

Numerische Mathematik

Oliver Ernst

Professur Numerische Mathematik

Sommersemester 2015



TECHNISCHE UNIVERSITÄT
CHEMNITZ

① Einführung und Begriffe

- 1.1 Mathematische Modellbildung und numerische Simulation am Beispiel eines Wasserkreislaufs
- 1.2 Linearisierung und Iterationsverfahren am Beispiel des Newton-Verfahrens
- 1.3 Diskretisierung und Stabilität am Beispiel der Wärmeleitungsgleichung

② Gleitpunktarithmetik und Fehleranalyse

- 2.1 Gleitpunktzahlen
- 2.2 Rundung
- 2.3 Der IEEE-754 Standard
- 2.4 Korrekt gerundete Gleitpunktarithmetik
- 2.5 Numerische Stabilität und Fehleranalyse
- 2.6 Ein Beispiel

③ Direkte Verfahren zur Lösung linearer Gleichungssysteme

- 3.1 Vorbemerkungen
- 3.2 Störungstheorie
- 3.3 Das Lösen von Dreieckssystemen
- 3.4 Gauß-Elimination
- 3.5 Pivotisierung

- 3.6 Equilibrierung und Nachiteration
- 3.7 Stabilität bei der Gauß-Elimination
- ④ Direkte Verfahren für spezielle Systeme
 - 4.1 Die Cholesky-Zerlegung
 - 4.2 Bandmatrizen, Tridiagonalmatrizen
 - 4.3 Schwach besetzte Matrizen
 - 4.4 Vandermonde-Matrizen
 - 4.5 Toeplitz-Matrizen
- ⑤ Lineare Ausgleichsrechnung
 - 5.1 Die Normalgleichungen
 - 5.2 Die Singulärwertzerlegung
 - 5.3 Die Pseudoinverse
 - 5.4 Orthogonale Matrizen und QR-Zerlegung
 - 5.5 Die Kondition des linearen Ausgleichsproblems
 - 5.6 Anwendungen der Ausgleichsrechnung
- ⑥ Interpolation und Approximation
 - 6.1 Polynominterpolation

- 6.2 Spline-Interpolation
- 6.3 Bestapproximation in Innenprodukträumen
- 6.4 Trigonometrische Interpolation

- 1 Einführung und Begriffe
- 2 Gleitpunktarithmetik und Fehleranalyse
- 3 Direkte Verfahren zur Lösung linearer Gleichungssysteme
- 4 Direkte Verfahren für spezielle Systeme
- 5 Lineare Ausgleichsrechnung
- 6 Interpolation und Approximation

Interpolation

Das (allgemeine) Interpolationsproblem

Zu gegebener Funktion $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{C}$ und gegebenen **Stützstellen (Knoten)**

$$a \leq x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n \leq b$$

soll eine „einfache“ Funktion $p : [a, b] \rightarrow \mathbb{C}$ konstruiert werden, die die **Interpolationsbedingungen**

$$p(x_i) = f(x_i), \quad i = 0, 1, \dots, n$$

erfüllt.

Wozu?

- f ist nur an diskreten Punkten bekannt (Messwerte), aber eine geschlossene Formel für f ist auf ganz $[a, b]$ erwünscht (z.B. um f an Zwischenstellen $x \in [a, b] \setminus \{x_0, x_1, \dots, x_n\}$ auszuwerten),
- f ist „kompliziert“ und soll durch eine „einfache“ Funktion angenähert werden (z.B. um die Ableitung $f'(x)$, $x \in [a, b]$, oder das Integral $\int_a^b f(x) dx$ näherungsweise zu bestimmen).

Interpolation

Das (noch allgemeinere) Interpolationsproblem

Sei X ein linearer Raum sowie $\ell_1, \dots, \ell_n \in X^*$ lineare Funktionale auf X . Zu gegebenen Zahlen y_1, \dots, y_n ist ein Element $x \in X$ gesucht mit der Eigenschaft

$$\ell_j(x) = y_j, \quad j = 1, \dots, n. \quad (6.1)$$

Lemma 6.1

Sei $\dim X = n$. Sind x_1, \dots, x_n linear unabhängig in X sowie ℓ_1, \dots, ℓ_n linear unabhängig in X^* , so gilt

$$\det[\ell_i(x_j)]_{i,j=1}^n \neq 0. \quad (6.2)$$

Gilt umgekehrt (6.2) und ist eine der beiden Mengen x_1, \dots, x_n oder ℓ_1, \dots, ℓ_n linear unabhängig, so ist es auch die jeweils andere Menge.

Satz 6.2

Sei X ein n -dimensionaler Raum und $\ell_1, \dots, \ell_n \in X^*$. Dann besitzt die Interpolationsaufgabe (6.1) genau dann für beliebige Zahlen y_1, \dots, y_n eine eindeutige Lösung, wenn ℓ_1, \dots, ℓ_n linear unabhängig sind.

Beispiele:

- (1) $X = \text{span}\{1, x^2\}$ auf $[-1, 1]$; $\ell_j(f) = f(x_j)$, $j = 1, 2$; $-1 \leq x_1, x_2 \leq 1$.
- (2) Ist X ein linearer Raum d -variater Polynome und die Funktionale $\{\ell_j\}_{j=1}^n$ gegeben durch die Auswertung an n verschiedenen Punkten im \mathbb{R}^d , so sind diese Funktionale nicht notwendig linear unabhängig.

- 1 Einführung und Begriffe
- 2 Gleitpunktarithmetik und Fehleranalyse
- 3 Direkte Verfahren zur Lösung linearer Gleichungssysteme
- 4 Direkte Verfahren für spezielle Systeme
- 5 Lineare Ausgleichsrechnung
- 6 Interpolation und Approximation
 - 6.1 Polynominterpolation
 - 6.2 Spline-Interpolation
 - 6.3 Bestapproximation in Innenprodukträumen
 - 6.4 Trigonometrische Interpolation

Zu gegebenen (paarweise verschiedenen) Knoten

$$a \leq x_0 < x_1 < x_2 < \cdots < x_n \leq b$$

und gegebenen Funktionswerten $\{f_i\}_{i=0}^n \in \mathbb{C}$ soll ein Interpolationspolynom

$$p(x) = c_n x^n + c_{n-1} x^{n-1} + \cdots + c_1 x + c_0 \in \mathcal{P}_n$$

(mit komplexen Koeffizienten c_0, c_1, \dots, c_n , d.h. $n + 1$ Freiheitsgrade) vom Grad n konstruiert werden, das die $n + 1$ Interpolationsbedingungen

$$p(x_i) = f_i, \quad i = 0, 1, \dots, n,$$

erfüllt.

Satz 6.3

Die polynomiale Interpolationsaufgabe ist eindeutig lösbar. Mit den **Lagrange-Grundpolynomen** [Joseph Louis Lagrange, 1736–1813]

$$l_i(x) := \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j} \in \mathcal{P}_n$$

(beachte $l_i(x_i) = 1$ und $l_i(x_j) = 0$ für $j \neq i$) lässt sich das Interpolationspolynom in der **Lagrange-Form**

$$p(x) = \sum_{i=0}^n f_i l_i(x)$$

darstellen.

