

# Interpolazione e approssimazione di funzioni

Note Title

2021-11-22

Ripasso: sistemi sovratratturati / minimi quadrati

$$A \in \mathbb{R}^{M \times N}$$

$M > N$

$$Ax = b \text{ solitamente non ha soluzione}$$

$$\boxed{\cdot} - \boxed{\cdot} = \boxed{\cdot}$$

Cerco  $x$  t.c.  $\|Ax - b\|_2$  è più piccola possibile

$$r = Ax - b \quad \min_{x \in \mathbb{R}^N} \|r\|_2 \Leftrightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^N} \|r\|_2^2 = \min_{x \in \mathbb{R}^N} r_1^2 + r_2^2 + \dots + r_m^2 \\ = \min_{x \in \mathbb{R}^N} (Ax - b)_1^2 + (Ax - b)_2^2 + \dots + (Ax - b)_m^2$$

Per risolverlo

$$1) \quad A^T A x = A^T b \quad \underline{\text{equazioni normali}}$$

$$2) \quad A = Q, R, R_1 = \boxed{Q} \boxed{R} \quad , \quad x = R_1^{-1} Q^T b \Leftrightarrow R_1 x = Q^T b$$


---

Immaginiamo un fenomeno modellato da

$$y = \phi(x) = \alpha_1 \phi_1(x) + \alpha_2 \phi_2(x) + \dots + \alpha_n \phi_n(x)$$

$\phi_i: U \rightarrow \mathbb{R}$  date,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$  incogniti

Vogliamo determinare il valore degli  $\alpha_i$  in base ad osservazioni, cioè coppie  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_m, y_m)$

$$x_i \in \mathbb{R}$$

$$y_i \in \mathbb{R}$$

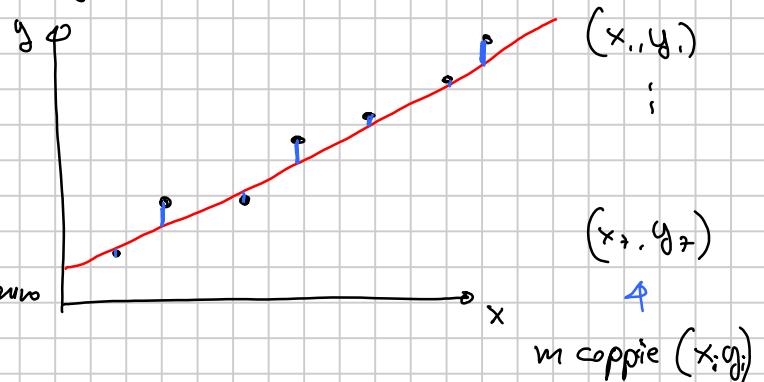
$x_1, \dots, x_m$  distinti, cioè  $x_i \neq x_j$  quando  $i \neq j$

es:

$$y = \alpha_1 \cdot 1 + \alpha_2 \cdot x$$

$$\phi_1(x) = 1 \quad \phi_2(x) = x$$

Ci vengono date coppie  $(x_i, y_i)$  che stanno sullo stesso retta, oppure vicino ad essa



Voglio trovare  $\alpha_1, \alpha_2$  per cui la retta approssima meglio i punti dati, cioè le somme dei quadrati delle distanze  $\sum_{i=1}^m (y_i - (\alpha_1 + \alpha_2 x_i))^2$  sia minima

$$\alpha = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} \text{ incognite } y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} \quad X = \begin{pmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ 1 & x_3 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_m \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times 2}$$

$$\textcircled{*} \text{ diventa } \min_{\alpha \in \mathbb{R}^2} \| \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} \|_2^2 = \| \begin{pmatrix} y_1 - (\alpha_1 + \alpha_2 x_1) \\ y_2 - (\alpha_1 + \alpha_2 x_2) \\ \vdots \\ y_m - (\alpha_1 + \alpha_2 x_m) \end{pmatrix} \|_2^2$$

$$\min_{\alpha \in \mathbb{R}^2} \| y - X\alpha \|_2^2 \text{ problema ai minimi quadrati}$$

