

# Prodotti scalari e matrici

Alessio Del Vigna

7 maggio 2021

Sia  $V$  uno spazio vettoriale reale di dimensione finita  $n$ . Un *prodotto scalare* su  $V$  è un'applicazione  $\langle \cdot | \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  che sia

(i) *bilineare*, ossia per ogni  $v_1, \dots, v_k, w \in V$  e  $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in \mathbb{R}$  valgono

$$\left\langle \sum_{j=1}^k \lambda_j v_j \mid w \right\rangle = \sum_{j=1}^k \lambda_j \langle v_j \mid w \rangle \quad \text{e} \quad \langle w \mid \sum_{j=1}^k \lambda_j v_j \rangle = \sum_{j=1}^k \lambda_j \langle w \mid v_j \rangle;$$

(ii) *simmetrica*, ossia  $\langle v \mid w \rangle = \langle w \mid v \rangle$  per ogni  $v, w \in V$ ;

(iii) *definita positiva*, ossia  $\langle v \mid v \rangle \geq 0$  per ogni  $v \in V$  e  $\langle v \mid v \rangle = 0$  se e solo se  $v = 0$ .

## 1 Prodotti scalari su $\mathbb{R}^n$ definiti da matrici

Ricordiamo che su  $\mathbb{R}^n$  è definito il *prodotto scalare standard*

$$\langle X \mid Y \rangle_{st} = X^\top Y = \sum_{i=1}^n x_i y_i,$$

ove  $X = (x_1, \dots, x_n)^\top$  e  $Y = (y_1, \dots, y_n)^\top$ . Questo è solo un caso particolare di una classe di prodotti scalari definibili tramite matrici<sup>1</sup>. Data una matrice  $A \in \text{Mat}(n, \mathbb{R})$  possiamo definire l'applicazione

$$\langle \cdot \mid \cdot \rangle_A : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad \langle X \mid Y \rangle_A = X^\top A Y.$$

La precedente relazione si può scrivere in maniera esplicita in funzione delle coordinate dei vettori  $X$  e  $Y$  e degli elementi della matrice  $A$ :

$$\begin{aligned} X^\top A Y &= (x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \\ &= (x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n a_{1j} y_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n a_{nj} y_j \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n x_i \left( \sum_{j=1}^n a_{ij} y_j \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i y_j. \end{aligned} \quad (1)$$

Quest'ultima espressione risulta molto utile nelle applicazioni.

**Osservazione 1.** Il prodotto scalare standard corrisponde al caso in cui  $A = I$ , dove  $I$  è la matrice identità  $n \times n$ .

<sup>1</sup>Si veda l'Esempio 2.4-(2) del file di Berarducci, che si trova qui: [https://elearn.ing.unipi.it/pluginfile.php/215538/mod\\_resource/content/7/Geo1-scalari.pdf](https://elearn.ing.unipi.it/pluginfile.php/215538/mod_resource/content/7/Geo1-scalari.pdf).

**Teorema 1.** Valgono le seguenti due proprietà.

- (i) Quale che sia la matrice  $A$ , l'applicazione  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$  è bilineare.
- (ii) L'applicazione  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$  è simmetrica se e solo se  $A$  è simmetrica.

*Dimostrazione.* (i) Per ogni  $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in \mathbb{R}$ ,  $X_1, \dots, X_k \in \mathbb{R}^n$  e  $Y \in \mathbb{R}^n$  si ha

$$\begin{aligned} \left\langle \sum_{j=1}^k \lambda_j X_j | Y \right\rangle_A &= \left( \sum_{j=1}^k \lambda_j X_j \right)^\top AY = \left( \sum_{j=1}^k \lambda_j X_j^\top \right) AY = \\ &= \sum_{j=1}^k \lambda_j (X_j^\top AY) = \sum_{j=1}^k \lambda_j \langle X_j | Y \rangle, \end{aligned}$$

il che mostra la linearità sulla prima componente. In modo del tutto analogo si mostra la linearità sulla seconda componente.

(ii) Dire che  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$  è simmetrica significa che per ogni  $X, Y \in \mathbb{R}^n$  vale  $\langle X | Y \rangle_A = \langle Y | X \rangle_A$ , ossia  $X^\top AY = Y^\top AX$ . Dato che è un numero reale,  $Y^\top AX$  coincide con il suo trasposto, così

$$X^\top AY = Y^\top AX = (Y^\top AX)^\top = X^\top A^\top Y.$$

Questa uguaglianza vale per ogni  $X, Y \in \mathbb{R}^n$  se e solo se  $A = A^\top$ , ossia se e solo se  $A$  è simmetrica.  $\square$

Dunque se  $A$  è una matrice simmetrica, l'applicazione  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$  risulta bilineare e simmetrica. Affinché sia un prodotto scalare bisogna che sia anche definita positiva, e si può mostrare anche che ciò vale se e solo se  $A$  ha tutti gli autovalori positivi<sup>2</sup>.

