

# Klassische Polynom-Interpolation.

Bestimme ein Polynom (höchstens)  $n$ -ten Grades

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

das die gegebenen Daten interpoliert, d.h.  $p_n(x_i) = f_i$ ,  $0 \leq i \leq n$ .

**Erster Lösungsansatz:**

Die Interpolationsbedingungen ergeben ein lineares Gleichungssystem

$$\begin{aligned} a_0 + a_1x_0 + a_2x_0^2 + \dots + a_nx_0^n &= f_0 \\ a_0 + a_1x_1 + a_2x_1^2 + \dots + a_nx_1^n &= f_1 \\ &\vdots \\ a_0 + a_1x_n + a_2x_n^2 + \dots + a_nx_n^n &= f_n \end{aligned}$$



# Vandermonde-Matrix.

Die Koeffizientenmatrix des linearen Gleichungssystems

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

kurz

$$V \cdot a = f$$

heißt **Vandermonde-Matrix**.

**Satz:**

Für die Determinante der Vandermonde-Matrix  $V = V(x_0, x_1, \dots, x_n)$  gilt

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



# Existenz und Eindeutigkeit der Interpolation.

**Folgerung:** Falls die Stützstellen  $x_0, \dots, x_n$  paarweise verschieden sind, so ist die Vandermonde-Matrix  $V$  regulär.

**Satz:** Zu paarweise verschiedenen Stützstellen

$$X = \{x_0, x_1, \dots, x_n\} \subset \mathbb{R}$$

und Funktionswerten

$$f_0, f_1, \dots, f_n \in \mathbb{R}$$

gibt es genau ein interpolierendes Polynom  $p_n$  vom Höchstgrad  $n$  mit

$$p_n(x_i) = f_i \quad \text{für alle } 0 \leq i \leq n$$

**Aber:** Wir berechnen die Lösung auf Grund der Komplexität **nicht** über das lineare System  $V \cdot a = f$ .

## Kapitel 7. Interpolation

### 7.2. Interpolationsformeln nach Lagrange und Newton

#### Langrange-Darstellung.

Definieren [Lagrange-Polynome](#)

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

Dann ist  $L_j$  ein Polynom vom Grad  $n$ , und es gilt

$$L_j(x_i) = \begin{cases} 1 & : i = j \\ 0 & : i \neq j \end{cases} \quad \text{für } 0 \leq i, j \leq n.$$

# Lösung mit der Lagrange-Darstellung.

Die Interpolationsaufgabe

$$p_n(x_i) = f_i \quad \text{für alle } 0 \leq i \leq n$$

wird gelöst durch das (eindeutige) Polynom  $p_n(x)$

$$p_n(x) := f_0 L_0(x) + \dots + f_n L_n(x) = \prod_{i=0}^n f_i L_i(x)$$

Die obige Darstellung von  $p_n$  heißt **Lagrange-Darstellung**.

**Beispiel:** Wir betrachten die Daten

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

Navigationssymbole

# Beispiel zur Lagrange-Darstellung.

Wir betrachten die Daten

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

Dann sieht die zugehörige Lagrange-Basis wie folgt aus.

$$L_0(x) = \frac{(x-1)(x-2)(x-3)}{(0-1)(0-2)(0-3)} \quad L_1(x) = \frac{(x-0)(x-2)(x-3)}{(1-0)(1-2)(1-3)}$$

$$L_2(x) = \frac{(x-0)(x-1)(x-3)}{(2-0)(2-1)(2-3)} \quad L_3(x) = \frac{(x-0)(x-1)(x-2)}{(3-0)(3-1)(3-2)}$$

Das interpolierende kubische Polynom  $p_3$  besitzt die Darstellungen

$$\begin{aligned} p_n(x) &= 4 \cdot L_2(x) + 18 \cdot L_3(x) \\ &= -4 \frac{x(x-1)(x-3)}{2} + 18 \frac{x(x-1)(x-2)}{6} \\ &= x^3 - x^2 \end{aligned}$$

Navigationssymbole

# Interpolation in der Newton-Darstellung.

Betrachte die **Newton-Basis**

$$\omega_i(x) = \prod_{j=0}^{i-1} (x - x_j) \quad \text{für } 0 \leq i \leq n.$$

Dann gibt es *eindeutige* **Newton-Koeffizienten**  $c_0, c_1, \dots, c_n \in \mathbb{R}$  mit

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

Die obige Darstellung von  $p_n$  heißt **Newton-Darstellung**.