Polynominterpolation

Beispiel: Lagrange-Grundpolynome

Beispiel 1. Daten:

$$(x_0, f_0) = (-1, -1), \quad (x_1, f_1) = (0, -1), \quad (x_2, f_2) = (2, 2).$$

Lagrange-Grundpolynome:

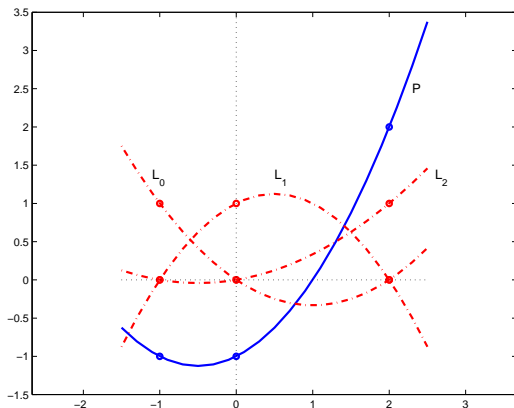
$$\ell_0(x) = \frac{x(x-2)}{3},$$

$$\ell_1(x) = \frac{(x+1)(x-2)}{-2},$$

$$\ell_2(x) = \frac{(x+1)x}{6}.$$

Interpolationspolynom:

$$\begin{aligned} p(x) &= -\ell_0(x) - \ell_1(x) + 2\ell_2(x) \\ &= \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{2}x - 1. \end{aligned}$$



Polynominterpolation

Rekursive Darstellung des Interpolationspolynoms

Die Auswertung der Lagrange-Formel ist aufwendig, wenn ein neues Datenpaar hinzukommt. Eine rekursive Berechnung ist ökonomischer:

Lemma 6.4

Für eine beliebige Indexmenge $0 \leq i_0 < i_1 < \dots < i_k \leq n$ bezeichne p_{i_0, i_1, \dots, i_k} das (nach Satz 6.3 eindeutig bestimmte) Polynom vom Grad k , das die Bedingungen

$$p_{i_0, i_1, \dots, i_k}(x_{i_j}) = f_{i_j}, \quad j = 0, 1, \dots, k$$

erfüllt. Dann gilt die Rekursionsformel

$$\begin{aligned} p_i(x) &= f_i, \\ p_{i_0, i_1, \dots, i_k}(x) &= \frac{(x - x_{i_0})p_{i_1, i_2, \dots, i_k}(x) - (x - x_{i_k})p_{i_0, i_1, \dots, i_{k-1}}(x)}{x_{i_k} - x_{i_0}}. \end{aligned}$$

Polynominterpolation

Aitken-Neville-Schema

Rechenschema (Algorithmus von Neville-Aitken, [Charles William Neville, * 1941]; [Alexander Craig Aitken, 1895–1967]):

x_i	$k = 0$	$k = 1$	$k = 2$	$k = 3$	$k = 4$
x_0	$p_0(x) = f_0$				
x_1	$p_1(x) = f_1$	$p_{0,1}(x)$			
x_2	$p_2(x) = f_2$	$p_{1,2}(x)$	$p_{0,1,2}(x)$		
x_3	$p_3(x) = f_3$	$p_{2,3}(x)$	$p_{1,2,3}(x)$	$p_{0,1,2,3}(x)$	
x_4	$p_4(x) = f_4$	$p_{3,4}(x)$	$p_{2,3,4}(x)$	$p_{1,2,3,4}(x)$	$p_{0,1,2,3,4}(x)$

(Berechnungsreihenfolge : $p_0 \rightarrow p_1 \rightarrow p_{0,1} \rightarrow p_2 \rightarrow p_{1,2} \rightarrow p_{0,1,2} \rightarrow \dots$)

Polynominterpolation

Beispiel: Aitken-Neville-Schema

Beispiel 2 (vgl. Beispiel 1).

x_i	$k = 0$	$k = 1$	$k = 2$
-1	-1	$\frac{(x-(-1))(-1)-(x-0)(-1)}{0-(-1)} = -1$	
0	-1	$\frac{(x-0)2-(x-2)(-1)}{2-0} = \frac{3}{2}x - 1$	$\frac{(x-(-1))(3x/2-1)-(x-2)(-1)}{2-(-1)}$ $= \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{2}x - 1$
2	2		

Aufwand des Neville-Aitken Schemas (für Auswertung des Interpolationspolynoms vom Grad n an einer Stelle x):

$\frac{5}{2}n^2 + \frac{7}{2}n + 1$ Gleitpunktoperationen (falls die Differenzen $x - x_i$ ($0 \leq i \leq n$) vorab bestimmt werden).

Polynominterpolation

Tableau der dividierten Differenzen

Tableau der **dividierten Differenzen** von f (vgl. § 4.4):

x_i	$k = 0$	$k = 1$	$k = 2$	$k = 3$	$k = 4$
x_0	f_0				
		$f_{0,1}$			
x_1	f_1		$f_{0,1,2}$		
		$f_{1,2}$		$f_{0,1,2,3}$	
x_2	f_2		$f_{1,2,3}$		$f_{0,1,2,3,4}$
		$f_{2,3}$		$f_{1,2,3,4}$	
x_3	f_3		$f_{2,3,4}$		
		$f_{3,4}$			
x_4	f_4				

mit

$$f_{i_0, i_1, \dots, i_k} := \frac{f_{i_1, i_2, \dots, i_k} - f_{i_0, i_1, \dots, i_{k-1}}}{x_{i_k} - x_{i_0}} \quad (k \geq 1).$$

Satz 6.5

(vgl. Satz 4.7 in § 4.4) Mit Hilfe der dividierten Differenzen lässt sich das (nach Satz 6.3 eindeutig bestimmte) Interpolationspolynom p in **Newton-Form**

$$p(x) = f_0 + f_{0,1}(x - x_0) + f_{0,1,2}(x - x_0)(x - x_1) + \cdots \\ \cdots + f_{0,1,\dots,n}(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})$$

darstellen.

Rechenaufwand:

- Zur Bestimmung der Differenzentafel: $\frac{3}{2}(n^2 + n)$ Gleitpunktoperationen.
- Zur Auswertung des Newtonschen Interpolationspolynoms mit dem **Horner-Schema** ([William George Horner, 1786–1837]):
 $3n$ Gleitpunktoperationen (pro Auswertungspunkt).

Polynominterpolation

Beispiel: Newton-Darstellung des Interpolationspolynoms

Beispiel 3 (vgl. Beispiele 1 und 2).

Dividierte Differenzen:

x_i	$k = 0$	$k = 1$	$k = 2$
-1	$\boxed{-1}$	$f_{0,1} = \frac{(-1)-(-1)}{0-(-1)} = \boxed{0}$	
0	-1		$f_{0,1,2} = \frac{3/2-0}{2-(-1)} = \boxed{\frac{1}{2}}$
2	2	$f_{1,2} = \frac{2-(-1)}{2-0} = \frac{3}{2}$	

Das bedeutet:

$$p(x) = \boxed{-1} + \boxed{0}(x - (-1)) + \boxed{\frac{1}{2}}(x - (-1))(x - 0) = \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{2}x - 1.$$

Das zu den (paarweise verschiedenen) Interpolationsknoten $\{x_0, x_1, \dots, x_n\}$ gehörende **Knotenpolynom** sei definiert durch

$$\omega_{n+1}(x) := (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) \in \mathcal{P}_{n+1}.$$

Definiert man die **baryzentrischen Gewichte** $\{w_j\}_{j=0}^n$ durch

$$w_j := \frac{1}{\prod_{\substack{k=0 \\ k \neq j}}^n (x_j - x_k)} = \frac{1}{\omega'_{n+1}(x_j)}, \quad j = 0, \dots, n, \quad (6.3)$$

so gilt für die Lagrange Grundpolynome

$$\ell_j(x) = \omega_{n+1}(x) \frac{w_j}{x - x_j}, \quad j = 0, \dots, n,$$

und hiermit lässt sich das Interpolationspolynom darstellen durch die ...

erste baryzentrische Formel

$$p(x) = \omega_{n+1}(x) \sum_{j=0}^n f_j \frac{w_j}{x - x_j}.$$

Da die konstante Funktion $f \equiv 1$ exakt interpoliert wird gilt

$$1 = \omega_{n+1}(x) \sum_{j=0}^n \frac{w_j}{x - x_j},$$

und somit nach Quotientenbildung und Kürzen die **zweite baryzentrische Formel**

$$p(x) = \frac{\sum_{j=0}^n f_j \frac{w_j}{x - x_j}}{\sum_{j=0}^n \frac{w_j}{x - x_j}}.$$

Aufdatierung. Bei Hinzunahme von x_{n+1}

$$w_j^{\text{neu}} := \frac{w_j^{\text{alt}}}{x_j - x_{n+1}}, \quad j = 0, \dots, n, \quad (2n + 2 \text{ Flops}).$$

w_{n+1} aus (6.3), $n + 1$ weitere Flops, falls $x_j - x_{n+1}$ gemerkt werden.

