

Interpolazione polinomiale

È l'interpolazione di una serie di valori con una **funzione polinomiale** che passa per i punti dati

Teorema di unicità del polinomio interpolatore

Se (x_i, y_i) con $i = 0, \dots, n$ sono $n+1$ punti **distinti**, ovvero che $x_i \neq x_j$ se $i \neq j$, allora esiste ed è **unico** il polinomio $p_n(x)$ al massimo di grado n tale che $p_n(x_i) = y_i$

Dimostrazione

Considero il generico polinomio di grado n

$$p_n(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_{n-1} x^{n-1} + a_n x^n$$

Ora impongo (sostituisco) gli $n+1$ vincoli

$$p_n(x_i) = a_0 + a_1 x_i + a_2 x_i^2 + \dots + a_{n-1} x_i^{n-1} + a_n x_i^n = y_i$$

$$\left\{ \begin{array}{l} a_0 + a_1 x_0 + a_2 x_0^2 + \dots + a_{n-1} x_0^{n-1} + a_n x_0^n = y_0 \\ a_0 + a_1 x_1 + a_2 x_1^2 + \dots + a_{n-1} x_1^{n-1} + a_n x_1^n = y_1 \\ \dots \\ a_0 + a_1 x_{n-1} + a_2 x_{n-1}^2 + \dots + a_{n-1} x_{n-1}^{n-1} + a_n x_{n-1}^n = y_{n-1} \\ a_0 + a_1 x_n + a_2 x_n^2 + \dots + a_{n-1} x_n^{n-1} + a_n x_n^n = y_n \end{array} \right.$$

Rappresento il sistema in forma matriciale

$$\begin{matrix} V & & & & Y \\ \begin{bmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ 1 & x_{n-1} & x_{n-1}^2 & \dots & x_{n-1}^n \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \dots \\ a_{n-1} \\ a_n \end{bmatrix} & = & \begin{bmatrix} y_0 \\ y_1 \\ \dots \\ y_{n-1} \\ y_n \end{bmatrix} \end{matrix}$$

Si ottiene da risolvere un sistema del tipo $Va = b$

Si dimostra l'unicità del sistema $Va = b$ dimostrando per induzione che

$$\det(V) \neq 0 \iff \det(V) = \prod_{0 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i) = (x_1 - x_0)(x_2 - x_1) \dots (x_n - x_{n-1})$$

Per induzione... $m=1$

$$\prod_{0 \leq i < j \leq 1} (x_j - x_i)$$

Per $n = n+1$

$$\prod_{0 \leq i < j \leq n+1} (x_j - x_i)$$

Un altro modo è verificare che la soluzione $Va = 0$ è a zero

Secondo il **Teorema di Faber** data una qualunque successione di nodi in un intervallo chiuso $[a, b]$ esiste sempre una funzione $f(x)$ che genera una sequenza di polinomi di interpolazione che non convergono uniformemente a f : in $[a, b]$

Interpolazione Lagrangiana

È una tecnica di interpolazione polinomiale che sfrutta un'altra base per costruire un polinomio interpolatore.

$$L_0(x_i) \begin{cases} 1 & \text{se } i = 0 \\ 0 & \text{se } i \neq 0 \end{cases}$$

$$L_1(x_i) \begin{cases} 1 & \text{se } i = 1 \\ 0 & \text{se } i \neq 1 \end{cases}$$

$$L_2(x_i) \begin{cases} 1 & \text{se } i = 2 \\ 0 & \text{se } i \neq 2 \end{cases}$$

in generale:

$$L_i(x_j) = \begin{cases} 1 & \text{se } i = j \\ 0 & \text{se } i \neq j \end{cases}$$

Si vuole costruire il polinomio nella seguente forma:

$$L_0(x) = \alpha(x - x_1)(x - x_2)$$

2. Impongo la condizione $L_0(x_0) = 1$

$$L_0(x_0) = \alpha(x_0 - x_1)(x_0 - x_2) = 1 \quad \longrightarrow \quad \alpha_0 = \frac{1}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)}$$

3. Sostituisco α_0 nella forma generale

$$L_0(x) = \frac{1}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)} \cdot (x - x_1)(x - x_2) = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)}$$

Si ottiene così un polinomio $L_0(x)$ che vale 1 se $x = x_0$ e 0 se $x = x_1$ e $x = x_2$.

