Einführung in die Numerik (Potschka)

Robin Heinemann

24. April 2017

Inhaltsverzeichnis

0	Einführung	1
1	Fehleranalyse 1.1 Zahldarstellung und Rundungsfehler	3
0	Einführung	
Beispiel 0.1 Simulation einer Pendelbewegung Modellannahmen:		
	• Masse m an Stange	
	keine Reibung	
	- Stange: Gewicht 0 , starr, Länge l	
	• Auslenkung ϕ	
	ste Fehlerquelle: Modellierungsfehler odellgleichungen: $F_T(\phi) = -m \cdot g \sin \phi$	
Ko	nsistenzcheck:	
	$F_T(0) = 0 \tag{Ruhela} $ $F_T\Big(\frac{\pi}{2}\Big) = F_G = -mg$	ıge)
	T(2) = TG = mg	

Bewegungsgleichungen:

- Weg s(t)
- + $\frac{\mathrm{d}s}{\mathrm{d}t} =: v(t)$ Geschwindigkeit

Beziehungen:

- Bogenlänge $s(t) = l\phi(t)$
- 2. Newton'sches Gesetz (F = ma)

$$-mg\sin\phi(t) = m\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}v(t) = m\frac{\mathrm{d}^2}{\mathrm{d}t^2}s(t) = ml\frac{\mathrm{d}^2}{\mathrm{d}t^2}\phi(t)$$

⇒ DGL 2. Ordnung

$$\frac{\mathrm{d}^2}{\mathrm{d}t^2}\phi(t) = -\frac{g}{l}\sin\phi(t) \quad t \ge 0$$

Für eindeutige Lösung braucht man zwei Anfangsbedingungen:

$$\phi(0) = \phi_0 \quad \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}\phi(0) = u_0$$

Lösung bei kleiner Auslenkung: Linearisiere um $\phi=0$

$$\begin{split} \sin\phi &= \phi - \frac{1}{3!}\phi^3 + \dots \approx \phi \\ \Rightarrow \frac{\mathrm{d}^2}{\mathrm{d}t^2}\phi(t) &= -\frac{g}{l}\phi(t) \end{split}$$

Für $u_0=0$ findet man mit dem Ansatz $\phi(t)=A\cos(\omega t)$:

$$-\omega^2 A \cos(\omega t) = -\frac{g}{l} A \cos(\omega t)$$

die Lösung:

$$\phi(t) = \phi_0 \cos\left(\sqrt{\frac{g}{l}}t\right)$$

Fehlerquelle: Abschneidefehler.

Numerische Lösung:

Setze $u(t) := \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}\phi(t)$

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} \begin{pmatrix} \phi \\ u \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u \\ -\frac{g}{l} \sin(\phi) \end{pmatrix}$$

Appraximation mit Differenkenquotient

$$\begin{pmatrix} u(t) \\ -\frac{g}{l} \sin \phi(t) \end{pmatrix} = \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} \begin{pmatrix} \phi \\ u \end{pmatrix} = \lim_{\Delta t \to 0} \frac{1}{\Delta t} \begin{pmatrix} \phi(t + \Delta t) - \phi(t) \\ u(t + \Delta t) - u(t) \end{pmatrix} \approx \frac{1}{\Delta t} \begin{pmatrix} \phi(t + \Delta t) - \phi(t) \\ u(t + \Delta t) - u(t) \end{pmatrix}$$

$$\downarrow$$
 > 0, klein

Fehlerquelle: Diskretisierungsfehler

Auf Gitter $t_n=n\Delta t$ mit Werten $\phi_n=\phi(n\Delta t), u_n=u(n\Delta t)$:

$$\phi_{n+1} = \phi_n + \Delta t u_n, u_{n+1} = u_n - \Delta t \frac{g}{l} \phi_n$$

Kleinerer Diskretisierungsfehler mit zentralen Differenzen:

$$-\frac{g}{l}\sin\phi(t) = \frac{\mathrm{d}^2}{\mathrm{d}t^2}\phi(t) \approx \frac{\phi(t+\Delta t) - 2\phi(t) + \phi(t-\Delta t)}{\Delta t^2}$$

