ( $t \rightarrow \infty$ ) meint dann  $a_{ij}^{(t)} \rightarrow a$  ( $t \rightarrow \infty$ )  $\forall ij \in \{1, \dots, m\} \times \{1, \dots, n\}$

Es zeigt sich, dass folgende Eigenschaften hilfreich sind:

Definition 3.4 Eine Norm  $\|\cdot\|$  auf  $\mathbb{K}^{m \times n}$  (man würde zwei Normen erfordern) heißt verträglich mit einer Vektornorm  $\|\cdot\|$  auf  $\mathbb{K}^n$  falls gilt

$$\|Ax\| \leq \|A\| \|x\| \quad x \in \mathbb{K}^n, A \in \mathbb{K}^{m \times n}$$

Sie heißt Matrixnorm, wenn sie submultiplikativ ist:

$$\|AB\| \leq \|A\| \|B\| \quad A, B \in \mathbb{K}^{m \times n}$$

Beispiel 3.5 Die Frobenius-Norm

$$\|A\|_{Fr} := \left( \sum_{i,j=1}^n |a_{ij}|^2 \right)^{1/2}$$

ist eine Matrixnorm, die verträglich mit der euklidischen Norm ist.

Beweis: (als Ü?)  $\forall x \in \mathbb{K}^n, \|x\|_2^2 = \|x\|_2^2$

$$\|Ax\|_2^2 = \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right)^2 \leq \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \cdot \sum_{j=1}^n |x_j|^2 \right) = \|x\|_2^2 \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 = \|x\|_2^2 \|A\|_{Fr}^2 \quad \square$$

Definition 3.6 (Zugeordnete Matrixnorm)

Es sei  $\|\cdot\|$  eine beliebige (Vektor-)Norm auf  $\mathbb{K}^n$ . Dann heißt

$$\|A\| := \sup_{x \in \mathbb{K}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \sup_{\|x\|=1} \|Ax\|$$

die  $\|\cdot\|$  zugeordnete (oder natürliche) Matrixnorm,  $\|\cdot\|$  ist verträglich und submultiplikativ. □

(Übung): Beweis dazu  $y \neq 0$  beliebig  $\frac{\|Ay\|}{\|y\|} \leq \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \|A\| \Rightarrow \|Ay\| \leq \|A\| \|y\|$

$$\|AB\| = \sup_{x \neq 0} \frac{\|ABx\|}{\|x\|} \leq \sup_{x \neq 0} \frac{\|A\| \|Bx\|}{\|x\|} = \|A\| \sup_{x \neq 0} \frac{\|Bx\|}{\|x\|} = \|A\| \|B\|$$