

# Metodi Numerici per l'Informatica

Anthony

28 feb 2023

## 1 Spazi Vettoriali

Uno spazio vettoriale  $V$  è un insieme che dispone di un'operazione additiva e una somma scalare e gode delle seguenti proprietà:

- **Commutatività:**  $u + v = v + u \ \forall u, v \in V$ . Inoltre  $u + v \in V$
- **Associatività:**  $(u + v) + w = u + (v + w)$  e  $(ab)v = a(bv) \ \forall u, v, w \in V$  e  $\forall a, b \in \mathbb{R}$ . Inoltre,  $av \in V$
- **Identità additiva:**  $\exists 0 \in V$  tale che  $v + 0 = v \ \forall v \in V$
- **Inverso additivo:**  $\forall v \in V, \exists w \in V$  tale che  $v + w = 0$
- **Identità moltiplicativa:**  $1v = v \ \forall v \in V$
- **Proprietà distributive:**  $a(u + v) = au + av$  e  $(a + b)v = av + bv \ \forall a, b \in \mathbb{R}, u, v \in V$

**Oss:** In uno spazio vettoriale non è definito il prodotto tra vettori.

### 1.1 Esempi di spazi vettoriali

**Liste di numeri** Sia  $\mathbb{R}^n$  l'insieme di tutte le sequenze di numeri in  $\mathbb{R}$  lunghe  $n$ :

$$\mathbb{R}^n = \{(x_1, \dots, x_n) : x_j \in \mathbb{R} \ \forall j \in [n]\}$$

Addizione e moltiplicazione sono definite come possiamo aspettarci:

$$(x_1, x_2, \dots, x_n) + (y_1, y_2, \dots, y_n) = (x_1 + y_1, x_2 + y_2, \dots, x_n + y_n)$$

$$\lambda(x_1, x_2, \dots, x_n) = (\lambda x_1, \lambda x_2, \dots, \lambda x_n)$$

L'identità additiva è rappresentata dalla sequenza composta da tutti zero:

$$0 = (0, \dots, 0)$$

**Funzioni** Consideriamo l'insieme di tutte le funzioni  $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  con la definizione standard per somma e prodotto scalare:

$$(f + g)(x) = f(x) + g(x), \forall x \in [0, 1]$$

$$(\lambda f)(x) = \lambda f(x), \forall x \in [0, 1]$$

Tale insieme con le sue operazioni forma uno spazio vettoriale. Difatti, *ogni* insieme di funzioni  $f : S \rightarrow \mathbb{R}$  con  $S \neq \emptyset$  e le due operazioni e definizioni descritte sopra forma uno spazio vettoriale.

**Non-esempio: superfici curve** Le superfici di per sé non formano uno spazio vettoriale perché, ad esempio, non rispetta la chiusura delle operazioni: la somma delle coordinate di due punti potrebbe generare un punto esterno rispetto alla superficie.

## 1.2 I vettori

Gli elementi di uno spazio vettoriale sono chiamati *vettori* e non sono necessariamente liste. Un vettore è un'entità astratta i cui elementi possono essere liste, funzioni, o altri oggetti.

## 1.3 Sottospazi

Un sottoinsieme  $U \subset V$  è un *sottospazio* di  $V$  se è esso stesso uno spazio vettoriale. In particolare:

- $0 \in U$
- $u, v \in U \implies u + v \in U$
- $u \in U \implies \alpha u \in U \quad \forall \alpha \in \mathbb{R}$

**Esempio**  $\{(x_1, x_2, 0) : x_1, x_2 \in \mathbb{R}\}$  è un sottospazio di  $\mathbb{R}^3$ .

## 1.4 Basi di spazi vettoriali

Una base di  $V$  è una collezione di vettori in  $V$  che sono *linearmente indipendenti* e sono lo *span* di  $V$ .

$$\text{span}(v_1, \dots, v_n) = \{a_1 v_1 + \dots + a_n v_n : a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}\}$$

$v_1, \dots, v_n$  sono linearmente indipendenti se e solo se ogni  $v \in \text{span}(v_1, \dots, v_n)$  ha un'unica rappresentazione come combinazione lineare di  $v_1, \dots, v_n$ . Quindi ogni vettore  $v \in V$  può essere espresso univocamente come combinazione lineare.

$$v = \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i$$

Una base non è altro che un insieme *minimale* che genera tutto lo spazio  $V$ .

### Esempi di basi

- $(1, 0, \dots, 0), (0, 1, \dots, 0), \dots, (0, \dots, 0, 1)$  è una base di  $\mathbb{R}^n$  chiamata *base canonica* e i suoi vettori sono chiamati *vettori indicatori*.
- $(1, 2), (3, 5.07)$  è una base di  $\mathbb{R}^2$
- $f_1(x) = \begin{cases} 1 & \text{se } x = x_1 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}; f_2(x) = \begin{cases} 1 & \text{se } x = x_2 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases} \dots$   
è la base canonica dell'insieme delle funzioni  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  e i suoi vettori sono chiamati *funzioni indicatrici*.

