

# Analysis II für Studierende der Ingenieurwissenschaften

Reiner Lauterbach  
Fachbereich Mathematik  
Universität Hamburg

Technische Universität Hamburg–Harburg  
Sommersemester 2005  
Basierend auf der Vorlesung von  
Jens Struckmeier (SS 2002)

## Kapitel 7: Interpolation

### 7.1 Problemstellung

**Gegeben:** Diskrete Werte einer Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  (Stützstellen)

$$(x_0, f_0), (x_1, f_1), \dots, (x_n, f_n) \quad (x_0 < x_1 < \dots < x_n)$$

**Gesucht:** **Einfache** Funktion  $p : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , die die Daten **interpoliert**:

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

( $p$  = Polynom, trigonometrisches Polynom, rationale Funktion).

**Zunächst:** Klassische Polynom–Interpolation

Bestimme ein Polynom höchstens  $n$ -ten Grades

$$p(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n,$$

das die gegebenen Daten interpoliert.

**Erster Lösungsansatz:** Interpolationsbedingungen ergeben ein LGS

$$a_0 + a_1x_0 + a_2x_0^2 + \dots + a_nx_0^n = f_0$$

$$a_0 + a_1x_1 + a_2x_1^2 + \dots + a_nx_1^n = f_1$$

$$\vdots \quad \quad \quad \vdots \quad \quad \quad \vdots = \quad \quad \quad \vdots$$

$$a_0 + a_1x_n + a_2x_n^2 + \dots + a_nx_n^n = f_n$$

**Vandermonde-Matrix**

$$\begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_0 \\ f_1 \\ \vdots \\ f_n \end{pmatrix}$$

Es gilt (Beweis mittels vollständiger Induktion)

$$\det V(x_0, \dots, x_n) = \prod_{0 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i).$$

**Satz:** Sind die Knoten  $x_j$  des Interpolationsproblems paarweise verschieden, d.h.

$$x_i \neq x_j \quad (i \neq j)$$

so **existiert genau ein** Polynom  $p_n$  höchstens  $n$ -ten Grades, das die Interpolationsbedingungen

$$p_n(x_j) = f_j \quad j = 0, 1, \dots, n$$

erfüllt.

**Aber:**

LGS mit Vandermonde-Matrix ist **numerisch** zu kompliziert!

## 7.2 Interpolationsformeln nach Lagrange und Newton

### Interpolation nach Lagrange:

Wir definieren

$$\begin{aligned} l_j(x) &= \frac{(x-x_0) \cdot \dots \cdot (x-x_{j-1}) \cdot (x-x_{j+1}) \cdot \dots \cdot (x-x_n)}{(x_j-x_0) \cdot \dots \cdot (x_j-x_{j-1}) \cdot (x_j-x_{j+1}) \cdot \dots \cdot (x_j-x_n)} \\ &= \prod_{i=0, i \neq j}^n \frac{(x-x_i)}{(x_j-x_i)}. \end{aligned}$$

Dann gilt für alle  $j = 0, \dots, n$ :

$$l_j(x_i) = \begin{cases} 1 & : i = j \\ 0 & : i \neq j \end{cases}.$$

Also wird die Interpolationsaufgabe gelöst durch das Polynom  $p_n(x)$

$$p_n(x) := f_0 l_0(x) + \dots + f_n l_n(x) = \sum_{i=0}^n f_i l_i(x)$$

**Beispiel:** Wir betrachten die Daten

$x_j$	0	1	2	3
$f_j$	0	0	4	18

Dann gilt:

$$\begin{aligned} l_0(x) &= \frac{(x-1)(x-2)(x-3)}{(0-1)(0-2)(0-3)} & l_1(x) &= \frac{(x-0)(x-2)(x-3)}{(1-0)(1-2)(1-3)} \\ l_2(x) &= \frac{(x-0)(x-1)(x-3)}{(2-0)(2-1)(2-3)} & l_3(x) &= \frac{(x-0)(x-1)(x-2)}{(3-0)(3-1)(3-2)} \end{aligned}$$

Das Polynom ist dann:

$$\begin{aligned} p_n(x) &= 4 \cdot l_2(x) + 18 \cdot l_3(x) \\ &= -4 \frac{x(x-1)(x-3)}{2} + 18 \frac{x(x-1)(x-2)}{6} \\ &= x^3 - x^2 \end{aligned}$$

**Interpolation in der Newton-Darstellung:**

Das Interpolationsproblem wird auch gelöst durch das Newton-Polynom

$$\begin{aligned} p_n(x) &= \sum_{i=0}^n c_i \prod_{j=0}^{i-1} (x - x_j) \\ &= c_0 + c_1(x - x_0) + \dots + c_n(x - x_0) \dots (x - x_{n-1}) \end{aligned}$$

mit geeigneten Koeffizienten  $c_0, c_1, \dots, c_n$ .

