

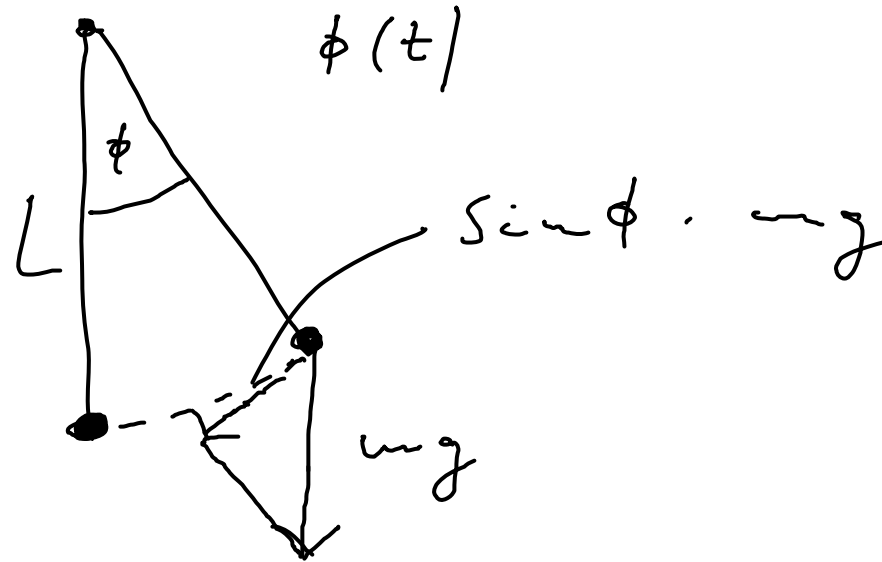
# Kap. 1 Einführung u. Motivation

Ziele d. Vorlesung:

- Entwicklung von Verständnis und praktische Anwendung einer Toolbox numerischer Methoden
- Beurteilung von Verfahren und ihrer Resultate
  - Fehleranalyse

Lit.: Dahmen und Reußen  
(Homepage)

Bsp. 1.1 mathematisches Pendel



Aufgabe: Bestimme Anfangsauslenkung, so dass eine vorgegebene Schwingungsperiode erreicht wird

$\phi(0)$

Konstruiere mathemat. Modell:  
(Idealisierung)

- ungedämpfte Schwingung
- Punktmasse
- Newton - Mechanik

Pendel - Modell: Differentialgleichung

$$m \cdot L \cdot \ddot{\phi}(t) = -mg \sin \phi \quad (1.2)$$

$$\phi(0) = \phi_0, \quad \dot{\phi}(0) = 0 \quad (AWA)$$

Anfangswert-  
aufgabe

Fehlerbetrachtung:

→ Modellfehler (Idealisierung)

→ Datenfehler durch Messung  
von  $L, m, (g)$

Sei  $\phi(t; \phi_0)$  die Lsg. der AWA (1.2),

damit wird die Schwingungsdauer

$T(\phi_0)$  eine Funktion von  $\phi_0$ .

Suche  $\phi_0^*$  mit  $T(\phi_0^*) = 1.8$ .

Symmetrie d. Bewegung:

$$\phi\left(\frac{T}{4}, \phi_0\right) = 0$$

Zu lösen: „Nullstellenproblem“

$$\phi\left(\frac{1.P}{4}, \phi_0\right) = 0$$

Zur numerischen Lsg. muss

$\phi(t, \phi_0)$  auswertbar sein, u. t. l.

benötigt:  $\frac{d\phi}{d\phi_0}(t, \phi_0)$ .