$$\text{con soluzione } \alpha = (X^T X)^{-1} (X^T y).$$

retta di migliore approssimazione

$\uparrow$   
matrice  $2 \times 2$

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{ad - bc}$$

Caso più generale:

$$y = \alpha_1 \phi_1(x) + \alpha_2 \phi_2(x) + \dots + \alpha_n \phi_n(x)$$

$$\min \sum_{i=1}^m (y_i - (\alpha_1 \phi_1(x_i) + \alpha_2 \phi_2(x_i) + \dots + \alpha_n \phi_n(x_i)))^2 =$$

$$= \min \left\| \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} - \underbrace{\begin{pmatrix} \phi_1(x_1) & \phi_2(x_1) & \dots & \phi_n(x_1) \\ \phi_1(x_2) & \phi_2(x_2) & \dots & \phi_n(x_2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \phi_1(x_m) & \phi_2(x_m) & \dots & \phi_n(x_m) \end{pmatrix}}_X \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \right\|^2 = \min \| y - X\alpha \|_2^2$$

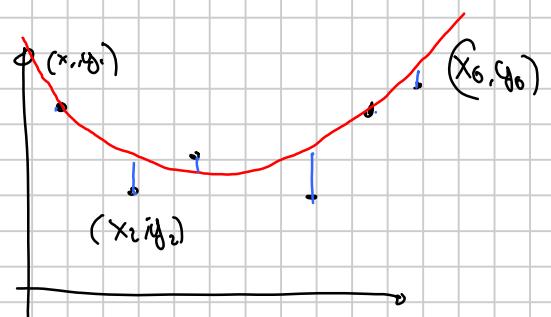
$y \quad X \quad \alpha$

$$\text{con soluzione} \quad \alpha = (X^T X)^{-1} (X^T y)$$

Esempio: parabola che meglio approssime dati  
o in generale polinomio di grado  $\leq n$   
che corrisponde a prendere

$$\phi_1 = 1, \phi_2 = x, \phi_3 = x^2, \dots, \phi_n = x^{n-1}$$

(approssimazione polinomiale / fit)



ES approssimazione con polinomi trigonometrici

se vogliono approssimare una funzione che è periodica di periodo  $2\pi$ ,

Ha senso scegliere le funzioni  $\phi_i(x)$  periodiche  
di periodo  $2\pi$ , cioè

$$\phi_1(x) = 1$$

$$\phi_2(x) = \sin(x)$$

$$\phi_3(x) = \cos(x)$$

$$\phi_4(x) = \sin(2x)$$

$$\phi_5(x) = \cos(2x)$$

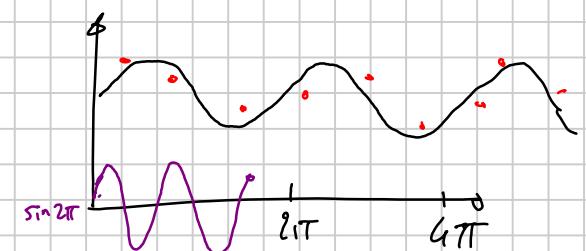
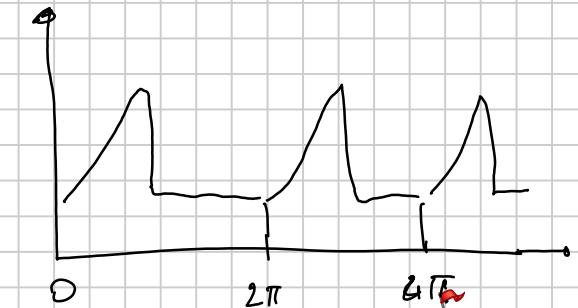
$$\phi_6(x) = \sin(3x)$$

$$\phi_7(x) = \cos(3x)$$

:

$$\phi_{2k}(x) = \sin(kx)$$

$$\phi_{2k+1}(x) = \cos(kx)$$



Venire: interpolazione polinomiale

Stesso problema, ma con numero di equazioni = numero di incognite:

Cerchiamo un polinomio di grado  $< n$ ,

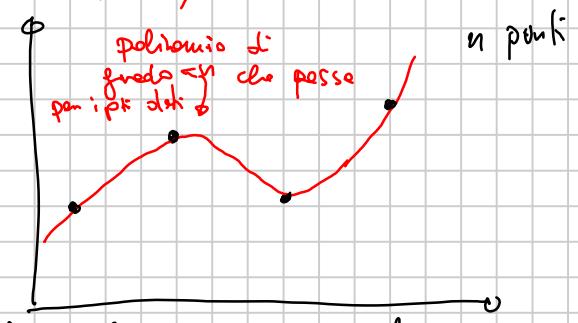
$$\phi(x) = \alpha_1 \cdot \underbrace{1}_{} + \alpha_2 \cdot \underbrace{x}_{} + \alpha_3 \cdot \underbrace{x^2}_{} + \dots + \alpha_n \cdot \underbrace{x^{n-1}}_{} \\ \phi(x) \quad \phi_1(x) \quad \phi_2(x) \quad \phi_3(x) \quad \phi_n(x)$$

che soddisfi  $y_1 = \phi(x_1)$

$$y_2 = \phi(x_2)$$

:

$$y_n = \phi(x_n)$$



Questa volta ottieniamo un sist. lin. qualsiasi che possiamo risolvere esattamente.

$$\begin{cases} y_1 = \alpha_1 \cdot 1 + \alpha_2 \cdot x_1 + \dots + \alpha_n \cdot x_1^{n-1} \\ y_2 = \alpha_1 \cdot 1 + \alpha_2 \cdot x_2 + \dots + \alpha_n \cdot x_2^{n-1} \\ \vdots \\ y_n = \alpha_1 \cdot 1 + \alpha_2 \cdot x_n + \dots + \alpha_n \cdot x_n^{n-1} \end{cases}$$

$\Leftrightarrow$

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^{n-1} \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \dots & x_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

Matrice di Vandermonde  
associata a  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$

Teo: la matrice di Vandermonde è invertibile per ogni scelta degli  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  distinti.

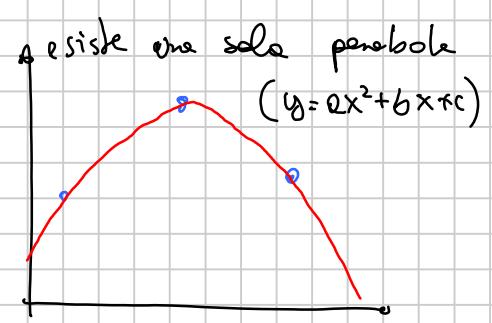
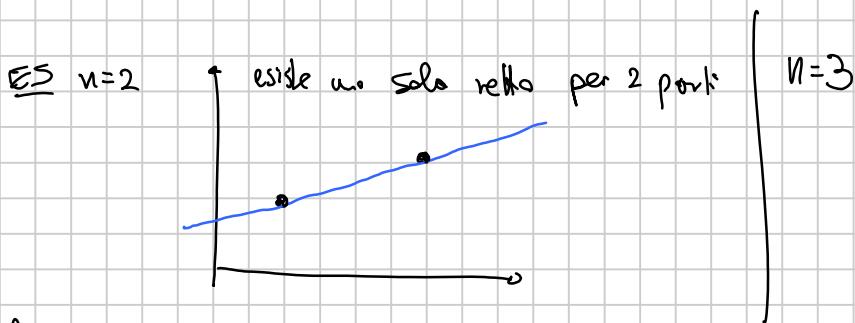
( $x_i$  sono detti nodi)

(distinti necessario per non avere due uguali)

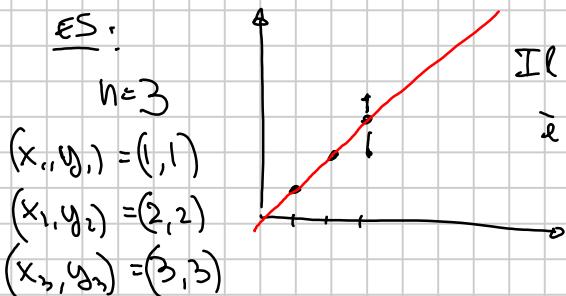
Questo implica che il problema dell'interpolazione polinomiale ha sempre soluzione unica:

Teo: per ogni nuplo di punti  $(x_1, y_1), (x_2, y_2) \dots (x_n, y_n)$

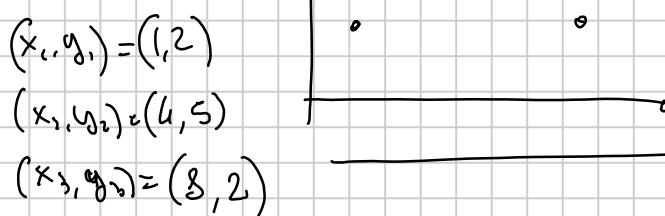
$x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R}$  distinti,  $y_1, y_2, \dots, y_n \in \mathbb{R}$ , esiste uno e un solo polinomio  $\phi(x) = \alpha_0 + \alpha_1 x + \dots + \alpha_{n-1} x^{n-1}$  di grado  $d \leq n-1$  che passa per i punti dati,  $y_i = \phi(x_i)$   $i=1, 2, \dots, n$ .



⚠ sul grafo, ho solo  $\leq (x_1, \alpha_{n-1}, \dots)$  possono essere uguali a 0)



Il polinomio d'interpolazione di grado  $\leq 2$  è  $\phi(x) = 0 \cdot 1 + 1 \cdot x + 0 \cdot x^2$ , che ha grado 1



$$\phi(x) = \alpha_0 + \alpha_1 x + \alpha_2 x^2$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 4 & 16 \\ 1 & 8 & 64 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 5 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\phi(x) = 2.25x - 0.25x^2$$

! Il problema è spesso molto nel condizionato, se il grado è abbastanza alto

Formule esplicative per la soluzione del problema.

Definiamo polinomi di Lagrange

$$L_k(x) = \frac{\prod_{j=1, j \neq k}^n (x - x_j)}{\prod_{j=1, j \neq k}^n (x_k - x_j)}$$

$k=1, 2, \dots, n$

denominatore non si annulla mai  
se gli  $x_i$  sono distinti

es:  $x_1=1, x_2=2, x_3=4$

nodi

$$L_1(x) = \frac{(x-2)(x-4)}{(1-2)(1-4)} = \frac{1}{3}(x^2 - 6x + 8)$$

$$L_2 = \frac{(x-1)(x-4)}{(2-1)(2-4)} = -\frac{1}{2}(x^2 - 5x + 4)$$

$$L_3 = \frac{(x-1)(x-2)}{(3-1)(3-2)} = \frac{1}{2}(x^2 - 3x + 2) \quad \leftarrow L_3(x_1)=0, L_3(x_2)=0, L_3(x_3)=1$$

Lemma: I. polinomi di Lagrange (costruiti su  $x_1, x_2, \dots, x_n$ ) hanno grado  $n-1$  e soddisfano

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

dimo: grado  $n-1$ : al numeratore, prodotto di  $n-1$  termini, al denominatore solo un termine.  
di grado 1

$L_k(x_i) = 0$  se  $i \neq k$ : Sostituendo  $x = x_i$ , al numeratore lo un prodotto di  $n-1$  termini,  $(x_i - x_1)(x_i - x_2) \dots \underset{x_i}{\cancel{(x_i - x_i)}} \dots (x_i - x_n)$

uno di questi sarà  $(x_i - x_i) = 0$

$L_k(x_k) = 1$ : sostituendo  $x = x_k$ , numeratore = denominatore

□

Tesi: il polinomio di interpolazione delle coppie  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$  è unico e

$$\phi(x) = \sum_{i=1}^n L_i(x) \cdot y_i = L_1(x) y_1 + L_2(x) y_2 + \dots + L_n(x) y_n$$

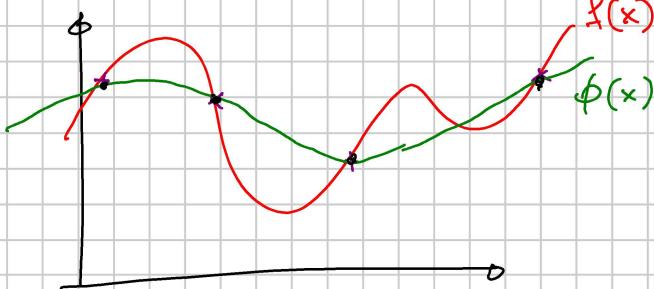
dim: dobbiamo verificare che:

(1)  $\phi(x)$  ha grado  $\leq n-1$ : vero perché è somma finita degli  $L_i(x)$ , che hanno grado  $n-1$ .