**Beachte:** Es gilt

$$p_n(x_0) = c_0$$

$$p_n(x_1) = c_0 + c_1(x_1 - x_0)$$

$$p_n(x_2) = c_0 + c_1(x_2 - x_0) + c_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)$$



# Berechnung der Newton-Koeffizienten.

**Beachte:** Aus den Interpolationsbedingungen folgt

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

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

$$\vdots = \vdots$$

$$\begin{aligned} p_n(x_n) &= c_0 + c_1(x_n - x_0) + \dots + c_n(x_n - x_0)(x_n - x_1) \dots (x_n - x_{n-1}) \\ &\stackrel{!}{=} f_n \end{aligned}$$

mit

$$c_n = \frac{1}{\omega_n(x_n)} \left( f_n - \sum_{i=0}^{n-1} c_i \omega_i(x_n) \right)$$



## Folgerungen aus der Newton–Darstellung.

- Zur Berechnung von  $c_j$  benötigt man nur die ersten  $(j + 1)$  Daten

$$(x_0, f_0), \dots, (x_j, f_j)$$

Notation:

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

- Nimmt man ein Datum  $(x_{n+1}, f_{n+1})$  hinzu, so gilt:

$$p_{n+1}(x) = p_n(x) + c_{n+1}\omega_{n+1}(x)$$

mit

$$c_{n+1} = \frac{f_{n+1} - p_n(x_{n+1})}{\omega_{n+1}(x_{n+1})}$$

## Die Methode der dividierten Differenzen.

**Satz:** Die Koeffizienten

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

des interpolierenden Newton–Polynoms

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n c_i \omega_i(x)$$

sind gegeben durch die **dividierten Differenzen**

$$f[x_j] = f_j$$

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

# Effiziente Berechnung der dividierten Differenzen.

Rekursives Berechnungsschema der dividierten Differenzen für  $n = 3$ .

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

Zum Beispiel:

$$f[x_0, x_1] = \frac{f[x_1] - f[x_0]}{x_1 - x_0} = \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}$$
$$f[x_1, x_2, x_3] = \frac{f[x_2, x_3] - f[x_1, x_2]}{x_3 - x_1} = \frac{1}{x_3 - x_1} \left( \frac{f_3 - f_2}{x_3 - x_2} - \frac{f_2 - f_1}{x_2 - x_1} \right)$$

Navigation icons: back, forward, search, etc.

# Der Interpolationsfehler.

Für das Interpolationspolynom gilt

$$\begin{aligned} \varepsilon(x) &= f(x) - p_n(x) \\ &= f(x) - [p_{n+1}(x) - c_{n+1}\omega_{n+1}(x)] \\ &= f[x_0, \dots, x_n, x]\omega_{n+1}(x) \end{aligned}$$

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

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

**Folgerung:** Für den **Interpolationsfehler** gilt die Abschätzung

$$|f(x) - p_n(x)| \leq \frac{1}{(n+1)!} \max_{\xi \in [a, b]} |f^{(n+1)}(\xi)| \cdot |\omega_{n+1}(x)|$$

Navigation icons: back, forward, search, etc.

# Tschebyscheff–Knoten.

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

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

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

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

**minimal** auf  $[a, b]$  ist.

**Lösung:** Für das Intervall  $[-1, 1]$  sind die **Tschebyscheff–Knoten** optimal

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

## Kapitel 7. Interpolation

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

- $S \in \mathcal{C}^2([a, b])$ , d.h.  $S$  ist zweimal stetig differenzierbar auf  $[a, b]$ ,
- $S$  ist auf jedem Teilintervall  $[x_{j-1}, x_j]$ ,  $1 \leq j \leq n$  ein **kubisches** Polynom:

$$S(x) \Big|_{[x_{j-1}, x_j]} = s_j(x) = a_j + b_j(x - x_{j-1}) + c_j(x - x_{j-1})^2 + d_j(x - x_{j-1})^3$$

**Ziel:** Interpolation der Daten  $(x_j, f_j)$ ,  $0 \leq j \leq n$  mit kubischen Spline  $S$ , so dass

$$S(x_j) = f_j \quad \text{für } 0 \leq j \leq n.$$

# Interpolation mit kubischen Splines.

## Beobachtung:

Ein kubischer Spline besitzt  $4n$  Parameter, die wie folgt bestimmt werden.

- Interpolationseigenschaft:

$$s_j(x_{j-1}) = f_{j-1} \quad \text{und} \quad s_j(x_j) = f_j \quad \text{für alle } 1 \leq j \leq n,$$

- Stetigkeit der Ableitung:

$$s'_j(x_j) = s'_{j+1}(x_j) \quad \text{für alle } 1 \leq j \leq n-1,$$

- Stetigkeit der zweiten Ableitung:

$$s''_j(x_j) = s''_{j+1}(x_j) \quad \text{für alle } 1 \leq j \leq n-1.$$

Dies sind insgesamt  $(4n - 2)$  Gleichungen für  $4n$  Parameter.

**Resultat:** Es fehlen noch zwei Bedingungen!



## Zwei weitere Nebenbedingungen.

**Definition:** Ein kubischer Spline heißt

- **natürlicher Spline**, falls  $S''(a) = S''(b) = 0$ ,
- **periodischer Spline**, falls  $S^{(i)}(a) = S^{(i)}(b)$ ,  $i = 0, 1, 2$ ,
- **allgemeiner Spline**, falls  $S'(a) = f'(a)$ ,  $S'(b) = f'(b)$ .