Nullstellenbestimmung:

- numerisch mit Näherungsverfahren  
(→ Verfahrensfehler)
- Rundungsfehler (endliche Zahl-  
darstellung im  
Rechner)

## Fehlerbetrachtung:

- Kondition des Problems  
(wie beeinflussen Fehler in den Daten das Resultat)
  - problem inhärente Eigenschaft  
(unvermeidbarer Fehler!)
- Stabilität des numerischen Verfahrens (wie gut "vererbt" sich die Kondition des Problems auf den numerischen Lsg. algorithmus)

— Effizienz des numer. Verfahrens (Zahl der Rechenschritte..)

## Kap. 2 Fehleranalyse

Formalisierung des zu lösenden Problems:

Abbildung  $f: X \rightarrow Y$

$f(x_0)$  Auswertung  
(numer. Verfahren)

# Bsp. 2.1

Schnittpunkt zweier Geraden

$$\text{Löse } Ay = x \quad A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

als Fkt. von  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$

falls  $\det(A) \neq 0 \Rightarrow A$  ist regulär  
(invertierbar)  $\Rightarrow y = A^{-1}x$

$$f(x) := A^{-1}x, \quad X = \mathbb{R}^2 = Y$$

$a_{11}y_1 + a_{12}y_2 = x_1, \quad a_{21}y_1 + a_{22}y_2 = x_2$   
Lsg. Schnittpunkt zweier Geraden