Aufwand.

- Berechnung von $\{w_j\}_{j=0}^n$ erfordert $\sum_{j=1}^n 3j = \frac{3}{2}n(n+1)$ Flops.
- Bei gegebenen Gewichten $\{w_j\}_{j=0}^n$ jede Auswertung von p in weiteren $5n + 4 = O(n)$ Flops.

Weitere Vorteile.

- w_j hängen nicht von den Daten f_j ab, d.h. bei gegebenen Gewichten können beliebige Funktionen f in $O(n)$ Flops interpoliert werden.
- w_j unabhängig von Knotennummerierung (vgl. dividierte Differenzen).

Beispiel. Interpolation an äquidistanten Knoten in $[a, b]$ führt auf

$$w_j = (-1)^j \binom{n}{j} \quad j = 0, 1, \dots, n$$

(modulo des gemeinsamen Faktors $\frac{(-1)^n}{n!} \left(\frac{n}{b-a}\right)^n$).

Satz 6.6 (Fehler der Polynominterpolation)

Die Funktion $f \in C^{n+1}[a, b]$ werde durch das Polynom $p \in \mathcal{P}_n$ interpoliert an den paarweise verschiedenen Knoten $\{x_0, x_1, \dots, x_n\} \subset [a, b]$. Deren **Knotenpolynom** sei bezeichnet mit

$$\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) \in \mathcal{P}_{n+1}.$$

Dann gibt es zu jedem $x \in [a, b]$ ein $\xi = \xi(x) \in (a, b)$ mit

$$f(x) - p(x) = \frac{\omega_{n+1}(x)}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi).$$

Mit $M_{n+1} := \max_{a \leq t \leq b} |f^{(n+1)}(t)|$ gilt somit für alle $x \in [a, b]$ die Fehlerabschätzung

$$|f(x) - p(x)| \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \max_{a \leq t \leq b} |\omega_{n+1}(t)|. \quad (6.4)$$

Korollar 6.7

Die Funktion $f \in C^\infty[a, b]$ mit

$$|f^{(n)}(x)| \leq M \quad \forall x \in [a, b], \forall n \in \mathbb{N}, \quad (6.5)$$

werde für jedes $n \in \mathbb{N}$ durch das Polynom $p_n \in \mathcal{P}_n$ an der beliebigen Knotenfolge $\{x_j^{(n)}\}_{j=0}^n \subset [a, b]$ interpoliert. Dann gilt

$$\max_{x \in [a, b]} |f(x) - p_n(x)| \rightarrow 0 \quad \text{für} \quad n \rightarrow \infty.$$

Die sehr starke Forderung (6.5) ist erfüllt z.B. für e^x , $\sin x$, $\cos x$ und (natürlich) für Polynome. Bereits für die rationale Funktion $f(x) = 1/x$ mit $f^{(n)}(x) = \pm n!/x^{n+1}$ gilt (6.5) etwa auf dem Intervall $[1, 2]$ schon nicht mehr.

Polynominterpolation

„Optimale“ Knoten

Idee (motiviert durch Fehlerabschätzung): wähle Knoten $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ so, dass

$$\max_{a \leq t \leq b} |\omega_{n+1}(t)| = \max_{a \leq t \leq b} \prod_{i=0}^n |t - x_i|$$

so klein wie möglich wird.

Lösung: **Tschebyscheff-Knoten** [Pafnuti Lwowitsch Tschebyscheff, 1821–1894]

$$x_i^{(\Gamma)} = \frac{b-a}{2} \cos\left(\frac{2(n-i)+1}{2n+2} \pi\right) + \frac{a+b}{2}, \quad i = 0, 1, \dots, n,$$

mit

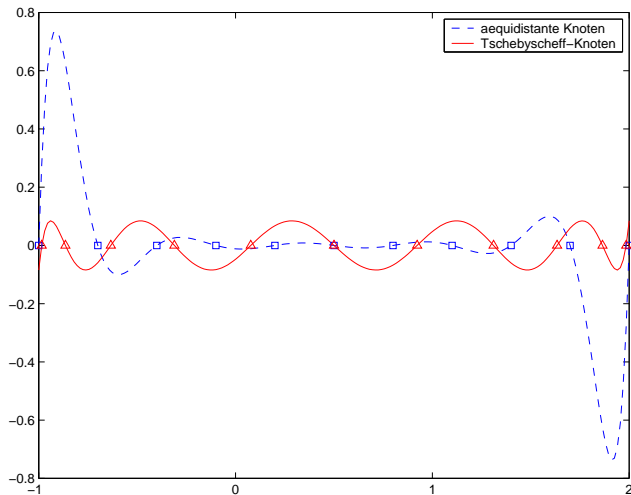
$$\max_{a \leq t \leq b} \prod_{i=0}^n |t - x_i^{(\Gamma)}| = 2 \left(\frac{b-a}{4}\right)^n < \max_{a \leq t \leq b} \prod_{i=0}^n |t - x_i|$$

für jede andere Wahl x_0, \dots, x_n der Knoten.

Polynominterpolation

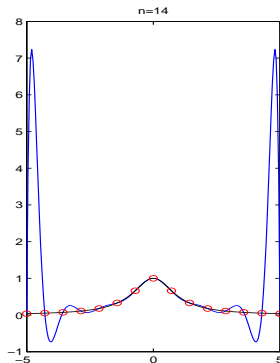
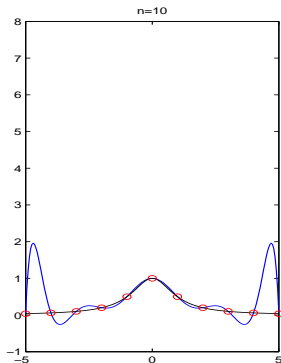
Knotenpolynome

Knotenpolynome mit äquidistanten und Tschebyscheff-Knoten:



Beispiel 4.(Runge⁶-Phänomen⁷) Interpoliere an $n + 1$ äquidistanten Stützstellen

$$f(x) = \frac{1}{1 + x^2}, \quad -5 \leq x \leq 5, \quad (\text{Runge-Funktion})$$

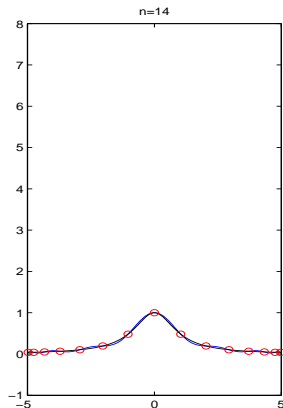
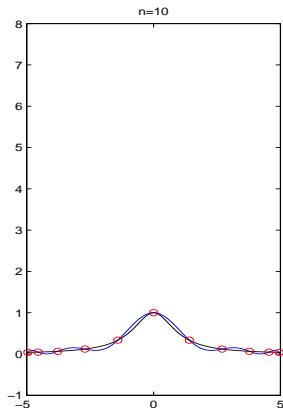


⁶[Carl David Tolmé Runge, 1856–1927].

