

Spazi vettoriali Euclidei

Ortogonalizzazione Lo spazio vettoriale \mathbb{R}^n ha una base ortonormale ovvia, la base canonica $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$. Ogni sottospazio di \mathbb{R}^n possiede delle basi ortonormali, anche se in generale non ne ha di ovvie. Di seguito mostriamo come a partire da una base di un sottospazio si possa sempre costruire una base ortogonale del sottospazio.

Proposizione 1 Per ogni due vettori \mathbf{f}, \mathbf{g} linearmente indipendenti di \mathbb{R}^n , si ha che il vettore

$$\mathbf{h} = \mathbf{g} - \text{pr}_{\mathbf{f}}(\mathbf{g}) = \mathbf{g} - \frac{\mathbf{f}^T \mathbf{g}}{\mathbf{f}^T \mathbf{f}} \mathbf{f}$$

e' ortogonale ad \mathbf{f} ; inoltre il sottospazio generato da \mathbf{f}, \mathbf{h} coincide col sottospazio generato da \mathbf{f}, \mathbf{g} .

Questa proposizione e' una riformulazione della proposizione sulla proiezione ortogonale di un vettore su un vettore non nullo. Si puo' provare anche direttamente. Il fatto che \mathbf{f} ed \mathbf{h} siano ortogonali si verifica direttamente come segue

$$\mathbf{f}^T \mathbf{h} = \mathbf{f}^T \left(\mathbf{g} - \frac{\mathbf{f}^T \mathbf{g}}{\mathbf{f}^T \mathbf{f}} \mathbf{f} \right) = \mathbf{f}^T \mathbf{g} - \frac{\mathbf{f}^T \mathbf{g}}{\mathbf{f}^T \mathbf{f}} \mathbf{f}^T \mathbf{f} = \mathbf{f}^T \mathbf{g} - \mathbf{f}^T \mathbf{g} = 0.$$

Esempio I vettori $(1, 0, 2)$ e $(0, 1, 3)$ di \mathbb{R}^3 sono linearmente indipendenti. Allora il vettore

$$\begin{aligned} (0, 1, 3) - \text{pr}_{(1,0,2)}((0, 1, 3)) &= (0, 1, 3) - \frac{1 \cdot 0 + 0 \cdot 1 + 3 \cdot 2}{1 \cdot 1 + 0 \cdot 0 + 2 \cdot 2} (1, 0, 2) \\ &= (0, 1, 3) - \frac{6}{5} (1, 0, 2) = \left(-\frac{6}{5}, 1, \frac{3}{5}\right) \end{aligned}$$

e' ortogonale al vettore $(1, 0, 2)$; inoltre, il sottospazio generato dai vettori $(1, 0, 2)$, $(-\frac{6}{5}, 1, \frac{3}{5})$ coincide col sottospazio generato dai vettori $(1, 0, 2)$, $(0, 1, 2)$.

Teorema 1 Ogni sottospazio V di \mathbb{R}^n possiede qualche base ortogonale, di piu': per ogni sequenza $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_m$ base di V , la sequenza $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_m$ definita di seguito e' una base ortogonale di V .¹

$$\begin{aligned} \mathbf{b}_1 &= \mathbf{a}_1; \\ \mathbf{b}_2 &= \mathbf{a}_2 - \text{pr}_{\mathbf{b}_1}(\mathbf{a}_2); \\ \mathbf{b}_3 &= \mathbf{a}_3 - \text{pr}_{\mathbf{b}_1}(\mathbf{a}_3) - \text{pr}_{\mathbf{b}_2}(\mathbf{a}_3); \\ &\vdots \\ \mathbf{b}_m &= \mathbf{a}_m - \sum_{i=1}^m \text{pr}_{\mathbf{b}_i}(\mathbf{a}_m); \end{aligned}$$

¹In realta' vale una proprieta' piu' forte, che caratterizza i vettori \mathbf{b}_i a meno di uno scalare: per ogni $\ell = 1, \dots, m$ la sequenza $\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_\ell$ e' una base ortogonale del sottospazio di \mathbb{R}^n generato dai vettori $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_\ell$.

Il processo di costruzione della sequenza dei vettori \mathbf{b}_* a partire dalla sequenza dei vettori \mathbf{a}_* si dice "processo di ortogonalizzazione di Gram-Schmidt."

Esempio A partire dai vettori

$$(1, 0, 1), (0, 1, 1), (0, 0, 1),$$

che sono una base di \mathbb{R}^3 , il processo di Gram-Schmidt fornisce la seguente sequenza di vettori che è una base ortogonale di \mathbb{R}^3 .

$$\begin{aligned} \mathbf{b}_1 &= (1, 0, 1) \\ \mathbf{b}_2 &= (0, 1, 1) - \text{pr}_{(1,0,1)}((0, 1, 1)) \\ &= (0, 1, 1) - \frac{1}{2}(1, 0, 1) \\ &= \left(-\frac{1}{2}, 1, \frac{1}{2}\right) \\ \mathbf{b}_3 &= (0, 0, 1) - \text{pr}_{(1,0,1)}((0, 0, 1)) - \text{pr}_{\left(-\frac{1}{2}, 1, \frac{1}{2}\right)}((0, 0, 1)) \\ &= (0, 0, 1) - \frac{1}{2}(1, 0, 1) - \frac{1}{3}\left(-\frac{1}{2}, 1, \frac{1}{2}\right) \\ &= \left(-\frac{1}{3}, -\frac{1}{3}, \frac{1}{3}\right) \end{aligned}$$