**Corollario 1.** L'applicazione  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$  è un prodotto scalare se e solo se  $A$  è simmetrica e tutti i suoi autovalori sono positivi.

**Esempio 1.** In  $\mathbb{R}^2$  consideriamo l'applicazione definita dalla matrice

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Esplicitamente si può scrivere

$$\langle X | Y \rangle_A = (x_1, x_2) \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = 2x_1y_1 + x_1y_2 + x_2y_1 + x_2y_2.$$

La matrice  $A$  è simmetrica, dunque  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$  è simmetrica per il Teorema 1. Gli autovalori di  $A$  sono  $\frac{3+\sqrt{5}}{2}$  e  $\frac{3-\sqrt{5}}{2}$  e dato che sono entrambi positivi abbiamo che  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$  è anche definita positiva, dunque è un prodotto scalare.

Consideriamo il sottospazio  $U = \text{Span}(e_1)$ , ossia la retta di equazione  $y = 0$ . Vogliamo determinare il sottospazio ortogonale  $U^\perp$  rispetto al prodotto scalare  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$ . Un vettore  $X = (x_1, x_2)^\top$  è in  $U^\perp$  se e solo se

$$0 = \langle X | e_1 \rangle_A = 2x_1 + x_2 \Leftrightarrow x_2 = -2x_1.$$

Dunque  $U^\perp = \text{Span}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}\right)$ , ossia è la retta di equazione  $y = -2x$ .

<sup>2</sup>Si veda l'Esercizio 6 del foglio di esercizi del 04 maggio 2021.

## 2 Matrice associata ad un prodotto scalare rispetto ad una base

Nella sezione precedente abbiamo visto come, data una matrice simmetrica  $A$ , si possa costruire un'applicazione bilineare e simmetrica  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$  (Teorema 1). Se poi la matrice  $A$  ha tutti gli autovalori positivi allora  $\langle \cdot | \cdot \rangle_A$  è un prodotto scalare. Qui vogliamo far vedere che si può procedere anche in senso contrario, ossia che ad ogni prodotto scalare  $\langle \cdot | \cdot \rangle$  si può associare una matrice, una volta fissata una base  $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$  di  $\mathbb{R}^n$ .

**Definizione 1.** La matrice associata a  $\langle \cdot | \cdot \rangle$  rispetto alla base  $\mathcal{B}$  è la matrice  $M_{\mathcal{B}} \in \text{Mat}(n, \mathbb{R})$  tale che

$$(M_{\mathcal{B}})_{ij} = \langle v_i | v_j \rangle$$

per ogni  $i = 1, \dots, n$  e  $j = 1, \dots, n$ .

**Osservazione 2.** La matrice associata ad un prodotto scalare è simmetrica. Ciò segue dalla simmetria del prodotto scalare, infatti  $(M_{\mathcal{B}})_{ij} = \langle v_i | v_j \rangle = \langle v_j | v_i \rangle = (M_{\mathcal{B}})_{ji}$  per ogni  $i = 1, \dots, n$  e  $j = 1, \dots, n$ .

Il prossimo teorema fornisce un modo equivalente di vedere la matrice associata ad un prodotto scalare. Sia la Definizione 1 che il Teorema 2 sono molto utili nelle applicazioni.

**Teorema 2.** La matrice  $M$  è la matrice associata al prodotto scalare  $\langle \cdot | \cdot \rangle$  se e solo se per ogni  $X, Y \in \mathbb{R}^n$  si ha

$$\langle X | Y \rangle = [X]_{\mathcal{B}}^{\top} M [Y]_{\mathcal{B}}.$$

*Dimostrazione.* ( $\Rightarrow$ ) Assumiamo che  $M$  sia la matrice che rappresenta il prodotto scalare rispetto alla base  $\mathcal{B}$ . Dato che  $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$  è una base scriviamo

$$X = \sum_{i=1}^n x_i v_i \quad \text{e} \quad Y = \sum_{j=1}^n y_j v_j,$$

dove quindi  $(x_1, \dots, x_n)^{\top} = [X]_{\mathcal{B}}$  e  $(y_1, \dots, y_n)^{\top} = [Y]_{\mathcal{B}}$  sono le coordinate di  $X$  e  $Y$  nella base  $\mathcal{B}$ . Allora

$$\langle X | Y \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n x_i v_i \mid \sum_{j=1}^n y_j v_j \right\rangle \stackrel{(a)}{=} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j \langle v_i | v_j \rangle \stackrel{(b)}{=} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j M_{ij} \stackrel{(c)}{=} [X]_{\mathcal{B}}^{\top} M [Y]_{\mathcal{B}},$$

dove in (a) abbiamo usato la bilinearità, in (b) la definizione di matrice associata, e in (c) lo stesso calcolo che abbiamo fatto nell'Equazione (1).