⁷C. Runge. *Über empirische Funktionen und die Interpolation zwischen äquidistanten Ordinaten*. Zeitschrift für Mathematik und Physik 46 (1901) pp. 224–243

Beispiel 5. Interpoliere an $n + 1$ Tschebyscheff-Knoten

$$f(x) = \frac{1}{1 + x^2}, \quad -5 \leq x \leq 5.$$



Polynominterpolation

Fazit: Das polynomiale Interpolationsproblem

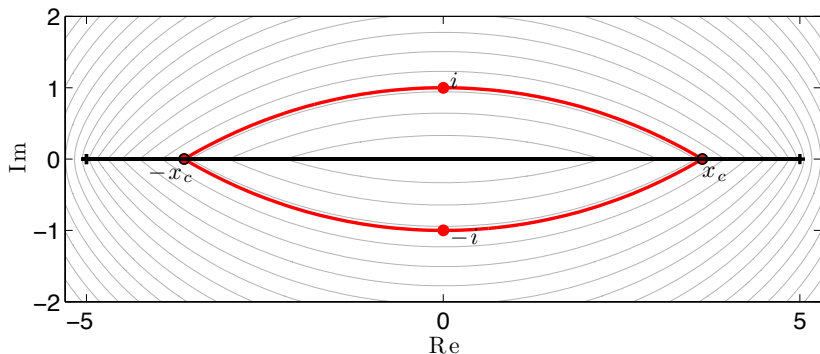
- Durch eine geeignete Knotenwahl (Tschebyscheff-Knoten) lässt sich auch die Runge-Funktion durch Interpolationspolynome beliebig genau annähern.
- Prinzipiell ist eine Approximation durch Interpolationspolynome aber nur dann ratsam, wenn man mit wenigen Knoten (d.h. mit Polynomen niedrigen Grades) ausreichend gute Ergebnisse erzielen kann. Das ist i.A. nur bei extrem glatten Funktionen (wie etwa bei der Exponentialfunktion) gewährleistet. (Die Runge-Funktion ist zwar in ganz \mathbb{R} beliebig oft differenzierbar, besitzt aber Pole in $\pm\sqrt{-1}$. Wie gut eine Funktion durch reelle Interpolationspolynome genähert werden kann, hängt auch von der Lage ihrer komplexen Singularitäten ab!)
- Polynome hohen Grades neigen zu Oszillationen und sind daher zur Approximation oft unbrauchbar.

Polynominterpolation

Konvergenz polynomialer Interpolation

Für äquidistante Knoten in $[-5, 5]$ gilt $\lim_{n \rightarrow \infty} |\omega_{n+1}(z)|^{\frac{1}{n+1}} = G(z)$,

$$G(z) = \exp \left\{ \frac{1}{10} \operatorname{Re} [(z + 5) \log(z + 5) - (z - 5) \log(z - 5)] - 1 \right\}.$$



Höhenlinien von $G(z)$, rot gekennzeichnet ist das Niveau von $G(\pm i)$, welches in $\pm x_c \approx \pm 3.6333843024$ die reelle Achse schneidet.

Satz 6.8 (Runge, 1901)

Besitzt die Funktion f keine Singularität im Gebiet

$$D_\rho := \{z \in \mathbb{C} : G(z) \leq G(\rho)\}, \quad \rho > 0,$$

so gilt

$$p_n(x) \rightarrow f(x) \quad \text{für} \quad n \rightarrow \infty \text{ gleichmäßig für } x \in (-\rho, \rho).$$

Polynominterpolation

Eine Anwendung: Numerische Differentiation

Naheliegende Idee, um die n -te Ableitung einer komplizierten Funktion f anzunähern:

- (1) Bestimme ein Interpolationspolynom p vom Grad n für f .
- (2) Differenziere p n -mal: $p^{(n)}(x) = n! f_{0,1,\dots,n}$.

Beispiele:

(a) Knoten: x_0 und $x_1 = x_0 + h$, d.h.

$$f'(x_0) \approx p'(x_0) = 1! f_{0,1} = \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h}.$$

(b) Knoten: $x_0 = x_1 - h$, x_1 und $x_2 = x_1 + h$, d.h.

$$f''(x_1) \approx p''(x_1) = 2! f_{0,1,2} = \frac{f(x_1 + h) - 2f(x_1) + f(x_1 - h)}{h^2}.$$

Polynominterpolation

Eine Anwendung: Numerische Differentiation

Problematik: Numerische Auslöschung.

Für $f(x) = \sinh(x) = \frac{1}{2}(e^x - e^{-x})$ approximiere

$$0.636653582\dots = f(0.6) = f''(0.6) \approx \frac{f(0.6 - h) - 2f(0.6) + f(0.6 + h)}{h^2}$$

für $h = 10^{-e}$, $e = 1, 2, \dots$, im IEEE-double-Format
(Maschinengenauigkeit: $\text{eps} = 2^{-52} \approx 2.2 \cdot 10^{-16}$).

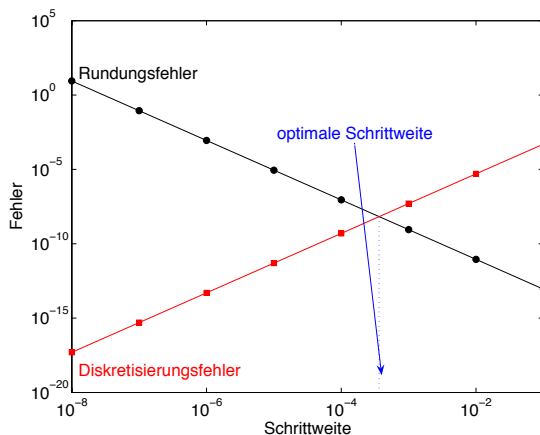
e	$f''(0.6) \approx$	e	$f''(0.6) \approx$
1	<u>0.63718430367986</u>	5	<u>0.63665517302525</u>
2	<u>0.63665888761277</u>	6	<u>0.63682392692499</u>
3	<u>0.63665363525534</u>	7	<u>0.64392935428259</u>
4	<u>0.63665358540632</u>	8	2.22044604925031

Polynominterpolation

Eine Anwendung: Numerische Differentiation

$$\text{Diskretisierungsfehler} \sim \frac{1}{12} f^{(4)}(0.6) h^2 \approx \frac{1}{20} 10^{-2e},$$

$$\text{Rundungsfehler} \approx 4h^{-2}\text{eps} = 4\text{eps} 10^{2e}.$$



- 1 Einführung und Begriffe
- 2 Gleitpunktarithmetik und Fehleranalyse
- 3 Direkte Verfahren zur Lösung linearer Gleichungssysteme
- 4 Direkte Verfahren für spezielle Systeme
- 5 Lineare Ausgleichsrechnung
- 6 Interpolation und Approximation
 - 6.1 Polynominterpolation
 - 6.2 **Spline-Interpolation**
 - 6.3 Bestapproximation in Innenprodukträumen
 - 6.4 Trigonometrische Interpolation

Splines sind „stückweise Polynome“.⁸

Idee: Um eine besser Polynomapproximation zu erzielen, wird hier nicht der Polynomgrad erhöht, sondern die Unterteilung des Intervalls verfeinert.