Insbesondere gilt dann:

$$\begin{aligned} p_n(x_0) &= c_0 \\ p_n(x_1) &= c_0 + c_1(x_1 - x_0) \\ p_n(x_2) &= c_0 + c_1(x_2 - x_0) + c_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) \end{aligned}$$

**Was sind die Koeffizienten  $c_0, c_1, \dots, c_n$ ?**

$$p_n(x_0) = c_0 \stackrel{!}{=} f_0 \quad \Rightarrow \quad c_0 = f_0$$

$$p_n(x_1) = c_0 + c_1(x_1 - x_0) \stackrel{!}{=} f_1 \quad \Rightarrow \quad c_1 = \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}$$

$$\vdots = \vdots$$

$$\begin{aligned} p_n(x_n) &= \sum_{i=0}^n c_i \prod_{j=0}^{i-1} (x_n - x_j) \stackrel{!}{=} f_n \\ &= c_0 + c_1(x_n - x_0) + \dots + c_n(x_n - x_0)(x_n - x_1) \dots (x_n - x_{n-1}) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow c_n = \frac{1}{\prod_{j=0}^{n-1} (x_n - x_j)} \left( f_n - \sum_{j=0}^{n-1} c_j \prod_{i=0}^{j-1} (x_n - x_i) \right)$$

**Folgerungen:**

- 1) Zur Berechnung von  $c_j$  benötigt man nur die ersten  $(j + 1)$  Punkte  $(x_0, f_0), \dots, (x_j, f_j)$ .

**Notation:**

$$c_j = f[x_0, x_1, \dots, x_{j-1}, x_j] \quad (j = 0, 1, \dots, n)$$

- 2) Nimmt man eine Stützstelle  $(x_{n+1}, f_{n+1})$  hinzu, so gilt:

$$p_{n+1}(x) = p_n(x) + c_{n+1} \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$

mit

$$c_{n+1} = \frac{f_{n+1} - p_n(x_{n+1})}{\prod_{j=0}^n (x_{n+1} - x_j)}$$

**Methoden zur Polynomwertberechnung:**

Auswertung eines gegebenen Polynoms über das **Horner-Schema**:

Sei  $p(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$ .

Man berechnet  $p(\xi)$  an einer festen Stelle  $\xi$  mittels

$$p(\xi) = a_0 + \xi(a_1 + \xi(a_2 + \xi(\dots(a_{n-1} + a_n\xi)\dots))).$$

Rekursive Darstellung:

$$b_{n-1} = a_n$$

$$b_k = a_{k+1} + \xi b_{k+1}, \quad k = n-2, \dots, 1, 0$$

$$b_{-1} = a_0 + \xi b_0$$

Dann gilt  $p(\xi) = b_{-1}$ .

(Effiziente) Berechnung des Newton–Polynoms über

**Methode der dividierten Differenzen.**

**Satz:** Definiert man die sogenannten dividierten Differenzen mittels

$$f[x_j] = f_j \quad j = i, i+1, \dots, i+k$$

$$f[x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}] = \frac{f[x_{i+1}, \dots, x_{i+k}] - f[x_i, \dots, x_{i+k-1}]}{x_{i+k} - x_i}$$

so gilt

$$c_j = f[x_0, x_1, \dots, x_j],$$

d.h. die dividierten Differenzen ergeben gerade die Koeffizienten des Newton–Polynoms.

**Berechnungsschema** zu den dividierten Differenzen (für  $n = 3$ ):

$x$	$f[x_i]$	$f[x_i, x_{i+1}]$	$f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}]$	$f[x_i, x_{i+1}, x_{i+2}, x_{i+3}]$
$x_0$	$f_0$			
$x_1$	$f_1$	$f[x_0, x_1]$		
$x_2$	$f_2$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$	
$x_3$	$f_3$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$

wobei

$$f[x_j] = f_j \quad j = i, i+1, \dots, i+k$$

$$f[x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}] = \frac{f[x_{i+1}, \dots, x_{i+k}] - f[x_i, \dots, x_{i+k-1}]}{x_{i+k} - x_i}$$