Per verificare che $L_0(x)$, $L_1(x)$, $L_2(x)$ siano una base, devo dimostrare che siano linearmente indipendenti

$$c_0 L_0(x) + c_1 L_1(x) + c_2 L_2(x) = 0$$

$$\rightarrow \text{per } x = x_0 \quad c_0 L_0(x_0) + c_1 L_1(x_0) + c_2 L_2(x_0) = 0 \quad \rightarrow c_0 \cdot 1 = 0$$

$$\rightarrow \text{per } x = x_1 \quad c_0 L_0(x_1) + c_1 L_1(x_1) + c_2 L_2(x_1) = 0 \quad \rightarrow c_1 \cdot 1 = 0$$

$$\rightarrow \text{per } x = x_2 \quad c_0 L_0(x_2) + c_1 L_1(x_2) + c_2 L_2(x_2) = 0 \quad \rightarrow c_2 \cdot 1 = 0$$

P posso mettere il sistema e riscrivere in forma matriciale

$$\begin{cases} c_0 L_0(x_0) + c_1 L_1(x_0) + c_2 L_2(x_0) = y_0 \\ c_0 L_0(x_1) + c_1 L_1(x_1) + c_2 L_2(x_1) = y_1 \\ c_0 L_0(x_2) + c_1 L_1(x_2) + c_2 L_2(x_2) = y_2 \end{cases}$$

$$\begin{bmatrix} L_0(x_0) & L_1(x_0) & L_2(x_0) \\ L_0(x_1) & L_1(x_1) & L_2(x_1) \\ L_0(x_2) & L_1(x_2) & L_2(x_2) \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

Per definizione dei polinomi L_i posso riscrivere il sistema nel seguente modo

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} c_0 = y_0 \\ c_1 = y_1 \\ c_2 = y_2 \end{array}$$

Ho dimostrato che è possibile generare un polinomio $p_2(x)$ utilizzando come base i polinomi di Lagrange e come coordinate per l'interpolazione le ordinate

$$p_2(x) = y_0 L_0(x) + y_1 L_1(x) + y_2 L_2(x)$$

In generale il polinomio di Lagrange può essere scritto nella seguente forma

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i L_i(x)$$

Forma pesata

$$p_n(x) = \sum_{j=0}^n y_j l_j(x) = \sum_{j=0}^n y_j \prod_{i=0, i \neq j}^n \frac{x - x_i}{x_j - x_i}$$

Per semplificare la scrittura, moltiplico per $\frac{x - x_j}{x - x_j}$ che equivale a moltiplicare per 1

$$\sum_{j=0}^n y_j \cdot \prod_{i=0, i \neq j}^n \frac{x - x_i}{x_j - x_i} \cdot \frac{x - x_j}{x - x_j}$$

Noto che questo prodotto lo posso riscrivere nel seguente modo:

$$\boxed{\sum_{j=0}^n y_j \cdot \left(\prod_{i=0, i \neq j}^n \frac{x - x_i}{x_j - x_i} \right) \cdot \frac{x - x_j}{x - x_j} = x - x_j}$$

ho così definito la funzione
peso $\omega_n(x)$

$$\sum_{j=0}^n y_j \cdot \prod_{i=0, i \neq j}^n \frac{x - x_i}{x_j - x_i} \cdot \frac{x - x_j}{x - x_j}$$

$$\beta_i = \frac{y_i}{x_i - x_j} \quad p_n(x) = \omega_n(x) \sum_{j=0}^n \frac{\beta_j}{x - x_j}$$

Resto nell'interpolazione polinomiale

Esseendo il polinomio passante per i punti nodali x_i , la differenza in quei punti è nulla.

$$r(x_i) = f(x_i) - p_n(x_i) = 0$$

TEOREMA: Sia $f(x) \in C^{n+1} [a,b]$ e $p_n(x)$ il suo polinomio interpolatore nei punti distinti x_0, x_1, \dots, x_n in $[a,b]$. Esiste almeno un punto $\xi \in [a,b]$ tale che

$$r(x) = f(x) - p_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} w_n(x) \quad \text{dove } w_n(x) = (x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_n)$$

Domanda: Quali fattori influiscono sull'errore?

- La regolarità della funzione
- Grado del polinomio di interpolazione (fenomeno di Runge)
- La funzione $w_n(x) = (x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_n)$ che dipende solo dai punti x_i

Domanda: Posso ridurre l'errore?

L'idea è quella di utilizzare gli zeri del polinomio di Chebichev, dett. anche, nodi di Chebichev
il limite è che posso utilizzarli solo quando la funzione da interpolare è mota

TEOREMA DI ROLLE: Sia $f: [a,b] \rightarrow \mathbb{R}$ una funzione continua in $[a,b]$ e derivabile in (a,b)
Se la funzione assume lo stesso valore agli estremi dell'intervalllo allora esiste almeno un punto $x_0 \in (a,b)$ tale che $f'(x_0) = 0$

Dal teorema di Rolle segue che $F'(z) = 0$ in almeno $n+1$ punti distinti in (a,b)
 $F''(z) = 0$ in almeno n punti in (a,b) e così via. $F^{(n+1)} = 0$ in almeno un punto $\xi \in (a,b)$ e tale che