Seien $n + 1$ Knoten in $[a, b]$ gegeben: $a = x_0 < x_1 < \dots < x_{n-1} < x_n = b$. Mit

$$\mathcal{I} := [x_0, x_1] \cup [x_1, x_2] \cup \dots \cup [x_{n-1}, x_n]$$

bezeichnen wir die zugehörige Zerlegung des Intervalls $[a, b]$. Ein **Spline vom Grad k bez. \mathcal{I}** ist eine Funktion $s \in C^{k-1}[a, b]$, die auf jedem Teilintervall von \mathcal{I} mit einem Polynom vom Grad k übereinstimmt:

$$s|_{[x_{i-1}, x_i]} \in \mathcal{P}_k \quad \text{für } i = 1, 2, \dots, n.$$

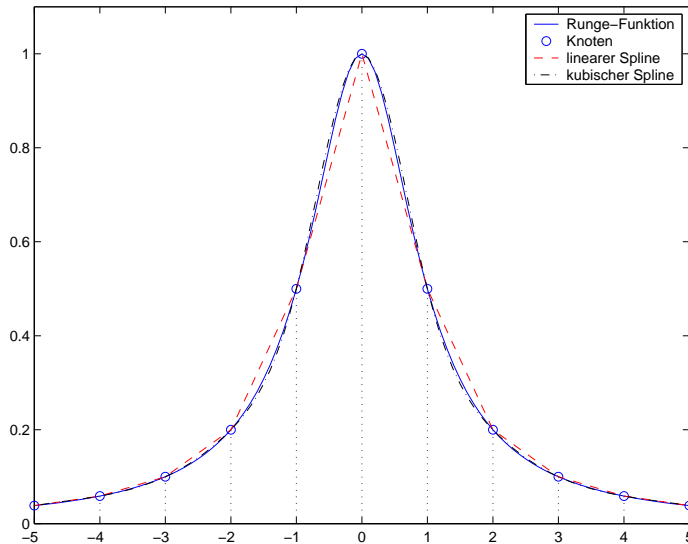
Satz 6.9

Die Menge $\mathcal{S}_{\mathcal{I}}^k$ aller Splines vom Grad k bez. \mathcal{I} ist ein $(n + k)$ -dimensionaler linearer Raum.

⁸Wörtlich: Spezielle biegsame Kurvenlineale, die durch Halterungen gezwungen werden, auf dem Zeichenpapier gegebene Punkte zu verbinden; wurden im Schiffsbau verwendet.

Spline-Interpolation

Spline-Approximation der im Runge-Beispiel



Einfachster Fall: $k = 1$.

Ein Spline s vom Grad 1 (**linearer Spline**) ist charakterisiert durch die beiden Eigenschaften:

(1) Auf jedem Teilintervall $[x_{i-1}, x_i]$ von \mathcal{I} ist s linear:

$$s(x) = \alpha_i + \beta_i x \quad \text{für alle } x \in [x_{i-1}, x_i] \text{ und } i = 1, 2, \dots, n.$$

(2) Auf ganz $[a, b]$ ist s stetig, d.h. für $i = 1, 2, \dots, n-1$

$$\lim_{x \rightarrow x_i^-} s(x) = \alpha_i + \beta_i x_i = \alpha_{i+1} + \beta_{i+1} x_i = \lim_{x \rightarrow x_i^+} s(x).$$

Interpolationsaufgabe: Zu vorgegebener Zerlegung $\mathcal{I} = [x_0, x_1] \cup [x_1, x_2] \cup \dots \cup [x_{n-1}, x_n]$ von $[a, b]$ und zu vorgegebenen Werten f_0, f_1, \dots, f_n bestimme man einen linearen Spline $s \in \mathcal{S}_{\mathcal{I}}^1$ mit

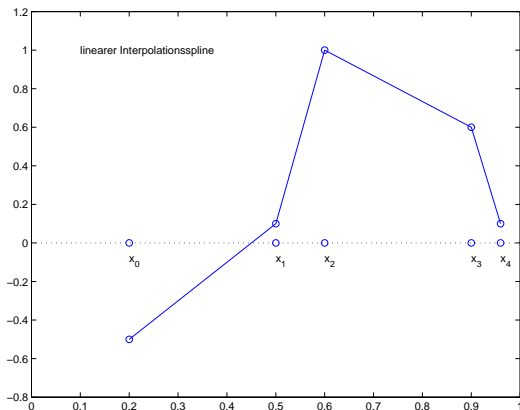
$$s(x_i) = f_i \quad \text{für alle } i = 0, 1, \dots, n.$$

Spline-Interpolation

Lineare Spline-Interpolation

Offensichtlich: Diese Aufgabe ist eindeutig lösbar:

$$s(x) = f_{i-1} + \frac{f_i - f_{i-1}}{x_i - x_{i-1}} (x - x_{i-1}) \quad \text{für } x \in [x_{i-1}, x_i].$$



Fehler des linearen Interpolationssplines: ($f \in C^2[a, b]$)

Lokal, d.h. für $x \in [x_{i-1}, x_i]$, gilt

$$|f(x) - s(x)| = \frac{1}{2} |f''(\zeta)| |(x - x_{i-1})(x - x_i)| \leq \frac{1}{8} M_{2,i} h_i^2$$

mit $M_{2,i} = \max_{x_{i-1} \leq \zeta \leq x_i} |f''(\zeta)|$ und $h_i = x_i - x_{i-1}$.

Global, d.h. für $x \in [x_0, x_n]$, erhalten wir

$$|f(x) - s(x)| \leq \frac{1}{8} M_2 h_{\max}^2$$

mit $M_2 = \max_{1 \leq i \leq n} M_{2,i} = \max_{x_0 \leq \zeta \leq x_n} |f''(\zeta)|$ und $h_{\max} = \max_{1 \leq i \leq n} h_i$.

Adaptive Knotenwahl. Strategie: Fehler etwa gleich auf jedem Teilintervall. D.h.: Wähle h_i invers proportional zu $\sqrt{M_{2,i}}$ (viele Knoten dort, wo die Krümmung von f groß ist).

Zur Implementierung.

Gegeben: x_0, x_1, \dots, x_n und f_0, f_1, \dots, f_n .

Gesucht: Wert $s(x)$ des linearen Interpolationssplines an der Stelle x .

- Bestimme $g_{i-1} = (f_i - f_{i-1}) / (x_i - x_{i-1})$ für $i = 1, 2, \dots, n$.
- Falls $x \in [x_{i-1}, x_i]$, dann $s(x) = f_{i-1} + g_{i-1}(x - x_{i-1})$.

Problem: Gegeben x , in welchem Teilintervall $[x_{i-1}, x_i]$ liegt x ?

Einfach, falls $h_i = h$ (äquidistante Knoten):

$$i = \left\lceil \frac{x - x_0}{h} \right\rceil := \min \left\{ k \in \mathbb{N} : k \geq \frac{x - x_0}{h} \right\}.$$

Schwieriger bei beliebigen Knoten: **binäres Suchen** ergibt Komplexität von $\approx \log n$.

Gesucht ist ein **interpolierender kubischer Spline** $s \in \mathcal{S}_{\mathcal{T}}^3$.

Charakteristische Eigenschaften:

(1) Auf jedem Teilintervall $[x_{i-1}, x_i]$ von \mathcal{T} ist s kubisch:

$$s(x) = p_i(x) = \alpha_i + \beta_i(x - x_{i-1}) + \gamma_i(x - x_{i-1})^2 + \delta_i(x - x_{i-1})^3.$$

(2) Auf ganz $[a, b]$ ist s zweimal stetig differenzierbar, d.h.

$$p_i(x_i) = p_{i+1}(x_i), \quad p_i'(x_i) = p_{i+1}'(x_i), \quad p_i''(x_i) = p_{i+1}''(x_i)$$

für $i = 1, 2, \dots, n - 1$.