**Der Interpolationsfehler:**

$$\begin{aligned}
\varepsilon(x) &= f(x) - p_n(x) \\
&= f(x) - \left( p_{n+1}(x) - c_{n+1} \prod_{i=0}^n (x - x_i) \right) \\
&= f[x_0, \dots, x_n, x] \prod_{i=0}^n (x - x_i)
\end{aligned}$$

**Satz:** Sei  $f \in C^{n+1}([a, b])$ . Dann gibt es ein  $\xi \in [a, b]$  mit

$$f[x_0, \dots, x_{n+1}] = \frac{1}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi).$$

**Abschätzung** für den Interpolationsfehler:

$$|f(x) - p_n(x)| \leq \frac{1}{(n+1)!} \max_{\xi \in [a, b]} |f^{(n+1)}(\xi)| \cdot \left| \prod_{i=0}^n (x - x_i) \right|$$

**Das Knotenpolynom:**

Ein Term des Interpolationsfehlers ist das **Knotenpolynom**:

$$\omega(x) = \prod_{i=0}^n (x - x_i).$$

**Optimierungsproblem:**

Bestimme die Knoten  $x_0, x_1, \dots, x_n$ , so dass

$$\max_{x_0, \dots, x_n \in [a, b]} \left| \prod_{i=0}^n (x - x_i) \right|$$

für  $x \in [a, b]$  minimal ist.

**Lösung:** Tschebyscheff-Knoten auf  $[-1, 1]$ :

$$x_j = \cos\left(\frac{2j+1}{2n+2} \pi\right) \quad j = 0, 1, \dots, n.$$

### 6.3 Spline-Interpolation

Sei  $\Delta_n$  eine Unterteilung des Intervalls  $[a, b]$ :

$$\Delta_n \quad : \quad a = x_0 < x_1 < \dots < x_{n-1} < x_n = b$$

mit Teilintervallen  $[x_{j-1}, x_j]$ ,  $j = 1, \dots, n$ .

**Definition:** (Kubischer Spline)

Eine Funktion  $S : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  heißt **kubischer Spline**, falls

- 1)  $S \in C^2([a, b])$ , d.h.  $S$  ist zweimal stetig differenzierbar,
- 2)  $S$  ist auf jedem Teilintervall ein Polynom dritten Grades:

$$S(x) = s_j(x) = a_j + b_j(x - x_{j-1}) + c_j(x - x_{j-1})^2 + d_j(x - x_{j-1})^3$$

für  $x \in [x_{j-1}, x_j]$  und  $j = 1, \dots, n$ .

Interpolation der Daten  $(x_0, f_0), \dots, (x_n, f_n)$  mit kubischen Splines.

Ein kubischer Spline besitzt also  $4n$  Parameter, die folgendermaßen bestimmt werden:

- 1) Interpolationseigenschaft:

$$s_j(x_{j-1}) = f_{j-1}, \quad s_j(x_j) = f_j \quad \forall j = 1, \dots, n$$

- 2) Stetigkeit der Ableitung:

$$s'_j(x_j) = s'_{j+1}(x_j) \quad \forall j = 1, \dots, n - 1$$

- 3) Stetigkeit der zweiten Ableitung:

$$s''_j(x_j) = s''_{j+1}(x_j) \quad \forall j = 1, \dots, n - 1.$$

Dies ergibt  $(4n - 2)$  Gleichungen, es fehlen also noch zwei Bedingungen (um  $4n$  Parameter zu berechnen).



**Definition:** Ein kubischer Spline heißt

- 1) **natürlicher Spline**, falls gilt:  $S''(a) = S''(b) = 0$ ,
- 2) **periodischer Spline**, falls gilt:  $S^{(i)}(a) = S^{(i)}(b)$ ,  $i = 0, 1, 2$ ,
- 3) **allgemeiner Spline**, falls (z.B.) gilt:  $S'(a) = f'_0$ ,  $S'(b) = f'_n$ .

Alle drei Bedingungen ergeben die zwei zusätzliche Gleichungen.

Besondere Eigenschaft des natürlichen Splines:

**Satz:** Unter allen interpolierenden  $C^2$ -Funktionen minimiert der **natürliche kubische Spline** das Funktional

$$I[y] := \int_a^b (y''(x))^2 dx .$$

Dieses Funktional ist ein Maß für die Krümmung der Interpolationsfunktion.

