

Lezione 32

In questa lezione si inizia lo studio dei problemi di *approssimazione nel senso dei minimi quadrati*. Si definiscono le nozioni di *soluzione* di un sistema di equazioni lineari *nel senso dei minimi quadrati* e di *funzione che meglio approssima i dati nel senso dei minimi quadrati*. Si enuncia e risolve il *problema della migliore approssimazione in spazi con prodotto scalare* e se ne mostra il legame con la nozione di soluzione di un sistema nel senso dei minimi quadrati.

4 Approssimazione nel senso dei minimi quadrati

- *Definizione* (Soluzione di un sistema nel senso dei minimi quadrati).

Siano $A \in \mathbb{R}^{n \times k}$ e $b \in \mathbb{R}^n$. Un vettore $x^* \in \mathbb{R}^k$ è una *soluzione del sistema* $Ax = b$ *nel senso dei minimi quadrati* se verifica una delle tre proprietà *equivalenti*:

(A) Per ogni $y \in \mathbb{R}^k$ si ha: $\|Ax^* - b\|_2 \leq \|Ay - b\|_2$;

(B) Per ogni $y \in \mathbb{R}^k$ si ha: $\|Ax^* - b\|_2^2 \leq \|Ay - b\|_2^2$;

(C) Il vettore x^* è un *minimo assoluto* della funzione $n : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, *norma del residuo*, definita da:

$$n(x) = \|Ax - b\|_2$$

Si osservi che *se* x^* *è soluzione di* $Ax = b$ *allora è soluzione di* $Ax = b$ *nel senso dei minimi quadrati*. Infatti: $n(x^*) = 0$ e per ogni $x \in \mathbb{R}^k$ si ha $n(x) \geq 0$.

- *Definizione* (Funzione che meglio approssima i dati nel senso dei minimi quadrati).

Siano I un intervallo non degenere, \mathcal{F} un sottospazio vettoriale *di dimensione finita* dello spazio delle funzioni continue da I in \mathbb{R} , x_0, \dots, x_k numeri reali in I e y_0, \dots, y_k numeri reali. Un elemento f^* di \mathcal{F} è una *funzione che meglio approssima i dati* $(x_0, y_0), \dots, (x_k, y_k)$ *nel senso dei minimi quadrati* se: *Per ogni* $f \in \mathcal{F}$ *si ha*:

$$(f^*(x_0) - y_0)^2 + \dots + (f^*(x_k) - y_k)^2 \leq (f(x_0) - y_0)^2 + \dots + (f(x_k) - y_k)^2$$

ovvero se f^* è un *minimo assoluto* della funzione $\text{SQ} : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}$, *scarto quadratico*, definita da:

$$\text{SQ}(f) = (f(x_0) - y_0)^2 + \dots + (f(x_k) - y_k)^2$$

Interpretando i dati come coordinate di punti in un piano cartesiano, lo scarto quadratico ha un semplice *significato geometrico*. Il valore $\text{SQ}(f)$ è somma di $k + 1$ addendi. Il j -esimo addendo è il quadrato della lunghezza del segmento individuato, sulla retta verticale di ascissa x_j , dal valore $f(x_j)$ e dall'ordinata del j -esimo dato y_j . Il valore $\text{SQ}(f)$ è *una misura dello scostamento del grafico di* $f(x)$ *dai dati*.

Si osservi che, contrariamente a quanto richiesto nel Problema dell'interpolazione polinomiale, i numeri reali x_0, \dots, x_k *non* devono necessariamente essere distinti.

Alla ricerca delle soluzioni di un sistema nel senso dei minimi quadrati e delle funzioni che meglio approssimano i dati nel senso dei minimi quadrati premettiamo la nozione di migliore approssimazione in uno spazio con prodotto scalare e la sua ricerca.

Sia V uno spazio vettoriale su \mathbb{R} con *prodotto scalare*. Indicato con $a \cdot b$ il prodotto scalare di a e b , si indica con $\|a\|$ la norma di a indotta dal prodotto scalare:

$$\|a\| = \sqrt{a \cdot a}$$

Siano poi W un sottospazio vettoriale di V di *dimensione finita* e v un elemento di V .

- *Definizione* (Migliore approssimazione in uno spazio con prodotto scalare).

Un elemento w^* di W è una *migliore approssimazione di* v *in* W se verifica una delle due proprietà *equivalenti*:

(A) Per ogni $w \in W$ si ha: $\|v - w^*\| \leq \|v - w\|$;

(B) Il vettore w^* è un *minimo assoluto* della funzione $d : W \rightarrow \mathbb{R}$, *distanza da v* , definita da:

$$d(w) = \|v - w\|$$

Come vedremo, la nozione di migliore approssimazione in uno spazio con prodotto scalare è strettamente connessa a quella di *proiezione ortogonale*:

- *Definizione* (Proiezione ortogonale).