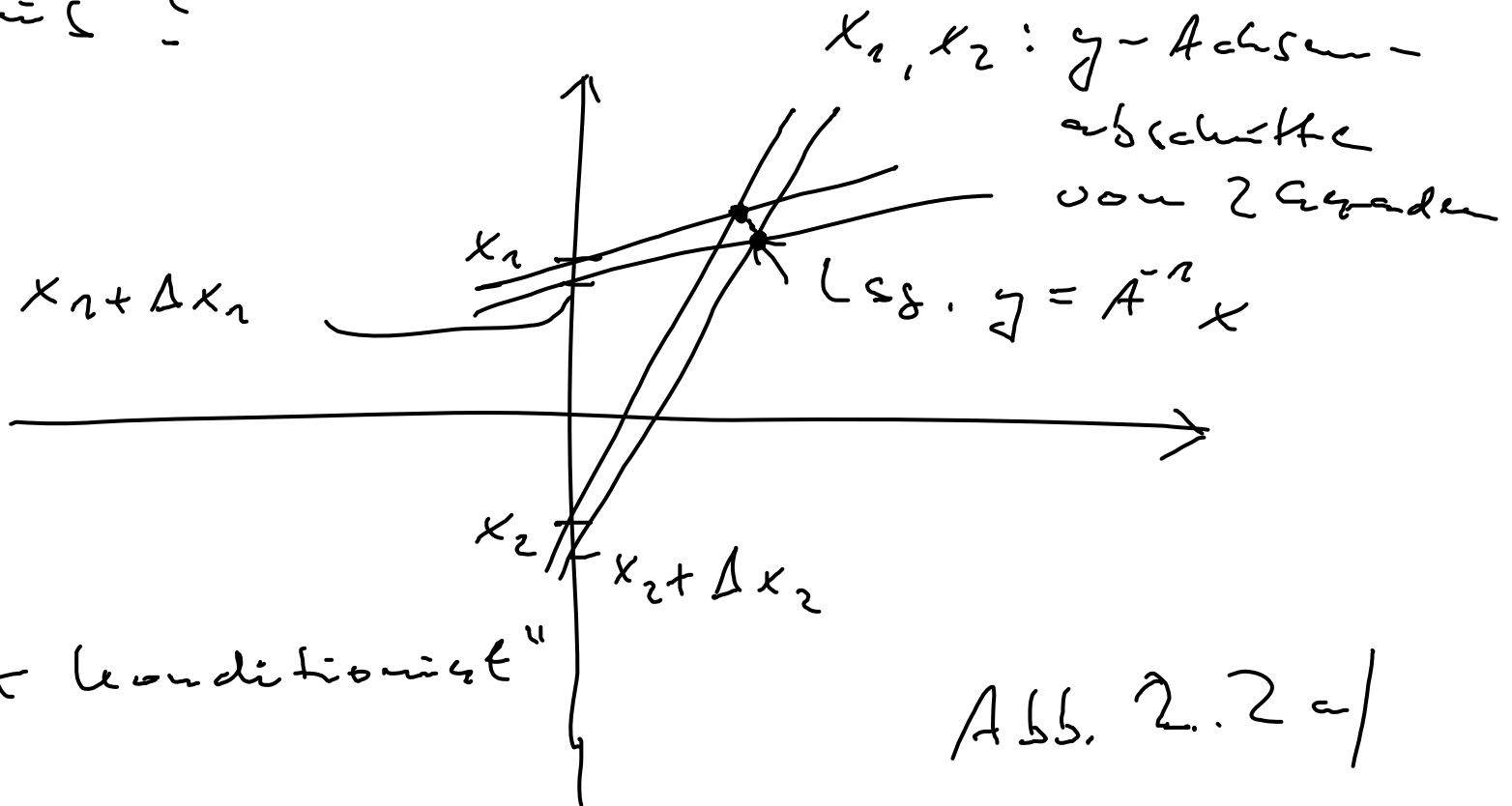


Kondition des Problems (d. Abb. f):

wie wirken sich Störungen in  $x$

auf das Resultat  $y = f(x) = A^{-1}x$

aus?



"gut konditioniert"