**Beachte:** Jede drei obigen Bedingungen liefert zwei weitere Gleichungen.

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

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

**Bemerkung:** Das Funktional  $I$  mißt die Krümmung von  $y$  *approximativ*.



## Berechnung des natürlichen kubischen Splines.

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

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

so gilt

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

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

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

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

wobei  $h_j = x_j - x_{j-1}$  für  $1 \leq j \leq n$ .

Die Momente  $M_j = S''(x_j)$  lösen ein lineares System mit *Tridiagonalmatrix*.



## Herleitung des Splines mit Momentenmethode.

Der gewählte Ansatz

$$M_j := S''(x_j), \quad \text{für } 0 \leq j \leq n,$$

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

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

Zweifache Integration über Intervall  $[x_{j-1}, x]$  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  $A_j, B_j$ .



## Lösung der Bedingungsgleichungen.

Aus den Interpolationsbedingungen  $s_j(x_{j-1}) = f_{j-1}$  und  $s_j(x_j) = f_j$  folgt direkt

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

mit der Stetigkeit von  $S'$  bei  $x_j$ ,  $1 \leq j < n$ , d.h.  $s'_j(x_j) = s'_{j+1}(x_j)$  weiterhin

$$B_j + \frac{M_j + M_{j-1}}{2}h_j = B_{j+1} \quad \text{für } 1 \leq j \leq n-1. \quad (2)$$

Einsetzen von (1) in (2) ergibt schließlich  $n-1$  lineare Gleichungen

$$h_j M_{j-1} + 2(h_j + h_{j+1})M_j + h_{j+1}M_{j+1} = 6 \left( \frac{f_{j+1} - f_j}{h_{j+1}} - \frac{f_j - f_{j-1}}{h_j} \right)$$

$1 \leq j \leq n-1$ , für die  $n-1$  *unbekannten* Momente  $M_1, \dots, M_{n-1}$ .

**Beachte:** Die Momente  $M_0 = 0$  und  $M_n = 0$  sind bereits *bekannt*.

## Tridiagonalsystem für die Momente.

Das hergeleitete  $(n-1) \times (n-1)$  lineare System hat die Form

$$\begin{pmatrix} 2k_1 & h_2 & & & \\ h_2 & 2k_2 & h_3 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & h_{n-2} & 2k_{n-2} & h_{n-1} \\ & & & h_{n-1} & 2k_{n-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} M_1 \\ M_2 \\ \vdots \\ M_{n-2} \\ M_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ \vdots \\ d_{n-2} \\ d_{n-1} \end{pmatrix}$$

mit  $h_j = x_j - x_{j-1}$ ,  $1 \leq j \leq n$ ,  $k_j = h_j + h_{j+1}$ ,  $1 \leq j \leq n-1$ , und

$$d_j = 6 \left( \frac{f_{j+1} - f_j}{h_{j+1}} - \frac{f_j - f_{j-1}}{h_j} \right) \quad \text{für } 1 \leq j \leq n-1,$$

sowie den Randwerten  $M_0 = M_n = 0$ .

# Abschließende Bemerkungen zu Splines.

- Der natürliche kubische Spline kann **effizient** berechnet werden, nämlich durch Lösen des Tridiagonalsystems in nur  $O(n)$  Schritten.
- Ein interpolierender Spline vermeidet (unerwünschte) Oszillationen.
- Für  $f \in C^4$  gilt die asymptotische Fehlerabschätzung

$$|f(x) - S(x)| = O(h^4), \quad h \rightarrow 0$$

wobei  $h = \max_{1 \leq j \leq n} h_j$ .

- Verwendet man einen **vollständigen** Spline mit Randbedingungen

$$S'(a) = f'(a) \quad \text{und} \quad S'(b) = f'(b)$$

so erhält man ein Tridiagonalsystem, das effizient gelöst werden kann.

- Verwendet man **periodische** Splines, so erhält man kein Tridiagonalsystem. Die Lösung kann dennoch effizient in  $O(n)$  Schritten berechnet werden.

## Kapitel 8. Integration

### 8.1. Das bestimmte Integral

Sei  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  eine *beschränkte* Funktion auf einem Kompaktum  $[a, b] \subset \mathbb{R}$ .

**Definition:** Eine Menge der Form

$$Z = \{a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b\}$$

nennt man eine **Zerlegung (Partition, Unterteilung)** des Intervalls  $[a, b]$ .

Die **Feinheit** der Zerlegung ist dabei

$$\|Z\| = \max_{1 \leq i \leq n} (x_i - x_{i-1})$$

Man bezeichnet mit **Z** bzw. **Z** $[a, b]$  die Menge aller Zerlegungen von  $[a, b]$ .