(2) Per ogni  $k=1, 2, \dots, n$ ,  $\phi(x_k) = y_k$ : vero perché

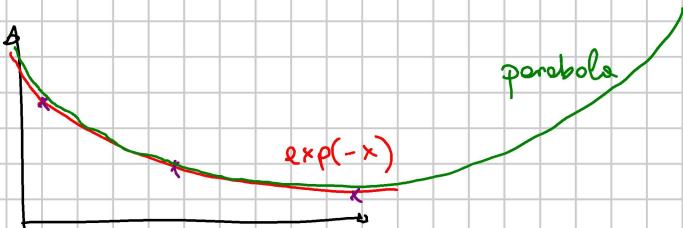
$$\begin{aligned}\phi(x_k) &= L_1(x_k) y_1 + L_2(x_k) y_2 + \dots + L_n(x_k) y_n = 0 \cdot y_1 + 0 \cdot y_2 + \dots + 1 \cdot y_k + \dots + 0 \cdot y_n \\ &= y_k\end{aligned}$$

Potrei usare i polinomi di interpolazione per trovare una funzione più semplice  $\phi(x)$  che ne approssima una più complessa  $f(x)$ :



sceglono  $n$  nodi  $x_1, \dots, x_n$   
e costruiscono il polinomio di  
interp. per  $(x_i, y_i = f(x_i))$

$i=1, \dots, n$



Teo: (resto dell'interpolazione)

Sia  $f \in C^n([a, b])$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  nodi distinti in  $[a, b]$

$\phi(x)$  polinomio di interpolazione di  $f$  nei nodi  $x_1, x_2, \dots, x_n$ .

Allora, per ogni  $x \in [a, b]$  esiste  $\xi \in (a, b)$  tale che

$$f(x) - \phi(x) = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} (x-x_1)(x-x_2) \dots (x-x_n).$$

Comment:

1) Il teorema ricorda uno sviluppo di Taylor:

$$f(x) = \underbrace{\phi(x)}_{\text{polinomio di grado } \leq n-1} + \underbrace{\frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} (x-x_1) \dots (x-x_n)}_{\text{resto}}$$

il termine  $x^n$ , oppure  $(x-x_0)^n$   
 è compreso nel questo prodotto.

2) Ci aspettiamo che  $f(x_i) = \phi(x_i)$  per ogni dei nodi  $x_i$   
 quindi il termine di  $s_x$  si annulla, e anche quello di  $d_x$ , perché c'è  $x_i - x$ :

3) Se  $f(x)$  è essa stessa un polinomio di grado  $\leq n-1$ , allora  
 $\phi(x) = f(x)$  (il polinomio di interpolazione è la funzione stessa),

quindi  $f(x) - \phi(x)$  si annulla per tutti gli  $x$ .

Si annulla anche il termine di  $d_x$ , perché  $f^{(n)}(x) = 0$  se  
 $f$  è un polinomio di grado  $\leq n-1$ .

### Integrazione numerica (quadratura):

Dato una funzione  $f(x)$  e due estremi  $a, b$ , calcolare (o approssimare)  
 l'integrale definito  $I = \int_a^b f(x) dx$

Vediamo formule che approssimano l'integrale con

$$I \approx \sum_{i=1}^n w_i f(x_i),$$

somma pesata della funzione valutata in certi punti

$x_i$  nodi  
 $w_i$  pesi

$x_i, w_i$  dipendono da  $[a, b]$ , non da  $f$ .

Chiediamo che queste formule che valga un'approssimazione esatta per  
 funzioni sufficientemente semplici; ad es.  $f(x) = C$  costante

$$(b-a)C = \int_a^b C dx = \sum_{i=1}^n w_i C = C \left( \sum_{i=1}^n w_i \right)$$

e perché valga vogliamo che  $\sum_{i=1}^n w_i = b-a$