Abb. 2.2 a/

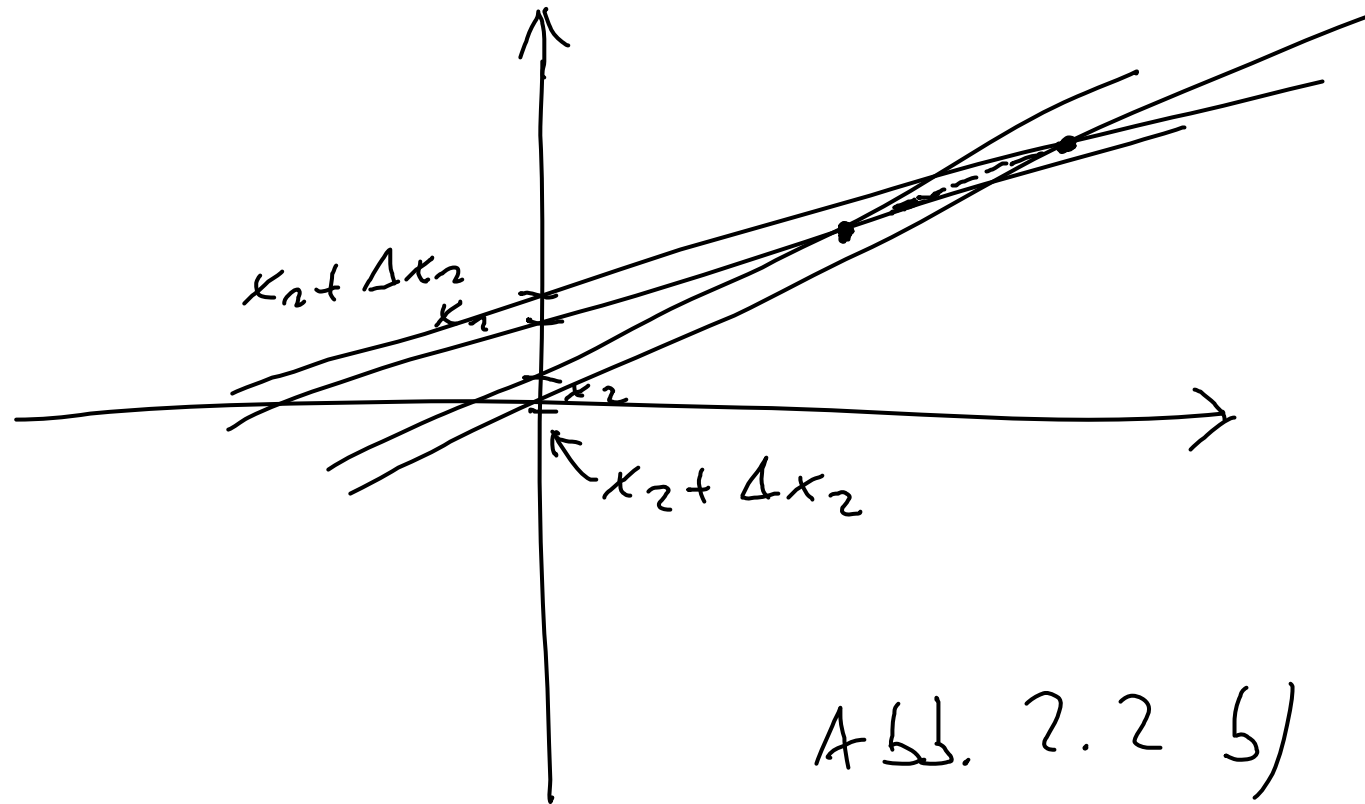


Abb. 2.2 b)

„Schlecht konditioniert“

Mathematisierung dieser Konzepte:

a) Vergleich gestörte  $\Leftrightarrow$  exakte Daten  
(Differenzbildung)

b) Messung von Fehler (Längen)

a) + b) führen zum Konzept des  
normierten Vektorraums

## Def. 2.3 Norm

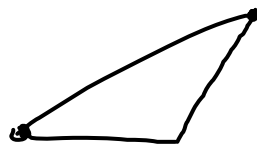
Abbildung  $\| \cdot \|: V \rightarrow \mathbb{K}$  eines  $\mathbb{K}$ -  
Vektorraumes  $V$  ( $\mathbb{K}: \mathbb{R}, \mathbb{C}$ ) mit

a)  $\|v\| \geq 0$  für alle  $v \in V$

$$\|v\| = 0 \Rightarrow v = 0$$

b)  $\|\lambda v\| = |\lambda| \cdot \|v\|, \lambda \in \mathbb{K}, v \in V$

c)  $\|v+w\| \leq \|v\| + \|w\|, v, w \in V$



(Dreiecks-  
ungleichung)

## Def. 2.4 Lipschitz-Stetigkeit

$(V, \|\cdot\|_V)$ ,  $(W, \|\cdot\|_W)$  normierte Vektorräume. Abb.  $f: V \rightarrow W$  heißt Lipschitz-stetig, falls es  $L \in \mathbb{R}^+$

$$\text{mit } \|f(v) - f(w)\|_W \leq L \cdot \|v - w\|_V$$

→ Maß für die absolute Kondition eines Problems ( $L$ : Lipschitz-Konstante)

Aus Def. 2.3 c) folgt

$$|\|v\| - \|w\|| \leq \|v - w\|$$

Lipschitz-Konstante  $L = 1$ !

Beispiele für Normen und normierte Räume:

$$(\mathbb{K}^n, \|\cdot\|_\infty) : \|x\|_\infty := \max_{i=1, \dots, n} |x_i|, x \in \mathbb{K}^n$$

$$(C(I), \|\cdot\|_\infty) : \|f\|_\infty := \max_{t \in I} |f(t)|$$

$$f \in C(I) := \left\{ \begin{array}{l} f: I \rightarrow \mathbb{R} \\ (C\mathbb{R}) \end{array} \right\} \mid \begin{array}{l} f \text{ stetig} \\ I \text{ kompakt} \end{array}$$

$$I = [a, b]$$

(beschränkt  
und abge-  
schlossen)

$$(\mathbb{K}^n, \|\cdot\|_p) :$$

$$\|x\|_p := \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p}$$

$$(C(I), \|\cdot\|_p) : \|f\|_{L^p(I)} := \left( \int_I |f(t)|^p dt \right)^{1/p}$$