**Berechnung des natürlichen kubischen Splines:**

Sei  $S$  auf dem Teilintervall  $[x_{j-1}, x_j]$  gegeben durch

$$S(x) = a_j + b_j(x - x_{j-1}) + c_j(x - x_{j-1})^2 + d_j(x - x_{j-1})^3 .$$

Dann gilt:

$$a_j = f_{j-1}$$

$$b_j = \frac{f_j - f_{j-1}}{h_j} - \frac{2M_{j-1} + M_j}{6} h_j$$

$$c_j = \frac{M_{j-1}}{2}$$

$$d_j = \frac{M_j - M_{j-1}}{6h_j}$$

und die **Momente**  $M_j$  lösen ein LGS mit Tridiagonalmatrix.

Herleitung des Splines über die Momente  $M_j$ :

$$M_j := S''(x_j), \quad j = 0, \dots, n$$

nennt man **Momentenmethode**:  $s_j''(x)$  ist eine Gerade mit

$$s_j''(x) = M_{j-1} + \frac{M_j - M_{j-1}}{h_j}(x - x_{j-1}) \quad (h_j = x_j - x_{j-1})$$

Integration liefert

$$s_j'(x) = B_j + M_{j-1}(x - x_{j-1}) + \frac{M_j - M_{j-1}}{2h_j}(x - x_{j-1})^2$$

$$s_j(x) = A_j + B_j(x - x_{j-1}) + \frac{M_{j-1}}{2}(x - x_{j-1})^2 + \frac{M_j - M_{j-1}}{6h_j}(x - x_{j-1})^3$$

mit den Integrationskonstanten  $A_j, B_j$ .

Aus

$$s_j(x_{j-1}) = f_{j-1} \quad s_j(x_j) = f_j$$

folgt direkt

$$A_j = f_{j-1} \quad B_j = \frac{f_j - f_{j-1}}{h_j} - \frac{h_j}{6}(M_j + 2M_{j-1}). \quad (*)$$

Stetigkeit von  $S'$  an den Punkten  $x_j, j = 1, \dots, n - 1$  ergibt

$$s_j'(x_j) = s_{j+1}'(x_j) \quad \Rightarrow \quad B_j + \frac{M_j + M_{j-1}}{2}h_j = B_{j+1}.$$

Einsetzen von (\*) ergibt dann:

$$\frac{h_j}{6}M_{j-1} + \frac{h_j + h_{j+1}}{3}M_j + \frac{h_{j+1}}{6}M_{j+1} = \frac{f_{j+1} - f_j}{h_{j+1}} - \frac{f_j - f_{j-1}}{h_j}$$

für  $j = 1, \dots, n - 1$ .

Tridiagonalsystem für  $M_0, \dots, M_n$  mit  $S''(a) = S''(b) = 0$  lautet

$$\begin{pmatrix} 2 & \lambda_0 & & & \\ \mu_1 & 2 & \lambda_1 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & \mu_{n-1} & 2 & \lambda_{n-1} \\ & & & \mu_n & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} M_0 \\ M_1 \\ \vdots \\ M_{n-1} \\ M_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_0 \\ d_1 \\ \vdots \\ d_{n-1} \\ d_n \end{pmatrix}$$

mit  $h_j = x_j - x_{j-1}$  und

$$\lambda_j = \frac{h_{j+1}}{h_j + h_{j+1}}, \quad \mu_j = 1 - \lambda_j$$

$$d_j = \frac{6}{h_j + h_{j+1}} \left( \frac{f_{j+1} - f_j}{h_{j+1}} - \frac{f_j - f_{j-1}}{h_j} \right)$$

für  $j = 1, \dots, n-1$  sowie den Randwerten

$$\lambda_0 = 0, \quad d_0 = 0, \quad \mu_n = 0, \quad d_n = 0.$$

### Abschließende Bemerkungen:

- 1) Die Berechnung des (natürlichen) kubischen Splines ist relativ leicht, da das Tridiagonalsystem direkt gelöst werden kann.
- 2) Ein Spline oszilliert weit weniger als klassische Interpolationspolynome, denn er minimiert die Krümmung.
- 3) Nimmt man immer mehr Stützstellen hinzu, so konvergiert der Spline mit der Ordnung  $h^4$  gegen die Ausgangsfunktion.
- 4) Schreibt man als Randbedingungen die ersten Ableitungen vor, d.h.

$$S'(a) = f'_0, \quad S'(b) = f'_n$$

so erhält man ebenfalls ein Tridiagonalsystem, allerdings mit anderen Werten für  $\lambda_0, d_0, \mu_n$  und  $d_n$ .

- 5) Beim periodischen Spline erhält man bei der Lösung **kein** Tridiagonalsystem.