Dimostrazione

$$F(z) = f(z) - p_n(z) = k_x w_n(z)$$

$$F(z) = f(z) - p_n(z) - k_x w_n(z)$$

$$F(z) = f^{(n+1)}(\xi) - 0 - k_x (n+1)! = 0$$

$$k_x = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$$

$$F(z) = 0 \text{ in } n+2 \text{ punti}$$

$$F'(z) = 0 \text{ in } n \text{ punti}$$

$$F''(z) = 0 \text{ in } n-1 \text{ punti}$$

⋮

$$F^{(n)}(\xi) = 0 \text{ in } 2 \text{ punti}$$

$$F^{(n+1)}(z) = 0 \text{ in } 1 \text{ punto chiamato } \xi$$

È possibile quindi scrivere che

$$F^{(n+1)}(\xi) = f^{(n+1)} - p_n^{(n+1)} - k_x w_n^{(n+1)} = 0$$

$$F^{(n+1)}(\xi) = f^{(n+1)} - 0 - k_x (n+1)! = 0$$

$$k_x = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$$

l'interpolazione Lineare

L'interpolazione lineare è il caso più semplice di polinomio interpolatore. Viene usato per determinare il valore che una funzione assume tra due punti tabulati.

$$p_1(x) = y_0 \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} + y_1 \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}$$

Resto nell'interpolazione lineare

$$r(x) = (x - x_0)(x - x_1) \frac{f''(\xi)}{2!} \quad \text{con } \xi \in (x_0, x_1)$$

È possibile ricevere un maggiorante

$$|r(x)| \leq \frac{|f''(\xi)|}{2!} |(x - x_0)(x - x_1)|$$

$$M = \max_{x \in (x_0, x_1)} |f''(\xi)|$$

Siccome in generale $(x - x_i)(x - x_{i+1})$ è una parabola, possiamo considerare il valore massimo come il vertice della parabola, corrispondente al punto medio.

$$\left(\frac{(x_i - x_{i+1})}{2} - x_i \right) \left(\frac{(x_i - x_{i+1})}{2} - x_{i+1} \right) = \left(\frac{x_i - x_{i+1} - 2x_i}{2} \right) \left(\frac{x_i - x_{i+1} - 2x_{i+1}}{2} \right) = \\ \left(\frac{x_i - x_{i+1}}{2} \right)^2$$

Nota: $x_i - x_{i+1}$, è la lunghezza dell'intervallo. In una spline lineare, se il passo è costante $x_i - x_{i+1} = h$, da cui:

$$|e(x)| = \frac{M}{2} \frac{h^2}{4} = \frac{Mh^2}{8}$$

Polinomio di Newton

Dato un insieme di $n+1$ punti $(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ distinti, il polinomio di Newton è definito come segue:

$$N(x) := \sum_{i=0}^n a_i n_i(x)$$

RICORDA: "n" è l'ordine
del polinomio dato dal
numero di punti - 1

I termini a_i sono coefficienti calcolati tramite le **differenze finite**, ovvero una quantità definita in modo ricorsivo sui punti distinti nel seguente modo:

$$\begin{array}{ll} x & y \\ x_0 & y_0 \\ x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{array}$$

$$f[x_0, x_1] = \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0}$$

$$f[x_0, x_1, x_2] = \frac{f[x_1, x_2] - f[x_0, x_1]}{x_2 - x_0}$$

$$F[x_1, x_2] = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1}$$

Rispetto al polinomio di Lagrange risulta essere:

- Maggiore velocità
- Versatilità grazie alla sua struttura ricorsiva, in quanto è possibile aggiungere nuovi punti e non dover ricalcolare da capo
- Utilizza funzioni continue

I termini $n_i(x)$ sono definiti dalla struttura delle diverse finite

$$f[x_0, x_1] = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$$

$$f[x_1, x_2] = \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}$$

Per ricavare il valore di $f(x_1)$ segue una manipolazione

$$f[x_0, x_1] = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$$

$$(x_1 - x_0) f[x_0, x_1] = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \cdot (x_1 - x_0)$$

$$(x_1 - x_0) f[x_0, x_1] = f(x_1) - f(x_0)$$

$$f(x_0) + (x_1 - x_0) f[x_0, x_1] = f(x_1) - \cancel{f(x_0)} + \cancel{f(x_0)}$$

E continuo ricorsivamente, posso così generalizzare per una non nota $f(x)$

NOTA IMPORTANTE: i punti x_i non devono per forza essere distinti. Se due punti x_i coincidono posso ancora dare significato alla corrispondente differenza di ordine 1, purché la funzione $f(x)$ abbia derivata.

$$f[x_i, x_i] = \lim_{h \rightarrow 0} f[x_i, x_i + h] = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_i + h) - f(x_i)}{h} = f'(x_i)$$