Matrici ortogonali Sia A una matrice quadrata di ordine n . La condizione "le colonne A_{*h} ($h = 1, \dots, n$) di A sono una base ortonormale di \mathbb{R}^n " in simboli si esprime nella forma

$$A_{*i}^T A_{*j} = \begin{cases} 1 & \text{per } i = j \\ 0 & \text{per } i \neq j \end{cases} \quad (i, j = 1, \dots, n)$$

e si può sintetizzare nella forma

$$A^T A = I_n,$$

che a sua volta significa "la matrice trasposta A^T è un'inversa sinistra di A ." Analogamente, la condizione "le righe A_{h*} ($h = 1, \dots, n$) di A sono una base ortonormale di \mathbb{R}^n " in simboli si esprime nella forma

$$A_{i*} A_{j*}^T = \begin{cases} 1 & \text{per } i = j \\ 0 & \text{per } i \neq j \end{cases} \quad (i, j = 1, \dots, n)$$

e si può sintetizzare nella forma

$$A A^T = I_n,$$

che a sua volta significa "la matrice trasposta A^T è un'inversa destra di A ." Approfondendo un poco, si ottiene il

Teorema 2 Per una matrice A quadrata di ordine n sono equivalenti:

(1) le colonne di A sono base ortonormale di \mathbb{R}^n ;

(1') $A^T A = I_n$;

(2) le righe di A sono base ortonormale di \mathbb{R}^n ;

(2') $AA^T = I_n$;

(3) A è invertibile e la sua inversa è uguale alla sua trasposta: $A^{-1} = A^T$.

Definizione 1 Una matrice quadrata che soddisfa una, e quindi ciascuna, delle condizioni del precedente teorema si dice "matrice ortogonale".

Segnaliamo il fatto che per una matrice A quadrata di ordine n , le condizioni "le colonne di A sono una base ortogonale di \mathbb{R}^n " e "le righe di A sono una base ortogonale di \mathbb{R}^n " non sono collegate. Ad esempio, la matrice

$$\begin{bmatrix} 1 & -4 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$$

ha le colonne ortogonali, ma non ha le righe ortogonali. Se si normalizzano le colonne, si ottiene la matrice

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & -\frac{4}{\sqrt{20}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{20}} \end{bmatrix}$$

che ha sia le colonne che le righe ortonormali.

Algebra delle matrici

Le funzioni più semplici $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ sono quelle date dalla moltiplicazione per una costante $f : x \mapsto ax$ (con a costante in \mathbb{R}), che hanno per grafico le rette passanti per l'origine; le funzioni più semplici $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ sono quelle date da un polinomio omogeneo di I grado in n variabili

$$f : (x_1, \dots, x_n) \mapsto a_1x_1 + \dots + a_nx_n \quad (a_j \text{ costanti in } \mathbb{R});$$

le funzioni più semplici $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ sono quelle date da m polinomi omogenei di I grado in n variabili

$$f : (x_1, \dots, x_n) \mapsto (a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n, \dots, a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n), \quad (a_{ij} \text{ costanti in } \mathbb{R}).$$

Scrivendo i vettori come vettori colonna, questa descrizione diviene

$$f : \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \mapsto \begin{bmatrix} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}.$$

Dunque le funzioni piu' semplici $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ sono quelle date dalla moltiplicazione per una matrice di tipo $m \times n$ costante

$$f : \mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x}, \quad (A \text{ costante in } \mathbb{R}^{m \cdot n}).$$

Si osservi che per una tale funzione si ha

$$f(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = A(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = A\mathbf{u} + A\mathbf{v} = f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v}) \quad \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$$

e

$$f(\alpha \mathbf{u}) = A(\alpha \mathbf{u}) = \alpha A\mathbf{u} = \alpha f(\mathbf{u}) \quad \forall \mathbf{u} \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R}.$$

Questa fatto suggerisce di dare la seguente

Definizione 2 Una funzione $f : V \rightarrow W$ da uno spazio vettoriale V ad uno spazio vettoriale W si dice funzione lineare se e solo se

$$\begin{aligned} f(\mathbf{u} + \mathbf{v}) &= f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v}) & \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in V \\ f(\alpha \mathbf{u}) &= \alpha f(\mathbf{u}) & \forall \mathbf{u} \in V, \alpha \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

Non solo le funzioni di sopra sono i primi esempi di funzioni lineari $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, ma sono anche gli unici, nel senso della seguente

Proposizione 2 Una funzione $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ e' lineare se e solo se e' del tipo $f : \mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x}$, con A matrice di tipo $m \cdot n$ costante.

Dimostrazione. Dobbiamo in sostanza provare che se $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ e' lineare, allora e' del tipo $f : \mathbf{x} \mapsto A\mathbf{x}$, con A matrice di tipo $m \cdot n$ costante. Cio' si prova come segue

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x}) &= f(\mathbf{e}_1 x_1 + \cdots + \mathbf{e}_n x_n) \\ &= f(\mathbf{e}_1)x_1 + \cdots + f(\mathbf{e}_n)x_n \\ &= \mathbf{a}_1 x_1 + \cdots + \mathbf{a}_n x_n \\ &= [\mathbf{a}_1 \ \dots \ \mathbf{a}_n] \mathbf{x} \\ &= A\mathbf{x}. \end{aligned}$$

Abbiamo in realta' visto anche qualcosa di piu': la matrice A e' la matrice che ha per colonne le immagini $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ che f crea in \mathbb{R}^m dei vettori della base canonica $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$ di \mathbb{R}^n .