( $\Leftarrow$ ) Assumiamo che valga  $\langle X | Y \rangle = [X]_{\mathcal{B}}^{\top} M [Y]_{\mathcal{B}}$  per ogni  $X, Y \in \mathbb{R}^n$ . Se scegliamo  $X = v_i$  e  $Y = v_j$  si ottiene

$$\langle v_i | v_j \rangle = [v_i]_{\mathcal{B}}^{\top} M [v_j]_{\mathcal{B}} = e_i^{\top} M e_j = M_{ij},$$

ossia  $M$  è la matrice associata al prodotto scalare secondo la Definizione 1. □

**Osservazione 3.** Se prendiamo una matrice simmetrica  $A$  e gli associamo il prodotto scalare  $\langle X | Y \rangle_A = X^{\top} A Y$  come fatto nella precedente sezione, allora  $A$  è proprio la matrice che lo rappresenta rispetto alla base canonica. Infatti

$$\langle X | Y \rangle_A = X^{\top} A Y = [X]_{\mathcal{C}}^{\top} A [Y]_{\mathcal{C}},$$

dato che  $X = [X]_{\mathcal{C}}$  e  $Y = [Y]_{\mathcal{C}}$  ( $\mathcal{C}$  è la base canonica), e adesso basta usare il Teorema 2.

**Esempio 2.** Consideriamo di nuovo il prodotto scalare dell'Esempio 1, ossia quello associato alla matrice

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Sappiamo dall'Osservazione 3 che la matrice che lo rappresenta rispetto alla base canonica è esattamente  $A$ . Consideriamo ora la base di  $\mathbb{R}^2$  data da

$$\mathcal{B} = \left\{ \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}.$$

Calcoliamo la matrice  $M_{\mathcal{B}}$  del prodotto scalare rispetto a  $\mathcal{B}$ , sfruttando la definizione, ossia calcolando tutte le entrate della matrice. Si ha

$$\begin{aligned} (M_{\mathcal{B}})_{11} &= \left\langle \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \end{pmatrix} \mid \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \end{pmatrix} \right\rangle_A = \langle 3e_1 - e_2 \mid 3e_1 - e_2 \rangle_A = \\ &= 9\langle e_1 \mid e_1 \rangle_A - 3\langle e_1 \mid e_2 \rangle_A - 3\langle e_2 \mid e_1 \rangle_A + \langle e_2 \mid e_2 \rangle_A = 9 \cdot 2 - 3 \cdot 1 - 3 \cdot 1 + 1 \cdot 1 = 13, \end{aligned}$$

dove questo calcolo poteva essere fatto anche sfruttando la scrittura matriciale del prodotto scalare (provare a farlo). Analogamente si ottiene  $(M_{\mathcal{B}})_{12} = 9$  e  $(M_{\mathcal{B}})_{22} = 10$ , così che

$$M_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 13 & 9 \\ 9 & 10 \end{pmatrix}.$$

### 3 Cambiamento di base

Esiste una formula di cambiamento di base anche per le matrici associate ad un prodotto scalare.

**Teorema 3** (formula di cambiamento di base). *Siano  $\mathcal{B}$  e  $\mathcal{B}'$  due basi di  $\mathbb{R}^n$  e siano  $M_{\mathcal{B}}$  e  $M_{\mathcal{B}'}$  le matrici che rappresentano uno stesso prodotto scalare  $\langle \cdot \mid \cdot \rangle$  rispetto alle due basi. Allora*

$$M_{\mathcal{B}'} = M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}'}(id)^{\top} \cdot M_{\mathcal{B}} \cdot M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(id).$$

*Dimostrazione.* Dal Teorema 2 segue che per ogni  $X, Y \in \mathbb{R}^n$

$$\langle X \mid Y \rangle = [X]_{\mathcal{B}}^{\top} M_{\mathcal{B}} [Y]_{\mathcal{B}} \quad \text{e} \quad \langle X \mid Y \rangle = [X]_{\mathcal{B}'}^{\top} M_{\mathcal{B}'} [Y]_{\mathcal{B}'}.$$

Ricordando che  $[X]_{\mathcal{B}} = M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(id)[X]_{\mathcal{B}'}$  si ha

$$[X]_{\mathcal{B}'}^{\top} M_{\mathcal{B}'} [Y]_{\mathcal{B}'} = [X]_{\mathcal{B}}^{\top} M_{\mathcal{B}} [Y]_{\mathcal{B}} = [X]_{\mathcal{B}'}^{\top} M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(id)^{\top} M_{\mathcal{B}} M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(id) [Y]_{\mathcal{B}'}$$

per ogni  $X, Y \in \mathbb{R}^n$ , da cui la tesi. □

**Esempio 3.** La matrice che abbiamo trovato nell'Esempio 2 poteva anche essere determinata con la formula di cambiamento di base da  $\mathcal{C}$  a  $\mathcal{B}$ . Poiché

$$M_{\mathcal{C}}^{\mathcal{B}}(id) = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$

si ha

$$M_{\mathcal{B}} = M_{\mathcal{C}}^{\mathcal{B}}(id)^{\top} \cdot A \cdot M_{\mathcal{C}}^{\mathcal{B}}(id) = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 13 & 9 \\ 9 & 10 \end{pmatrix}.$$