TEOREMA: se $f(x) \in C^k[a, b]$ e i nodi $\{x_i\}$ non necessariamente distinti, appartengono tutti all'intervallo $[a, b]$ allora esiste un punto ξ con $\min\{x_i\} \leq \xi \leq \max\{x_i\}$ tale che

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f^{(k)}(\xi)}{k!}$$

Polinomio alla Hermite o generalizzato

È un tipo di interpolazione polinomiale che coinvolge il polinomio di Newton o una sua rappresentazione equivalente e incorpora le informazioni sulle derivate nei punti specificati per migliorare l'approssimazione della funzione desiderata

$$p_{2n+1}(x) \in P_{2n+1} \quad (p_{2n+1}(x_i) = f(x_i) \text{ e } p'_{2n+1}(x_i) = f'(x_i))$$

$$p_{2n+1}(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + (x - x_0)^2 f[x_0, x_0, x_1] + (x - x_0)^2 (x - x_1) f[x_0, x_0, x_1, x_1]$$

ESEMPIO

$$\begin{array}{l} x_0 \ y_0 \\ f[x_0, x_0] = f'(x_0) \\ x_0 \ y_0 \\ f[x_0, x_0] = f'(x_0) \end{array} \quad \begin{array}{l} > f[x_0, x_0, x_0] = \frac{f''(x_0)}{2!} \\ k=2 \end{array}$$

$$p(x) = f[x_0] + f[x_0, x_0](x - x_0) + f[x_0, x_0, x_0](x - x_0)^2$$

Se riscrivo sostituendo i calcoli ottengo Taylor

$$p(x) = f[x_0] + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(x_0)}{2!} (x - x_0)^2$$

Taylor: $f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{f^{(n)}(a)}{n!} (x - a)^n$

Teorema di Hermite - Fejer

Sia $f(x) \in C^0([a, b])$ con $[a, b]$ limitato e chiuso e sia $p_{2n+1}(x)$ il polinomio di interpolazione di grado $2n+1$ tale che

$$p_{2n+1}(x_i) = f(x_i) \quad p'_{2n+1}(x_i) = 0 \quad i = 0, \dots, n$$

Se gli x_i sono zeri del polinomio di Chebichev su $[a, b]$ allora

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|f(x) - p_{2n+1}(x)\|_{\infty} = 0$$

Dimostrazione per induzione

Matrice di Vandermonde di ordine n

$$V = \begin{bmatrix} 1 & x_0^1 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1^1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n^1 & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{bmatrix} \quad \det(V) = (x_j - x_i)$$

Per $n=1$, prodotto vuoto

Per $n=$

$$\begin{array}{cccc} 1 & x_1 & x_1^2 & x_1^k \\ 1 & x_2 & x_2^2 & x_2^k \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & x_n^k \\ 1 & x_{n+1} & x_{n+1}^2 & x_{n+1}^k \end{array}$$

$$\det V = (x_j - x_i)$$

$$\det V = \prod_{0 \leq i < j}^n (x_j - x_i)$$

$$(x_n - x_{n-1}) \dots (x_3 - x_2)(x_2 - x_1)(x_1 - x_0)$$

matrice $N \times N$

$$\begin{bmatrix} 1 & \alpha_1 & \alpha_1^2 & \dots & \alpha_1^{n-1} \\ 1 & \alpha_2 & \ddots & & \\ 1 & \dots & \dots & & \alpha_{n-1} \\ 1 & \alpha_n & \alpha_n^2 & \dots & \alpha_n^{n-1} \end{bmatrix}$$

il determinante è dato da

$$\prod_{j=0}^{n-1} \left[\prod_{i=j+1}^n (x_i - x_j) \right]$$

Se $j=0$ $i=1$

matrice $N \times N$

$$\begin{bmatrix} 1 & \alpha_1 & \alpha_1^2 & \dots & \alpha_1^{n-1} \\ 1 & \alpha_2 & \dots & & \\ 1 & \dots & & & \alpha_{n-1} \\ 1 & \alpha_n & \alpha_n^2 & \dots & \alpha_n^{n-1} \end{bmatrix}$$

il determinante è dato da

$$\prod_{j=0}^{n-1} \left[\prod_{i=j+1}^n (x_i - x_j) \right]$$

Se $j = 0 \quad i = 1$

$$(x_1 - x_0) \cdot (x_2 - x_0) \cdot (x_3 - x_0) \cdot \dots \cdot (x_n - x_0) \cdot$$

$j = n-1 \quad i = 2$

$$(x_2 - x_1) \cdot (x_3 - x_1) \cdot (x_4 - x_1) \cdot \dots \cdot (x_n - x_1) \cdot$$