(3) Interpolationsbedingungen:

$$s(x_i) = f_i, \quad i = 0, 1, \dots, n.$$

Fazit: $3(n - 1) + (n + 1) = 4n - 2$ Bedingungen, aber $4n$ Freiheitsgrade.

Drei Möglichkeiten für die erforderlichen zwei Zusatzbedingungen.

Natürlicher Spline:

$$s''(x_0) = s''(x_n) = 0 \quad (\text{N})$$

Hermite oder **vollständiger Spline** [Charles Hermite, 1822–1901]:

$$s'(x_0) = f'_0 \quad \text{und} \quad s'(x_n) = f'_n \quad \text{mit} \quad f'_0, f'_n \in \mathbb{R}. \quad (\text{H})$$

Periodischer Spline: Falls $s(x_0) = s(x_n)$,

$$s'(x_0) = s'(x_n) \quad \text{und} \quad s''(x_0) = s''(x_n). \quad (\text{P})$$

Spline-Interpolation

Berechnung des kubischen Interpolationssplines

Auf jedem Teilintervall $[x_{i-1}, x_i]$ besitzt der kubische Spline die Darstellung

$$s(x) = p_i(x) = \alpha_i + \beta_i(x - x_{i-1}) + \gamma_i(x - x_{i-1})^2 + \delta_i(x - x_{i-1})^3$$

mit Koeffizienten $\alpha_i, \beta_i, \gamma_i$ und δ_i , welche sich wiederum darstellen lassen durch die **Momente** $\mu_i := s''(x_i)$ und die Funktionswerte f_i ($i = 0, 1, \dots, n$):

$$\begin{aligned}\alpha_i &= f_{i-1}, & \beta_i &= \frac{f_i - f_{i-1}}{h_i} - \frac{h_i}{6}(\mu_i + 2\mu_{i-1}), \\ \gamma_i &= \frac{1}{2}\mu_{i-1}, & \delta_i &= \frac{\mu_i - \mu_{i-1}}{6h_i},\end{aligned}$$

wobei $h_i := x_i - x_{i-1}$.

Mit anderen Worten: Ein kubischer Spline ist durch die Funktionswerte und die Momente

$$f_i, \mu_i \quad i = 0, 1, \dots, n$$

eindeutig bestimmt.

Spline-Interpolation

Berechnung des kubischen Interpolationssplines

Die $(n + 1)$ Momente μ_i erfüllen die $(n - 1)$ linearen Gleichungen

$$\frac{h_i}{6}\mu_{i-1} + \frac{h_i + h_{i+1}}{3}\mu_i + \frac{h_{i+1}}{6}\mu_{i+1} = \frac{f_{i+1} - f_i}{h_{i+1}} - \frac{f_i - f_{i-1}}{h_i}$$

($i = 1, 2, \dots, n - 1$) und zwei Zusatzgleichungen:

$$\begin{aligned} \text{(N)} \quad & \mu_0 = 0, \\ & \mu_n = 0, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{(H)} \quad & \frac{h_1}{3}\mu_0 + \frac{h_1}{6}\mu_1 = \frac{f_1 - f_0}{h_1} - f'_0, \\ & \frac{h_n}{6}\mu_{n-1} + \frac{h_n}{3}\mu_n = f'_n - \frac{f_n - f_{n-1}}{h_n}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{(P)} \quad & \mu_0 = \mu_n, \\ & \frac{h_1}{6}\mu_1 + \frac{h_1}{6}\mu_{n-1} + \frac{h_1 + h_n}{3}\mu_n = \frac{f_1 - f_n}{h_1} - \frac{f_n - f_{n-1}}{h_n}. \end{aligned}$$

Spline-Interpolation

Existenz, Eindeutigkeit, Fehler

Satz 6.10

Für jede Wahl der Knoten $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ ist das Gleichungssystem (6.6) eindeutig lösbar. D.h.: Zu jeder Knotenwahl gibt es genau einen vollständigen kubischen Interpolationsspline für f .

Satz 6.11 (Fehler bei kubischer Spline-Interpolation)

Ist $f \in C^4[a, b]$ und $s \in \mathcal{S}_{\mathcal{T}}^3$ der vollständige kubische Interpolationsspline für f , dann gelten

$$\max_{x \in [a, b]} |f(x) - s(x)| \leq \frac{5}{384} M_4 h_{\max}^4,$$

$$\max_{x \in [a, b]} |f'(x) - s'(x)| \leq \frac{1}{24} M_4 h_{\max}^3,$$

$$\max_{x \in [a, b]} |f''(x) - s''(x)| \leq \frac{3}{8} M_4 h_{\max}^2$$

mit $M_4 := \max_{a \leq x \leq b} |f^{(4)}(x)|$ und $h_{\max} := \max_{1 \leq i \leq n} h_i = \max_{1 \leq i \leq n} (x_i - x_{i-1})$.

Spline-Interpolation

Fehlerdarstellung in \mathcal{H}^2 -Halbnorm

Wir definieren allgemein

$$\mathcal{H}^k = \mathcal{H}^k(a, b) := \left\{ f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R} : f, f', \dots, f^{(k-1)} \text{ absolut stetig,} \right. \\ \left. f^{(k)} \text{ ex. f.ü, } f^{(k)} \in L^2(a, b) \right\}$$

und setzen für $f \in \mathcal{H}^2$,

$$|f|_2 := \left(\int_a^b |f''(x)|^2 dx \right)^{1/2}.$$

Lemma 6.12

Für $f \in \mathcal{H}^2$ und $s \in \mathcal{S}_{\mathcal{G}}^3$ gilt

$$|f - s|_2^2 = |f|_2^2 - |s|_2^2 \\ - 2 \left\{ [f'(x) - s'(x)]s''(x)|_a^b - \sum_{i=1}^n [f(x) - s(x)]s'''(x)|_{x_{i-1}^+}^{x_i^-} \right\}.$$

Satz 6.13 (Minimierungseigenschaft kubischer Splines)

Ist $f \in \mathcal{H}^2$ und $s \in \mathcal{S}_{\mathcal{G}}^3$ ein zugehöriger kubischer Interpolationsspline, der eine der drei Zusatzbedingungen (N), (H) oder (P) erfüllt, dann folgt

$$|s|_2^2 \leq |f|_2^2 \left(= \int_a^b f''(x)^2 dx \right).$$

Interpretation von Satz 6.13. Unter allen Funktionen $f \in \mathcal{H}^2$ mit

$$f(x_i) = f_i, \quad i = 0, 1, \dots, n,$$

minimiert der interpolierende kubische Spline mit einer der Zusatzbedingungen (H), (N) oder (P) näherungsweise die **Biegeenergie**

$$E_B(f) := \int_a^b \frac{f''(x)^2}{[1 + f'(x)^2]^{3/2}} dx \approx \int_a^b f''(x)^2 dx.$$

- 1 Einführung und Begriffe
- 2 Gleitpunktarithmetik und Fehleranalyse
- 3 Direkte Verfahren zur Lösung linearer Gleichungssysteme
- 4 Direkte Verfahren für spezielle Systeme
- 5 Lineare Ausgleichsrechnung
- 6 Interpolation und Approximation
 - 6.1 Polynominterpolation
 - 6.2 Spline-Interpolation
 - 6.3 Bestapproximation in Innenprodukträumen
 - 6.4 Trigonometrische Interpolation

Bestapproximation in Innenprodukträumen

Sei \mathcal{V} ein Vektorraum über \mathbb{R} oder \mathbb{C} mit Innenprodukt (\cdot, \cdot) . Dann wird durch $\|v\| := (v, v)^{1/2}$ ($v \in \mathcal{V}$) eine Norm auf \mathcal{V} definiert. Ist \mathcal{V} bez. dieser Norm vollständig, so heisst $(\mathcal{V}, (\cdot, \cdot))$ ein **Hilbert-Raum**.