Rukursionsformel:

$$\phi_{n+1} = 2\phi_n - \phi_{n-1} - \Delta t^2 \frac{g}{l} \sin \phi_n, n \ge 1$$

mit $\phi_1 = \phi_0 + \Delta t n_0$ (Expliziter Euler) Letzte Fehlerquelle: Rundungsfehler

1 Fehleranalyse

1.1 Zahldarstellung und Rundungsfehler

Anforderung: Rechnen mit reellen Zahlin auf dem Computer. Problem: Speicher endlich (⇒ endliche Genauigkeit). Lösung: Gleitkommazahlen, ein Kompromiss zwischen:

- · Umfang darstellbarer Zahlen
- · Genauigkeit
- Geschwindigkeit einfacher Rechenoperationen (+, -, ·, /)

Alternativen:

- Fixkommazahlen
- · logarithmische Zahlen
- Rationalzahlen

Definition 1.1 Eine (normalisierte) Gleitkommazahl zur Basis $b \in \mathbb{N}, b \geq 2$, ist eine Zahl $x \in \mathbb{R}$ der Form

$$x = +m \cdot b^{\pm e}$$

mit der Mantisse $m=m_1b^{-1}+m_2b^{-2}+\cdots\in\mathbb{R}$ und dem Exponenten $e=e_{s-1}b^{s-1}+\cdots+$ $e_0b^0\in\mathbb{N}, \text{wobei}\, m_i, e_i\in\{0,\dots,b-1\}.\, \text{Für}\, x\neq 0\, \text{ist die Darstellung durch die Normieungsvorschrift}$ $m \neq 0$ eindeutig. Für x = 0 setzt man m = 0.

Beispiel 1.2 (b = 10) • m_i : i -te Nachkommastelle der Mantisse

• e: Verschiebt das Komma um e Stellen.

$$0.314 \times 10^1 = 3.14$$

 $0.123 \times 10^6 = 123000$

Auf dem Rechner stehen nur endlich viele Stellen zur Verfügung:

r Ziffern + 1 Vorzeichen für Mantisse m

s Ziffern + 1 Vorzeichen für Exponenten.

 $\text{Für } x = \pm [m_1 b^{-1} + \dots + m_r b^{-r}] \cdot b^{\pm [e_{s-1} b^{s-1} + \dots + e_0 b^0]} \text{ muss man alsu nur } (\pm) [m_1 \dots m_r] (\pm) [e_{s-1} \dots e_0]$ ebspeichern. Wählt man b=2, so gilt $m_i,e_i\in\{0,1\}$ und x kann mit 2+r+s Bits gespeichert werden (Maschinenzahlen). Maschinenzahlen bilden das numerische Gleitkommagitter A=A(b,r,s)

Beispiel 1.3 (b = 2, r = 3, s = 1**)**

$$m = \frac{1}{2} + m_2 \frac{1}{4} + m_3 \frac{1}{8} \in \left\{ \frac{4}{8}, \frac{5}{8}, \frac{6}{8}, \frac{7}{8} \right\}$$
$$e = e_0 \in \{0, 1\}$$

Da A endlich ist, gibt es eine größte/kleinste darstellbare Zahl:

$$\begin{split} x_\{min/max\} &= \pm (b-1)[b^{-1} + \dots + b^{-r}] \cdot b^{(b-1)[b^{s-1} + \dots + b^0]} \\ &= \pm (1-b^{-r}) \cdot b^{(b^s-1)} \end{split}$$

sowie eine kleinste positive/größte negative Zahl:

$$\begin{split} x_{posmin/negmax} &= \pm b^{-1} \cdot b^{-(b-1)[b^{s-1}+\cdots+b^0]} \\ &= b^{-b^s} \end{split}$$

Das gängigste Format ist das IEEE-Format, das auch hinter dem Python-Datentyp float steht:

$$x = +m \cdot 2^{c-1022}$$

Dieser Datentyp ist 64 Bit (8 Byte) groß (dopplte Genauigkeit, double). Davon speichert 1 Bit das Vorzeichen, 52 Bits die Mantisse $m=2^{-1}+m_22^{-2}+\cdots+m_{53}2^{-53}$ und 11 Bits die Charakteristik $c=c_02^0+\cdots+c_{10}2^{10}$, mit $m_i,c_i\in\{0,1\}$. Es gibt folgende spezielle Werte:

- Alle $c_i, m_i = 0 : x = \pm 0$
- Alle $m_i = 0, c_i = 1 : x = \pm \infty$
- Ein $m_i \neq 0$, alle $c_i = 1$: x = NaN (not a number)

Für c bleibt damit ein Bereich von $\{0, \dots, 2046\}$ beziehungsweise $c - 1022 \in \{-1022, \dots, 1024\}$. Damit gilt:

- $x_{max} \approx 2^{1024} \approx 1.8 \times 10^{308}, x_{min} = -x_{max}$
- $x_{posmin} = 2^{-1022} \approx 2.2 \times 10^{-308}, x_{negmax} = -x_{posmin}$

Ausgangsdaten $x \in \mathbb{R}$ einer numerischen Aufgabe und die Zwischenergebnisse einer Rechnung müssen durch Maschinenzahlen dargestellt werden. Für Zahlen des "zulässigen" Bereichs D = $[x_{min}, x_{negmax}] \cup \{0\} [x_{posmin}, x_{max}]$ wird eine Rundungsoperation $\mathrm{rd}: D \to A$ verwendet,

$$|x - \operatorname{rd} x| = \min_{y \in A} |x - y| \forall x \in D$$

erfüllt.

Beispiel 1.4 (Natürliche Rundund im IEEE-Format)

$$\mathrm{rd}(x) = \mathrm{sgn}(x) \cdot \begin{cases} 0, m_1, \dots, m_{53} \cdot 2^e & m_{54} = 0 \\ (0, m_1, \dots, m_{53} + 2^{-53}) \cdot 2^e & m_{54} = 1 \end{cases}$$

Rundungsfehler:

• absolut:

$$|x-\operatorname{rd}(x)|\leq \frac{1}{2}b^{-r}b^e$$

• relativ:

$$\left|\frac{x-\operatorname{rd}(x)}{x}\right| \leq \frac{1}{2}\frac{b^{-r}b^e}{|m|b^e} \leq \frac{1}{2}b^{-r+1}$$

Der relative Fehler ist für $x \in D$ {0} beschränkt durch die "Maschienengenauigkeit"

$$eps = \frac{1}{2}b^{-r+1}$$

Für $x \in D$ ist $\mathrm{rd}(x) = x(1+\varepsilon), |(|\varepsilon)| \le eps$. Für das IEEE-Format (double)

$$eps = \frac{1}{2}2^{-52} \approx 10^{-16}$$

Arithmetische Grundoperationen

$$*: \mathbb{R} \times \mathbb{R} \to \mathbb{R}, * \in \{x, -, +, /\}$$

werden auf dem Rechner ersetzt durch Maschinenoperationen:

$$\circledast: A \times A \to A$$

Dies ist normalerweise für $x, y \in A$ und $x * y \in D$ realisiert durch

$$x \circledast y := \operatorname{rd}(x * y) = (x * y)(1 + \varepsilon), |\varepsilon| \le eps$$

Dazu werden die Operationen maschinenintern (unter Verwendung einer längeren Mantisse) ausgeführt, normalisiet und dann gerundet. Im Fall $x*y \in D$ gibt es eine Fehlermeldung (overflow, underflow) oder das Ergebnis NaN. Achtung: Das Assoziativ- und Distributivgesetz gilt dann nur näherungsweise. Im Allgemeinen ist für $x, y, z \in A$

$$(x \oplus y) \oplus z \neq x \oplus (y \oplus z)$$
$$(x \oplus y) \odot z \neq (x \odot z) \oplus (y \odot z)$$

Insbesondere gilt für $|y| \leq \frac{|x|}{b}eps$

$$x \oplus y = x$$

Damit ergibt sich eine alternative Charakterisierung der Maschienengenauigkeit: eps ist die kleinste positive Zahl in A, sodass $1 \oplus eps \neq 1$