$j = n-1 \quad i = 1$

$$x_n - x_{n-1}$$

$$L_i(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{(x - x_j)}{(x_i - x_j)}$$

$2n$ somme algebriche

moltiplicazioni: $\frac{n-1}{n-1}$ moltip

divisioni: 1

$$P_n = \sum_{i=0}^n y_i L_i(x)$$

n somme

$n+1$ moltiplicazioni

$$L_0(x) = \frac{(x - x_1)(x - x_2)(x - x_3)(x - x_n)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)(x_0 - x_3)(x_0 - x_n)}$$

$$L_1(x) = \frac{x - \underline{x_n - x_0}}{(x_n - x_0)}$$

Teorema di Karl Weierstrass

Data una funzione continua $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, per ogni valore reale $\varepsilon > 0$ esiste un polinomio $p_{n_\varepsilon}(x)$ tale che

$$\max_{x \in [a, b]} |f(x) - p_{n_\varepsilon}(x)| \leq \varepsilon$$

Teorema di Faber

Data una qualunque successione di nodi in un intervallo chiuso $[a, b]$ esiste sempre una funzione $f(x)$ che genera una sequenza di polinomi di interpolazione che non convergono uniformemente ad f in $[a, b]$.

Questo significa che non esiste una scelta ottimale dei nodi per l'interpolazione polinomiale e che l'aumentare del numero di nodi non garantisce una migliore approssimazione della funzione originale. Questo è noto come **Fenomeno di Runge**.

Fenomeno di Runge

Considerando la funzione

$$f(x) = \frac{1}{1 + 25x^2}$$

Runge notò che interpolando questa funzione in un insieme di punti x_i equidistanti, con un polinomio interpolatore $P_n(x)$, il risultato oscilla in ampiezza verso gli estremi dell'intervallo, tramite il Teorema di Weierstrass si dimostra che questo errore tende all'infinito all'aumentare del grado del polinomio.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{x \in [a, b]} |f(x) - P_n(x)| = +\infty$$

Definizione generale di funzione splime

Una funzione **splime** di grado m con nodi x_i per $i = 0, \dots, n$ è una funzione $S_m(x)$ in $[a, b]$ tale che

su ogni sottointervallo $[x_{i-1}, x_i]$, $S_m(x)$ è un **polimomio** di grado m
la funzione $S_m(x)$ e le sue derivate fino all'ordine $m-1$ sono continue

$$S_m(x) \in C^{m-1}([a, b])$$

Impponendo la seguente condizione si ottiene una funzione **splime interpolante**

$$S_m(x_i) = y_i \quad i = 0, 1, \dots, n$$

m

$$h = \frac{b - a}{n}$$



$$N = n - 1$$

$$\sum_{i=0}^n y_i \int_{x_i}^{x_{i+1}} l_i(x) dx$$

$$l_0(x) = \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} = \frac{1}{2}h$$

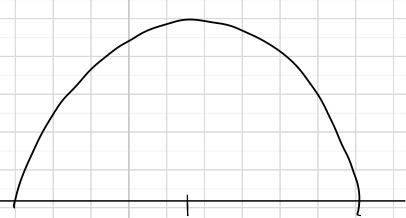
$$l_1(x) = \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} = \frac{1}{2}h$$

$$\sum_{i=0}^n y_i \frac{1}{2}h$$

$$f(0) \frac{1}{2}h + f(0.5) \frac{1}{2}h + f(0.5) \frac{1}{2}h + f(1) \frac{1}{2}h$$

$$\frac{h}{2} [f(0) + 2f(0.5) + f(1)]$$

$$\frac{h}{2} \left[\frac{(x_1 + x_0)}{2} \right] \frac{(x_1 + x_0)}{(x - x_0)(x - x_1)}$$



Interpolazione locale

L'idea chiave è l'approssimazione locale per mantenere basso il grado del polinomio

$$\Delta = \{ a = x_0 < x_1 < \dots < x_i < \dots < x_{n-1} < x_n = b \}$$

Si vuole discretizzare l'insieme di $n+1$ punti in N sottointervalli e costruire su ciascuno di essi un polinomio interpolante lineare.

$$S_i(x) = \begin{cases} {}^{(1)} \\ S_i(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) & x_0 < x < x_1 \\ {}^{(2)} \\ S_i(x) = f(x_1) + f[x_1, x_2](x - x_1) & x_1 < x < x_2 \\ \vdots \\ {}^{(n-1)} \\ S_i(x) = f(x_{n-1}) + f[x_{n-1}, x_n](x - x_{n-1}) & x_{n-1} < x < x_n \\ {}^{(n)} \\ S_i(x) = f(x_n) + f[x_n, x](x - x_n) & x_n < x < x \end{cases}$$

Ho così costruito un sistema di funzioni continue e derivabili infinite volte nel loro intervallo. Noto però che la funzione risultante non gode della stessa continuità in quanto è un polinomio di primo grado definito a tratti.

$$S_i(x) \in C^\infty([a, b])$$

$$S_i(x) \in C^0[a, b]$$

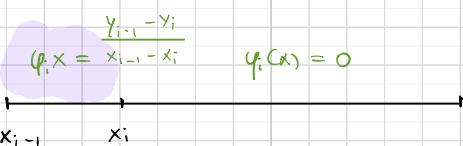
Siccome $S_i(x)$ è definito da vari polinomi, per poterlo valutare in un punto specifico x_i è necessario conoscere l'intervolo di appartenenza.