Beispiele:

- 1.) \mathbb{R}^n (\mathbb{C}^n) mit Innenprodukt $(x, y) = y^\top x$ ($(x, y) = y^H x$) ist ein Hilbert-Raum. (Die vom Innenprodukt induzierte Norm ist die Euklid-Norm.)
- 2.) $\ell^2 := \{x = \{x_j\}_{j \in \mathbb{N}} \in \mathbb{C} : \sum_{j=0}^{\infty} |x_j|^2 < \infty\}$ mit dem Innenprodukt $(x, y) = \sum_{j=1}^{\infty} x_j \bar{y}_j$ ist ein Hilbert-Raum.
- 3.) $\mathbb{C}^\infty := \{x = (x_j)_{j \in \mathbb{N}} \in \ell^2 : x_j = 0 \text{ bis auf endlich viele } j\}$ mit dem Innenprodukt $(x, y) = \sum_{j=1}^{\infty} x_j \bar{y}_j$ ist kein Hilbert-Raum.
- 4.) $\mathbb{C}^{n \times n}$ mit dem Innenprodukt $(A, B) = \text{trace}(B^H A)$ ist ein Hilbert-Raum. (Die vom Innenprodukt induzierte Norm ist die Frobenius-Norm.)
- 5.) $L^2(a, b) = \{f : [a, b] \rightarrow \mathbb{C} : \int_a^b |f(x)|^2 dx < \infty\}$ mit dem Innenprodukt $(f, g) = \int_a^b f(x) \overline{g(x)} dx$ ist ein Hilbert-Raum.

Bestapproximation in Innenprodukträumen

Approximationsaufgabe: Sei \mathcal{U} ein endlich-dimensionaler Teilraum des Innenproduktraums \mathcal{V} und $v \in \mathcal{V}$. Bestimme $u^* = u^*(v) \in \mathcal{U}$ mit

$$\|u^* - v\| < \|u - v\| \quad \text{für alle } u \in \mathcal{U}, u \neq u^*.$$

u^* heißt die **Bestapproximation** an v aus \mathcal{U} .

Erinnerung. Sei \mathcal{U} ein endlich-dimensionaler Teilraum des Innenproduktraums \mathcal{V} . Dann ist die **Orthogonalprojektion auf \mathcal{U}** $P : \mathcal{V} \rightarrow \mathcal{U}$ definiert durch

$$Pv = \begin{cases} v & v \in \mathcal{U}, \\ \mathbf{0} & v \in \mathcal{U}^\perp. \end{cases}$$

Ist $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ eine Orthonormalbasis von \mathcal{U} , so gilt

$$Pv = (v, u_1)u_1 + (v, u_2)u_2 + \dots + (v, u_n)u_n \quad \text{für alle } v \in \mathcal{V}.$$

Satz 6.14

Sei \mathcal{U} ein endlich-dimensionaler Teilraum des Innenproduktraums \mathcal{V} , P die Orthogonalprojektion auf \mathcal{U} und $v \in \mathcal{V}$.

Dann ist die Bestapproximation u^* aus \mathcal{U} an v gegeben durch $u^* = Pv$. Die Bestapproximation ist eindeutig bestimmt und charakterisiert durch

$$u^* - v \perp \mathcal{U}.$$

Ist $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ eine Orthonormalbasis von \mathcal{U} , so gelten

$$u^* = \sum_{j=1}^n (v, u_j) u_j \quad \text{und} \quad \|u^*\| = \left(\sum_{j=1}^n |(v, u_j)|^2 \right)^{1/2} \leq \|v\|$$

sowie

$$\|u^* - v\|^2 = \|v\|^2 - \|u^*\|^2.$$

Bestapproximation in Innenprodukträumen

Beispiel. Die Bestapproximation an $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ aus dem Unterraum der symmetrischen Matrizen (bez. der Frobenius-Norm) ist

$$A_S := \frac{1}{2}(A + A^\top) \quad (\text{der symmetrische Anteil von } A).$$

Beispiel. Der Raum \mathcal{T}_n der **trigonometrischen Polynome** vom Grad n definiert durch

$$\mathcal{T}_n := \text{span}\{e^{ikt} : k = 0, \pm 1, \dots, \pm n\} \subset L^2(0, 2\pi), \quad (\text{Bezeichnung: } i^2 = -1)$$

besitzt die Dimension $2n + 1$. Die Funktionen $\{\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{ikt}\}_{k=-n}^n$ bilden eine ON-Basis von \mathcal{T}_n . Die Bestapproximation an $f \in L^2(0, 2\pi)$ aus \mathcal{T}_n ist also

$$u_n^*(t) = \sum_{k=-n}^n a_k e^{ikt} \quad \text{mit} \quad a_k = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} f(t) e^{-ikt} dt.$$

Bestapproximation in Innenprodukträumen

Bemerkung. Im Fall von $a_k = \bar{a}_{-k}$, $k = 0, 1, \dots, n$, (z.B. wenn f reellwertig ist) folgt mit $\alpha_0 = 2a_0$, $\alpha_k = 2 \operatorname{Re}(a_k)$, $\beta_k = -2 \operatorname{Im}(a_k)$ ($k = 1, 2, \dots, n$).

$$u_n^*(t) = \frac{\alpha_0}{2} + \sum_{k=1}^n [\alpha_k \cos(kt) + \beta_k \sin(kt)].$$

Dies folgt aus

$$\begin{aligned} u_n^*(t) &= \sum_{k=-n}^n a_k e^{ikt} = a_0 + \sum_{k=1}^n a_k e^{ikt} + \sum_{k=1}^n a_{-k} e^{-ikt} \\ &= a_0 + \sum_{k=1}^n (a_k [\cos(kt) + i \sin(kt)] + \bar{a}_k [\cos(kt) - i \sin(kt)]) \\ &= \underbrace{a_0}_{=:\frac{\alpha_0}{2}} + \sum_{k=1}^n \left[\underbrace{2 \operatorname{Re}(a_k)}_{=:\alpha_k} \cos(kt) - \underbrace{2 \operatorname{Im}(a_k)}_{=:\beta_k} \sin(kt) \right]. \end{aligned}$$

- 1 Einführung und Begriffe
- 2 Gleitpunktarithmetik und Fehleranalyse
- 3 Direkte Verfahren zur Lösung linearer Gleichungssysteme
- 4 Direkte Verfahren für spezielle Systeme
- 5 Lineare Ausgleichsrechnung
- 6 Interpolation und Approximation
 - 6.1 Polynominterpolation
 - 6.2 Spline-Interpolation
 - 6.3 Bestapproximation in Innenprodukträumen
 - 6.4 Trigonometrische Interpolation

Trigonometrische Interpolation

Trigonometrische Polynome

Seien

$$f_0, f_1, \dots, f_{m-1} \in \mathbb{R} \quad \text{und} \quad x_j := 2\pi j/m, \quad j = 0, 1, \dots, m-1,$$

d.h. $x_0 < x_1 < \dots < x_{m-1}$ sind äquidistante Knoten aus $[0, 2\pi)$.