$$f \in C(I)$$

Spezialfall „Euklidische Norm“

$$\|x\|_2 := \langle x, x \rangle^{1/2} = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

$$\langle x, y \rangle := x^T y = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

analog. für  $f, g \in C(\bar{I})$

$$\langle f, g \rangle = \int_{\bar{I}} f(t) \cdot g(t) dt$$

zwei Fkt.  $f, g$  orthogonal, falls

$$\langle f, g \rangle = 0$$

Unterschiedliche Normen „messen“

Abstände unterschiedlich.

$\infty$ -Norm: 2 Punkte haben kleinen Abstand, wenn alle Vektor-Komponenten kleinen Abstand haben



2-Norm: "quadrat. gemittelter Abstand"

→ erklärt durch die "größere"  
Abstände zwischen einzelnen  
Vektor-Komponenten, die  
dann Komponenten "komponen-  
siert" werden können

Vergleich von Normen

Satz 2.5 Normäquivalenz

Sei  $V$  endlich-dimensionaler Vektor-  
raum und  $\|\cdot\|_a, \|\cdot\|_b$  zwei Normen  
auf  $V$ .

Dann gibt es Zahlen  $c_1, c_2 > 0$

mit

$$c_1 \|v\|_a \leq \|v\|_b \leq c_2 \|v\|_a$$

(äquivalente Normen) für alle  $v \in V$

2 Normen sind umso "ähnlicher", je

kleiner  $\frac{c_2}{c_1}$  ist  $\left( \frac{c_2}{c_1} \geq 1 \right)$

Für  $\|\cdot\|_\infty$  und  $\|\cdot\|_2$  auf  $\mathbb{R}^n$  gilt

$$1 \cdot \|x\|_\infty \leq \|x\|_2 \leq \sqrt{n} \|x\|_\infty$$

d.h.  $C_2$  hängt von Dimension ab!

wichtig bei Diskretisierungsproblemen  
(z.B. Differentialgleichungen)

→ Fazit: Wahl der Norm spielt  
wichtige Rolle!

## § 2.1 Konditionszahlen linearer Abbildungen

$(X, \|\cdot\|_X)$ ,  $(Y, \|\cdot\|_Y)$  normierte  
Räume  
 $\gamma: X \rightarrow Y$

$\mathcal{L}$ : linearer Operator  
ist  $V = \mathbb{K}$ , dann heißt  $\mathcal{L}$   
lineares Funktional

Bsp. 2.6

$$\mathcal{L}: \mathbb{R}^{m+1} \rightarrow \Pi_m := \left\{ \sum_{i=0}^m a_i x^i \mid a_i \in \mathbb{R} \right\}$$

$$\mathcal{L}(a) = \sum_{i=0}^m a_i x^i, \quad a \in \mathbb{R}^{m+1}$$

ist lin. Operator vom  $\mathbb{R}^{m+1}$  in  
den Raum der Polynome vom Grad  $m$ .

## Bemerkung 2.7

Lineare Abb. zwischen endlich-dim.  
Vektorräumen können durch  
Matrizen beschrieben.

Ziel: Charakterisierung der Abb. ver-  
halten von  $\mathcal{L}$

## Def 2.8 (Operatornorm)

$$\mathcal{L}: (X, \|\cdot\|_X) \rightarrow (Y, \|\cdot\|_Y)$$

$$\|\mathcal{L}\| := \sup_{\|x\|_X = 1} \|\mathcal{L}(x)\|_Y$$

$$= \sup_{x \neq 0} \frac{\| \mathcal{L}(x) \|_Y}{\| x \|_X} =$$

$$\sup_{\| x \|_X \leq 1} \| \mathcal{L}(x) \|_Y$$

"Norm" für die Verformung des  
 Einheitskugel unter der Abb.  
 $\mathcal{L}$ .