✗ confronti ✓ ricerca binaria

Interpolazione Spline

Una spline lineare si basa sul concetto di interpolazione locale tramite polinomi di primo grado. Si definisce nel seguente modo:

$$q_i(x) = \begin{cases} \frac{x_i - x}{x_i - x_{i-1}} & \text{se } x \in [x_{i-1}, x_i] \\ 0 & \text{se } x \in [x_i, x_{i+1}] \end{cases}$$

$$q_i(x) = \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i} \quad q_i(x) = 0$$


Resto interpolazione lineare

Dalla forma generale del resto, possiamo si ricava che:

$$r(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \omega_n(x)$$

Sostituendo si ha che

$$r(x) = \frac{f''(\xi_x)}{2!} (x - x_0)(x - x_1)$$

Per massimizzare l'errore

$$M = \max_{x \in [x_0, x_1]} |f''(x)| \quad e \quad \max_{x \in [x_0, x_1]} (x - x_0)(x - x_1) = \frac{|x_1 - x_0|^2}{4}$$

Richiami sui massimi di una funzione

Teorema di Lagrange

Sia $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ una funzione continua in $[a, b]$ e derivabile in (a, b) . Allora esiste almeno un punto x_0 nell'intervallo $[a, b]$ tale che ...

$$f(b) - f(a) = f'(x_0)(b - a) \quad f'(x_0) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}$$

Il segno della derivata implica la monotonia della funzione originaria

$$f'(x_0) < 0 \iff f(b) - f(a) < 0$$

$$f'(x_0) > 0 \iff f(b) - f(a) > 0$$

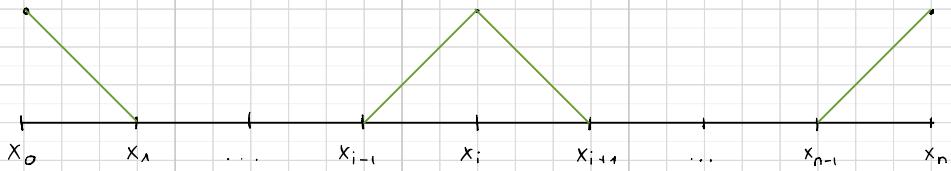
In sintesi:

- 1) Si calcola la derivata della funzione
- 2) Si risolve $f'(x) = 0$
- 3) Si risolve $f'(x) > 0$

$$\frac{1}{3}h f(x_1) + \frac{2}{3}h f(x_m) + \frac{1}{3}h f(x_n)$$

$$\frac{1}{2}h f(c) + \frac{1}{2}h f(b) - \frac{L}{2} [f(a) + f(b)]$$

Interpolazione Spline



$$\varphi_0(x) = \begin{cases} \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} & x \in [x_0, x_1] \\ 0 & x \notin [x_0, x_1] \end{cases}$$

$$\varphi_i(x) = \begin{cases} 0 & x \notin [x_{i-1}, x_{i+1}] \\ \frac{x - x_{i-1}}{x_i - x_{i-1}} & x \in [x_{i-1}, x_i] \\ \frac{x_{i+1} - x}{x_{i+1} - x_i} & x \in [x_i, x_{i+1}] \end{cases} \quad i = 1, \dots, n-1$$

$$\varphi_n(x) = \begin{cases} \frac{x - x_{n-1}}{x_n - x_{n-1}} & x \in [x_{n-1}, x_n] \\ 0 & x \notin [x_{n-1}, x_n] \end{cases}$$

Queste funzioni verificano le seguenti condizioni

$$\varphi_i(x_j) = \begin{cases} 1 & \text{se } i = j \\ 0 & \text{se } i \neq j \end{cases}$$

Esempio

x	y
1	1
2	2
3	3
4	4

$$\varphi_0(x) = \begin{cases} \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} & x \in [x_0, x_1] \\ 0 & x \notin [x_0, x_1] \end{cases}$$

$$\varphi_0(x) = \begin{cases} \frac{2 - x}{2 - 1} & x \in [1, 2] \\ 0 & x \notin [1, 2] \end{cases}$$

$$\varphi_1(x) = \frac{x - x_{i-1}}{x_i - x_{i-1}}$$



Rispettano, inoltre, le seguenti condizioni:

$$\varphi_i(x_j) = \begin{cases} 1 & \text{se } j = i \\ 0 & \text{se } j \neq i \end{cases}$$