Gesucht ist ein **reelles trigonometrisches Polynom** vom Grad n ,

$$t_n(x) = \frac{\alpha_0}{2} + \sum_{k=1}^n [\alpha_k \cos(kx) + \beta_k \sin(kx)],$$

das die m Interpolationsbedingungen

$$t_n(x_j) = f_j \quad (j = 0, 1, \dots, m-1) \quad (6.7)$$

erfüllt. Hierbei ist

$$n = \begin{cases} \frac{m}{2} & \text{falls } m \text{ gerade,} \\ \frac{m-1}{2} & \text{falls } m \text{ ungerade.} \end{cases}$$

Trigonometrische Interpolation

Transformation auf den (komplexen) Einheitskreis

Vermöge der Abbildung

$$\phi : [0, 2\pi) \longrightarrow \mathbb{T} := \{z \in \mathbb{C} : |z| = 1\}, \quad x \mapsto z = e^{ix} = \cos x + i \sin x,$$

gehen die Knoten x_j über in die m -ten Einheitswurzeln:

$$\phi(x_j) = e^{2\pi i j/m} = [e^{2\pi i/m}]^j = \omega_m^j, \quad j = 0, 1, \dots, m-1,$$

mit $\omega_m := e^{2\pi i/m} = \cos \frac{2\pi}{m} + i \sin \frac{2\pi}{m}$.

Setzt man $\beta_0 = 0$ und für $k = 0, 1, \dots, n$

$$\mathbb{C}^2 \ni \begin{bmatrix} a_k \\ a_{-k} \end{bmatrix} := \begin{bmatrix} \frac{1}{2}(\alpha_k - i\beta_k) \\ \frac{1}{2}(\alpha_k + i\beta_k) \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -i \\ 1 & i \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_k \\ \beta_k \end{bmatrix}, \text{ d.h.}$$

$$\mathbb{R}^2 \ni \begin{bmatrix} \alpha_k \\ \beta_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ i & -i \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_k \\ a_{-k} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_k + a_{-k} \\ i(a_k - a_{-k}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \operatorname{Re} a_k \\ -2 \operatorname{Im} a_k \end{bmatrix},$$

Trigonometrische Interpolation

Transformation auf den (komplexen) Einheitskreis

so folgt

$$t_n(x) = \sum_{k=-n}^n a_k e^{ikx} = \sum_{k=-n}^n a_k z^k = z^{-n} \sum_{k=-n}^n a_k z^{k+n} = z^{-n} p_{2n}(z)$$

mit $p_{2n}(z) = \sum_{k=-n}^n a_k z^{k+n} = \sum_{j=0}^{2n} a_{j-n} z^j \in \mathcal{P}_{2n}$.

Wegen

$$p_{2n}(\omega_m^j) = \omega_m^{jn} t_n(x_j)$$

ist die trigonometrische Interpolationsaufgabe hiermit zurückgeführt auf eine (gewöhnliche) Interpolationsaufgabe für (algebraische) Polynome.

Trigonometrische Interpolation

Transformation auf den (komplexen) Einheitskreis

Satz 6.15

Zu beliebig vorgegebenen paarweise verschiedenen Knoten $x_0, x_1, \dots, x_{2n} \in [0, 2\pi)$ und zu beliebigen Funktionswerten $f_0, f_1, \dots, f_{2n} \in \mathbb{R}$ gibt es genau ein reelles trigonometrisches Polynom $t_n \in \mathcal{T}_n$ mit $t_n(x_j) = f_j$ ($j = 0, 1, \dots, 2n$).

Lemma 6.16

Für die m -ten Einheitswurzeln ω_m^k ($k \in \mathbb{Z}$, $m \in \mathbb{N}$) gelten:

- (a) $[\omega_m^k]^j = \omega_m^{kj} = [\omega_m^j]^k$ ($j \in \mathbb{Z}$),
- (b) $\omega_m^{k\ell} = \omega_m^k$ ($\ell \in \mathbb{Z}$, $\ell \neq 0$),
- (c) $\overline{\omega_m^k} = \omega_m^{-k}$,
- (d) $\sum_{j=0}^{m-1} \omega_m^{kj} = \begin{cases} m, & \text{falls } k = 0 \pmod{m}, \\ 0, & \text{falls } k \neq 0 \pmod{m}. \end{cases}$

Trigonometrische Interpolation

Algebraische Interpolation an den Einheitswurzeln

Satz 6.17

Das komplexe (algebraische) Interpolationspolynom

$$p_{m-1}(z) = \sum_{k=0}^{m-1} c_k z^k \in \mathcal{P}_{m-1}$$

mit $p_{m-1}(\omega_m^j) = f_j \in \mathbb{C}$ ($j = 0, 1, \dots, m-1$) besitzt die Koeffizienten

$$c_k = \frac{1}{m} \sum_{j=0}^{m-1} f_j \omega_m^{-kj}, \quad k = 0, 1, \dots, m-1. \quad (6.8)$$

In Matrix-Vektor-Schreibweise

$$\begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \\ \vdots \\ c_{m-1} \end{bmatrix} = \frac{1}{m} F_m \begin{bmatrix} f_0 \\ f_1 \\ \vdots \\ f_{m-1} \end{bmatrix}$$

Trigonometrische Interpolation

Algebraische Interpolation an den Einheitswurzeln

Satz 6.17 (Fortsetzung)

mit der **Fourier-Matrix**

$$F_m := [\omega_m^{-kj}]_{0 \leq k, j \leq m-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega_m^{-1} & \cdots & \omega_m^{-m+1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \omega_m^{-m+1} & \cdots & \omega_m^{-(m-1)^2} \end{bmatrix}.$$

Bemerkung. Mit den Bezeichnungen aus Satz 6.17 minimiert das „abgeschnittene“ Interpolationspolynom

$$p_{m,d}(z) := c_0 + c_1 z + \cdots + c_d z^d, \quad 0 \leq d \leq m-1,$$

unter allen Polynomen $q \in \mathcal{P}_d$ die Fehlerquadratsumme zur Interpolationsvorschrift:

$$\sum_{j=0}^{m-1} |f_j - p_{m,d}(\omega_m^j)|^2 < \sum_{j=0}^{m-1} |f_j - q(\omega_m^j)|^2 \quad \text{für alle } q \in \mathcal{P}_d, q \neq p_{m,d}.$$

Trigonometrische Interpolation

Trigonometrische Interpolation, allgemeiner reeller Fall

Satz 6.18

Für $m = 2n$ oder $m = 2n + 1$ gibt es zu beliebigen $f_0, f_1, \dots, f_{m-1} \in \mathbb{R}$ ein reelles trigonometrisches Interpolationspolynom

$$t_n(x) = \frac{\alpha_0}{2} + \sum_{k=1}^n [\alpha_k \cos(kx) + \beta_k \sin(kx)] \in \mathcal{T}_n$$

vom Grad n , das die m Bedingungen

$$t_n(2\pi j/m) = f_j \quad (j = 0, 1, \dots, m-1)$$

erfüllt. Seine Koeffizienten sind gegeben durch

$$\alpha_k = \frac{2}{m} \sum_{j=0}^{m-1} f_j \cos \frac{2\pi jk}{m} \quad \text{bzw.} \quad \beta_k = \frac{2}{m} \sum_{j=0}^{m-1} f_j \sin \frac{2\pi jk}{m}, \quad (k = 0, 1, \dots, n).$$

Im Fall $m = 2n$ muss $\beta_n = 0$ gesetzt und α_n halbiert werden.