Un elemento w^* di W è *proiezione ortogonale* di v su W se il vettore $v - w^*$ è ortogonale a W , ovvero se:

$$\text{Per ogni } w \in W \text{ si ha: } (v - w^*) \cdot w = 0 \quad (*)$$

Sia w_1, \dots, w_j un insieme di *generatori* di W . La condizione $(*)$ è *equivalente* a:

$$(v - w^*) \cdot w_i = 0 \quad i = 1, \dots, j$$

Allora una combinazione lineare $a_1 w_1 + \dots + a_j w_j$ è proiezione ortogonale di v su W se e solo se per $i = 1, \dots, j$ si ha: $(v - (a_1 w_1 + \dots + a_j w_j)) \cdot w_i = 0$, ovvero se e solo se:

$$\begin{aligned} v \cdot w_1 &= (a_1 w_1 + \dots + a_j w_j) \cdot w_1 = a_1 (w_1 \cdot w_1) + \dots + a_j (w_j \cdot w_1) \\ &\vdots \\ v \cdot w_j &= (a_1 w_1 + \dots + a_j w_j) \cdot w_j = a_1 (w_1 \cdot w_j) + \dots + a_j (w_j \cdot w_j) \end{aligned} \quad (**)$$

Posto:

$$a = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_j \end{bmatrix}, \quad F = \begin{bmatrix} w_1 \cdot w_1 & \dots & w_j \cdot w_1 \\ \vdots & & \vdots \\ w_1 \cdot w_j & \dots & w_j \cdot w_j \end{bmatrix}, \quad c = \begin{bmatrix} v \cdot w_1 \\ \vdots \\ v \cdot w_j \end{bmatrix}$$

la condizione $(**)$ si riformula: *una combinazione lineare $a_1 w_1 + \dots + a_j w_j$ è proiezione ortogonale di v su W se e solo se la colonna a è soluzione del sistema $Fx = c$ delle equazioni normali.*

- *Teorema* (di esistenza ed unicità della proiezione ortogonale).

Esiste un solo elemento di W proiezione ortogonale di v su W .

Dimostrazione. Sia w_1, \dots, w_r una *base ortonormale* di W (sicuramente esistente...). Allora la matrice F del sistema delle equazioni normali è la matrice identica ed il sistema ha una sola soluzione:

$$a = \begin{bmatrix} v \cdot w_1 \\ \vdots \\ v \cdot w_r \end{bmatrix}$$

L'unico elemento di W proiezione ortogonale di v su W è:

$$w^* = v \cdot w_1 w_1 + \dots + v \cdot w_r w_r$$

Si osservi che il Teorema appena dimostrato prova che *le equazioni normali $Fx = c$ hanno sempre almeno una soluzione*. Infatti: *le componenti di ciascuna soluzione delle equazioni normali sono coordinate, rispetto ai generatori di W , della proiezione ortogonale*. L'esistenza della proiezione ortogonale w^* garantisce l'esistenza di almeno una combinazione lineare dei generatori di W tale che $a_1 w_1 + \dots + a_j w_j = w^*$. Inoltre, se w_1, \dots, w_j sono generatori *linearmente dipendenti* (e quindi *non* una base) di W allora esistono *infinite* combinazioni lineari che generano lo stesso elemento w^* . In tal caso *il sistema $Fx = c$ ha infinite soluzioni*. Se, invece, gli elementi sono generatori *linearmente indipendenti* (e quindi *una base*) di W allora esiste *una sola* combinazione lineare che genera l'elemento w^* . In tal caso *il sistema $Fx = c$ ha una sola soluzione*.

- *Teorema* (di esistenza ed unicità della migliore approssimazione in uno spazio con prodotto scalare).

La proiezione ortogonale w^* di v su W è l'*unica* migliore approssimazione di v in W , ovvero: w^* è l'*elemento di W più vicino a v* .

Dimostrazione. Per ogni $w \in W$ si ha:

$$\|v - w\|^2 = \|(v - w^*) + (w^* - w)\|^2$$

Il primo addendo, per definizione, è ortogonale a W ed il secondo è un elemento di W . Allora, per il Teorema di Pitagora:

$$\|(v - w^*) + (w^* - w)\|^2 = \|v - w^*\|^2 + \|w^* - w\|^2$$

e quindi:

$$\|v - w\|^2 = \|v - w^*\|^2 + \|w^* - w\|^2$$

Poiché $\|w^* - w\|^2 \geq 0$ e si ha $\|w^* - w\|^2 = 0$ se e solo se $w = w^*$, allora:

- * $\|v - w\|^2 \geq \|v - w^*\|^2$ ovvero $\|v - w\| \geq \|v - w^*\|$: w^* è una migliore approssimazione;
- * $\|v - w\|^2 = \|v - w^*\|^2$, ovvero $\|v - w\| = \|v - w^*\|$, se e solo se $w = w^*$: w^* è l'unica migliore approssimazione.