Possiamo verificare che questi polinomi siano linearmente indipendenti

$$c_0 \varphi_0(x) + c_1 \varphi_1(x) + c_2 \varphi_2(x) = 0$$

formano quindi, una base canonica.

$$\underbrace{c_0}_{\textcircled{1}} \varphi_0(x_0) + \underbrace{c_1}_{\textcircled{0}} \varphi_1(x_0) + \underbrace{c_2}_{\textcircled{0}} \varphi_2(x_0) = 0$$

$$\underbrace{c_0}_{\textcircled{0}} \varphi_0(x_1) + \underbrace{c_1}_{\textcircled{1}} \varphi_1(x_1) + \underbrace{c_2}_{\textcircled{0}} \varphi_2(x_1) = 0$$

$$\underbrace{c_0}_{\textcircled{0}} \varphi_0(x_2) + \underbrace{c_1}_{\textcircled{0}} \varphi_1(x_2) + \underbrace{c_2}_{\textcircled{1}} \varphi_2(x_2) = 0$$

Come conseguenza una generica spline lineare si esprime come

$$S_n(x) = \sum_{i=0}^n c_i \varphi_i(x)$$

dove c_i sono le coordinate della base canonica

A questo punto, per renderla interpolante, mi basta sostituire c_i con y_i e ottengo

$$S_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i \varphi_i(x)$$

Errore nell'interpolazione Spline

$$r(x) = f(x) - S_n(x) \quad \text{per } x \neq x_i$$

Sul generico tratto la spline è un polinomio di primo grado interpolante

$$r(x) = \frac{f''(\xi_x)}{2} (x - x_{i+1})(x - x_i)$$

Cose molto figa

Dalla espressione del resto è possibile determinare un passo h per limitare l'errore

$$|f(x) - p_n(x)| \leq \epsilon \quad \Rightarrow \quad \frac{M h^2}{8} \leq \epsilon \quad \Rightarrow \quad h \leq \sqrt{\frac{M \epsilon}{8}}$$

l'interpolazione locale generalizzata

Il problema che si pone è quello di determinare una funzione definita a tratti di grado minore od uguale a 3 che preservi anche informazioni sulla velocità. ($p'(x_i) = y'_i$)

Spline cubiche

Come prima, creo una decomposizione dell'intervallo

$$\Delta = \{a = x_0, x_1, \dots, x_i, \dots, x_n = b\}$$

Una spline cubica interpolante è una funzione $S_{\Delta}(x)$ polinomiale definita a tratti e su ciascun tratto è un polinomio di terzo grado.

È una funzione di classe C^2 nell'intervallo considerato, questo si traduce in condizioni di continuità fino alla sua derivata seconda.

$$S_{\Delta}(x) = \begin{cases} a_0^0 + a_1^0(x - x_0) + a_2^0(x - x_0)^2 + a_3^0(x - x_0)^3 \\ a_0^1 + a_1^1(x - x_1) + a_2^1(x - x_1)^2 + a_3^1(x - x_1)^3 \\ \dots \\ a_0^n + a_1^n(x - x_{n-1}) + a_2^n(x - x_{n-1})^2 + a_3^n(x - x_{n-1})^3 \end{cases}$$

Vincoli: per ogni tratto ho 4 coefficienti da determinare, avendo n tratti, si hanno $4n$ coefficienti da determinare per costruire una spline

La determinazione dei coefficienti richiede di risolvere un sistema lineare con $4n$ equazioni in $4n$ incognite. L'idea chiave è quella di cercare di ridurre le dimensioni del sistema lineare e determinare in modo indiretto tutti i coefficienti di una spline.

Spline cubica

È una funzione polinomiale definita a tratti, costruita su ciascun sottointervallo della decomposizione con polinomi di terzo grado. Su ogni sotto-intervallo è una funzione di classe C^∞ mentre complessivamente è di classe C^2 , ovvero garantisce continuità delle derivate prima e seconde.

Costruzione

$$S_{3,\Delta} = \begin{cases} S_{3,\Delta}^1 = \alpha_0 + \alpha_1(x - x_0) + \alpha_2(x - x_0)^2 + \alpha_3(x - x_0)^3 & x_0 \leq x \leq x_1 \\ S_{3,\Delta}^2 = \alpha_0^2 + \alpha_1^2(x - x_1) + \alpha_2^2(x - x_1)^2 + \alpha_3^2(x - x_1)^3 & x_1 \leq x \leq x_2 \\ \vdots \\ S_{3,\Delta}^n = \alpha_0^n + \alpha_1^n(x - x_{n-1}) + \alpha_2^n(x - x_{n-1})^2 + \alpha_3^n(x - x_{n-1})^3 & x_{n-1} \leq x \leq x_n \end{cases}$$

Moto che ho $4 \cdot n$ coefficienti da determinare + $(n-1)$ per imporre la continuità $(n-1)$ per imporre la continuità della derivata prima + $(n-1)$ per imporre la continuità della derivata seconda + $n+1$ vincoli per imporre la condizione di interpolazione ai nodi.