• *Esempi*

(1) Siano $V = \mathbb{R}^4$ con prodotto scalare canonico,

$$W = \text{span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \right\} \quad \text{e} \quad v = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}$$

Determinare la migliore approssimazione di v in W .

Soluzione: Occorre determinare la proiezione ortogonale w^* di v su W . Poiché si ha un solo generatore di W , le equazioni normali si riducono ad una equazione in una incognita. Si ha:

$$F = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = 2 \quad , \quad c = v \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = 1$$

e le equazioni normali sono: $2x = 1$. Si ottiene l'unica soluzione $a = \frac{1}{2}$ da cui:

$$w^* = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Per il Teorema di esistenza ed unicità della migliore approssimazione in uno spazio con prodotto scalare, la migliore approssimazione di v in W è w^* .

(2) Siano $V = \mathbb{R}^4$ con prodotto scalare canonico,

$$W = \text{span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \right\} \quad \text{e} \quad v = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}$$

Determinare la migliore approssimazione di v in W .

Soluzione: Come nel caso precedente, occorre determinare la proiezione ortogonale w^* di v su W . Poiché si hanno due generatori di W , le equazioni normali sono un sistema di due equazioni in due incognite. Poiché i generatori sono dipendenti, il sistema ha infinite soluzioni. Si ha:

$$F = \begin{bmatrix} 2 & 4 \\ 4 & 8 \end{bmatrix} \quad , \quad c = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

e le equazioni normali sono: $Fx = c$. L'insieme delle soluzioni è:

$$S = \left\{ \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}, \lambda \in \mathbb{R} \right\}$$

Tutti gli elementi di S individuano lo stesso elemento di W :

$$\left(\frac{1}{2} + 2\lambda\right) \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = w^*$$

Si ottiene, come giusto, lo stesso elemento di W ottenuto nel punto precedente. Per il Teorema di esistenza ed unicità della migliore approssimazione in uno spazio con prodotto scalare, la migliore approssimazione di v in W è w^* .

(3) Siano $I = [0, 2\pi]$ e $V = C(I)$ con prodotto scalare definito da:

$$f \cdot g = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(t)g(t) dt$$

Siano infine:

$$W = \text{span} \{ 1, \cos t, \sin t \} \quad \text{e} \quad v = t^2$$

Determinare la migliore approssimazione di v in W .

Soluzione: Come nel caso precedente, occorre determinare la proiezione ortogonale w^* di v su W . Si osservi che in questo esempio lo spazio vettoriale V ha *dimensione infinita*. Poiché si hanno *tre* generatori di W , le equazioni normali sono un sistema di *tre* equazioni in *tre* incognite. Poiché i generatori sono *indipendenti*, il sistema ha *una* soluzione. Si ha:

$$\begin{aligned} 1 \cdot 1 &= \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} dt = 2 & v \cdot 1 &= \frac{8}{3} \pi^2 \\ 1 \cdot \cos t &= 0 & \cos t \cdot \cos t &= 1 & v \cdot \cos t &= 4 \\ 1 \cdot \sin t &= 0 & \cos t \cdot \sin t &= 0 & \sin t \cdot \sin t &= 1 & v \cdot \sin t &= -4\pi \end{aligned}$$

e le equazioni normali sono:

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} \frac{8}{3} \pi^2 \\ 4 \\ -4\pi \end{bmatrix}$$

L'unica soluzione è:

$$a = \begin{bmatrix} \frac{4}{3} \pi^2 \\ 4 \\ -4\pi \end{bmatrix}$$

da cui:

$$w^* = \frac{4}{3} \pi^2 + 4 \cos t - 4\pi \sin t$$

Per il Teorema di esistenza ed unicità della migliore approssimazione in uno spazio con prodotto scalare, la migliore approssimazione di v in W è w^* .

L'elemento determinato è il *minimo assoluto* della funzione $F : W \rightarrow \mathbb{R}$ definita da:

$$F(w) = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} (t^2 - w(t))^2 dt$$

* *Osservazione* (Serie di Fourier).

Sia $g \in C(I)$. Si ricordi che, introdotto in $C(I)$ il prodotto scalare definito nel punto (3) dell'Esercizio, e posto:

$$a_0 = g \cdot 1 \quad , \quad a_k = g \cdot \cos kt \quad , \quad b_k = g \cdot \sin kt \quad k = 1, 2, \dots$$

si chiama *serie di Fourier generata dalla funzione g* la serie:

$$\frac{1}{2} a_0 + \sum_{k=1}^{\infty} (a_k \cos kt + b_k \sin kt)$$

ovvero, introdotte le *somme parziali*:

$$s_0(t) = \frac{1}{2} a_0 \quad , \quad s_j(t) = \frac{1}{2} a_0 + \sum_{k=1}^j (a_k \cos kt + b_k \sin kt) \quad j = 1, 2, \dots$$

la *successione*: $s_0(t), s_1(t), \dots$

Posto:

$$W_k = \text{span} \{ 1, \cos t, \sin t, \dots, \cos kt, \sin kt \} \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

la migliore approssimazione w_k^* di g in W_k , ovvero il minimo assoluto *su* W_k della funzione $F : C(I) \rightarrow \mathbb{R}$ definita da:

$$F(f) = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} (g(t) - f(t))^2 dt$$

è s_k . Poiché $W_0 \subset W_1 \subset W_2 \subset \dots$, la successione $F(w_0^*), F(w_1^*), F(w_2^*), \dots$ è *non crescente*.

Lo studio della convergenza della successione $s_0(t), s_1(t), \dots$ è argomento vasto e non elementare.¹

Calcolo delle soluzioni di un sistema nel senso dei minimi quadrati

Siano $A \in \mathbb{R}^{n \times k}$ di colonne $a_1, \dots, a_k \in \mathbb{R}^n$, $b \in \mathbb{R}^n$ e si consideri \mathbb{R}^n con prodotto scalare canonico. Allora:

- Le soluzioni di $Ax = b$ nel senso dei minimi quadrati sono le *coordinate* rispetto ad a_1, \dots, a_k , della migliore approssimazione di b in $\text{span}\{a_1, \dots, a_k\}$, ovvero della proiezione ortogonale di b su $\text{span}\{a_1, \dots, a_k\}$.

Infatti: La migliore approssimazione di b in $\text{span}\{a_1, \dots, a_k\}$ è il minimo assoluto y^* della funzione $d : \text{span}\{a_1, \dots, a_k\} \rightarrow \mathbb{R}$ definita da:

$$d(y) = \|b - y\| = \|y - b\|$$

Allora, posto $y^* = Ax^*$, per ogni $x \in \mathbb{R}^k$ si ha $Ax \in \text{span}\{a_1, \dots, a_k\}$ e:

$$\|Ax - b\|_2 = \|Ax - b\| \geq \|y^* - b\| = \|Ax^* - b\|_2$$

Dunque, per definizione, x^* è una soluzione di $Ax = b$ nel senso dei minimi quadrati. Le componenti di x^* sono coordinate rispetto ad a_1, \dots, a_k della migliore approssimazione y^* .

- Le coordinate rispetto ad a_1, \dots, a_k della migliore approssimazione di b in $\text{span}\{a_1, \dots, a_k\}$, ovvero della proiezione ortogonale di b su $\text{span}\{a_1, \dots, a_k\}$, sono *le soluzioni* del sistema delle equazioni normali definite dai generatori a_1, \dots, a_k . Ricordando che per ogni $a, b \in \mathbb{R}^n$ si ha $a \cdot b = b^T a$, il sistema delle equazioni normali definite dai generatori a_1, \dots, a_k si scrive:

$$A^T Ax = A^T b$$

Esercizi

1. Sia $W = \text{span}\{w_1, \dots, w_j\}$ un sottospazio vettoriale di V , spazio vettoriale su \mathbb{R} con prodotto scalare. Dimostrare che $v \in V$ è ortogonale a W se e solo se:

$$v \cdot w_i = 0 \quad i = 1, \dots, j$$

¹Si veda, ad esempio: https://en.wikipedia.org/wiki/Convergence_of_Fourier_series#Norm_convergence.

2. Sia V uno spazio vettoriale su \mathbb{R} con prodotto scalare. Dimostrare il Teorema di Pitagora: Siano a e b due elementi di V . Allora:

$$a \cdot b = 0 \quad \Rightarrow \quad \|a + b\|^2 = \|a\|^2 + \|b\|^2$$

3. Si consideri un sistema di riferimento cartesiano nello spazio. Siano poi π il piano di equazione $3x_1 - x_2 = 0$ e P il punto di coordinate $(4, 1, 0)$.

- Verificare che $P \notin \pi$.

Posto $V = \mathbb{R}^3$ con prodotto scalare canonico, $W = \{x \in \mathbb{R}^3 : 3x_1 - x_2 = 0\}$ e:

$$v = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

- Determinare una base di W ;
- Determinare la migliore approssimazione w^* di v in W ;
- Il punto P^* di coordinate le componenti di w^* è il punto di π più vicino a P . Determinare la distanza di P da π .

4. Siano:

$$A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 1 \\ 0 & 2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Determinare le equazioni normali definite dalle colonne di A .