Si possono costruire ∞^2 spline interpolanti, abbiamo bisogno di altri due vincoli per costruire la spline.

Prendendo la spline nel gen. tratto

$$\begin{aligned} S_{3,\Delta}^1 &= \alpha_0 + \alpha_1(x - x_0) + \alpha_2(x - x_0)^2 + \alpha_3(x - x_0)^3 \\ &\quad \alpha_1 + 2\alpha_2(x - x_0) + 3\alpha_3(x - x_0)^2 \\ S_{3,\Delta}^{\prime\prime} &= 2\alpha_2 + 6\alpha_3(x - x_0) \end{aligned}$$

$$M_i = S_{3,\Delta}^{\prime\prime}(x_i) = 2\alpha_2$$

$$\begin{aligned} S_{3,\Delta}^1 &= \alpha_0 + \alpha_1(x - x_i) + \alpha_2(x - x_i)^2 + \alpha_3(x - x_i)^3 & x_i \leq x \leq x_{i+1} \\ S_{3,\Delta}^{\prime\prime} &= \alpha_1 + 2\alpha_2(x - x_i) + 3\alpha_3(x - x_i)^2 \\ S_{3,\Delta}^{\prime\prime}(x_i) &= 2\alpha_2 + 6\alpha_3(x_i - x_i)^2 = 2\alpha_2 \quad \text{----} \quad \alpha_2 = \frac{M_i}{2} \end{aligned}$$

$$[S_{3\Delta}^i(x)]'' = \frac{(x - x_{i-1})h_i + (x_i - x)h_{i-1}}{h_i} \quad h_i = x_i - x_{i-1}$$

Ora che abbiamo ottenuto questa forma, possiamo ridurre il numero di calcoli in quanto ogni momento corrisponde al valore della derivata seconda della funzione valutata in x_i :

$$4n + (n+1) + (n-1) + (m-1) + (n-1)$$

$$4n + n+1 + 3(n-1)$$

Possibili vincioli, famiglie di spline

Spline cubica naturale

$$[S_{3\Delta}^1(x)]'' = H_0 = 0 \quad [S_{3\Delta}^n(x)]'' = 0$$

Spline cubica vincolata

$$[S_{3\Delta}^1(x)]' = y'_0 \quad [S_{3\Delta}^n(x)]' = y'_n$$

Polinomio di Hermite generalizzato

Sia Δ una decomposizione dell'intervallo $[a, b]$

e siano assegnati ai ciascun punto della decomposizione i valori

$$y_0 \quad y'_0$$

$$y_1 \quad y'_1$$

...

$$y_i \quad y'_i$$

...

$$y_n \quad y'_n$$

Vogliamo costruire un polinomio $p(x)$ definito su tratti tali che:

In ogni sottointervallo $[x_{i-1}, x_i]$, $i = 1 \dots n$ coincide con la restrizione di un polinomio di grado minore od uguale a tre e soddisfi le condizioni

$$p(x_i) = y_i \quad p'(x) = y'_i \quad i = 0, 1, \dots n$$

$$p_i(x_{i-1}) = y_{i-1} \quad p(x_i) = y_i \quad p'(x_{i-1}) = y'(x_{i-1}) \quad p'(x_i) = y'_i$$

Considereremo per semplicità la seguente forma del polinomio

$$p_i(x) = a_i + b_i(x - x_{i-1}) + c_i(x - x_{i-1})^2 + d_i(x - x_{i-1})^3(x - x_i)$$

e la sua derivata

$$p'_i(x) = b_i + 2c_i(x - x_{i-1}) + 3d_i(x - x_{i-1})(x - x_i) + d_i(x - x_{i-1})^2$$

Polinomi di Bernstein

Teorema: Se $f(x) \in C^1([a,b])$ il polinomio $p_n(x)$ di interpolazione della funzione f , relativo agli zeri del polinomio di Chebichev di grado $n+1$ converge uniformemente a f su $[a,b]$ per $n \rightarrow \infty$.

Se inoltre $f \in C^2([a,b])$ si ha la seguente stima dell'errore

$$\|f(x) - p_n(x)\|_{\infty} = O\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right)$$

I polinomi di base di Bernstein sono definiti come:

$$B_{n,k}(x) = \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k} \quad k = 0, 1, \dots, n$$