## 1.5 Dimensioni

Uno spazio vettoriale può avere basi differenti. **Teorema:** siano  $B_1, B_2$  due basi di  $V$ ,  $B_1$  e  $B_2$  hanno necessariamente lo stesso numero di vettori.

Una *dimensione* di uno spazio vettoriale (con dimensioni finite) è la lunghezza di qualsiasi base dello spazio vettoriale.

## 1.6 Mappa lineare

Una *mappa lineare* da  $V$  a  $W$  è una funzione  $T : V \rightarrow W$  con le seguenti proprietà:

- **Additività:**  $T(u + v) = Tu + Tv \quad \forall u, v \in V$
- **Omogeneità:**  $T(\lambda v) = \lambda(Tv) \quad \forall \lambda \in \mathbb{R}, \forall v \in V$

### Esempi

- **Identità**  $I : V \rightarrow V$ , definita come  $Iv = v$
- **Differenziazione**  $D : \mathcal{F}(\mathbb{R}) \rightarrow \mathcal{F}(\mathbb{R})$ , definita come  $Df = f'$
- **Integrazione**  $T : \mathcal{F}(\mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}$ , definita come  $Tf = \int_0^1 f(x)dx$
- **Mappa generica**  $T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  definita come  
 $T(x_1, \dots, x_n) = (A_{1,1}x_1 + \dots + A_{1,n}x_n + \dots + A_{m,1}x_1 + \dots + A_{m,n}x_n)$
- **Non-esempio – equazione di una retta:**  $y = ax + b$  non è lineare perché, ad esempio, l'omogeneità non è soddisfatta.
- **Equazione:**  $y = z \sin x + z^2 \sin(x)$  non è lineare rispetto a  $z, x$ , ma è lineare rispetto alla funzione seno in cui  $z, x$  sono coefficienti.

**Mappe lineari come spazio vettoriale** Le mappe lineari  $T : V \rightarrow W$  formano uno spazio vettoriale con le operazioni di addizione e moltiplicazione definite come:

$$(S + T)(v) = Sv + Tv$$

$$(\lambda T)(v) = \lambda(Tv)$$

Le mappe lineari ammettono anche una definizione di prodotto tra esse. In generale, non ha senso moltiplicare vettori; non è altro che la composizione di mappe lineari: siano  $T : U \rightarrow V$  e  $S : V \rightarrow W$ , il loro prodotto  $ST : U \rightarrow W$  è definito come segue:

$$(ST)(u) = S(Tu)$$

### Proprietà algebriche delle mappe lineari

- **Associatività:**  $(T_1 T_2) T_3 = T_1 (T_2 T_3)$
- **Identità:**  $TI = IT = T$
- **Proprietà distributive:**  $(S_1 + S_2)T = S_1 T + S_2 T$  e  $S(T_1 + T_2) = ST_1 + ST_2$

È da tenere a mente che le mappe lineari, a parte casi particolari, **non sono commutative**:  $ST \neq TS$ .

## 1.7 Matrici

Le matrici sono un modo comodo per rappresentare le mappe lineari. Chiamiamo  $\mathbb{R}^{m \times n}$  lo spazio vettoriale di tutte le matrici  $m \times n$  con valori in  $\mathbb{R}$ . Consideriamo la mappa lineare  $T : V \rightarrow W$ , una base  $v_1, \dots, v_n \in V$  e una base  $w_1, \dots, w_m \in W$ . La matrice di  $T$   $m \times n$  di valori in  $\mathbb{R}$  è una rappresentazione della mappa lineare di  $T$ :

$$T = \begin{pmatrix} T_{1,1} & \dots & T_{1,n} \\ \vdots & & \vdots \\ T_{m,1} & \dots & T_{m,n} \end{pmatrix}$$

le cui celle  $T_{i,j}$  sono definite come segue:

$$T_{v_j} = T_{1,j}w_1 + \dots + T_{m,j}w_m$$

La matrice codifica come le basi dei vettori sono mappate, e questo è sufficiente per mappare tutti i vettori nel loro span, per cui:

$$Tv = T\left(\sum_j \alpha_j v_j\right) = \sum_j T(\alpha_j v_j) = \sum_j \alpha_j T v_j$$

Una matrice quindi è una rappresentazione di una mappa lineare, ed essa *dipende* dalla scelta delle basi.

**Matrice di un vettore** un vettore è un elemento dello spazio vettoriale e, data una base, ha una propria rappresentazione. Sia  $v$  un vettore

$$v = \begin{pmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix}$$

e sia  $B = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$  una base di  $V$ , allora

$$v = c_1 v_1 + \cdots + c_n v_n$$

Ancora: la matrice *dipende* dalla base di  $V$ .

## 1.8 Prodotto matrici e vettori

Il prodotto tra matrici e vettori è definito come segue

$$\begin{pmatrix} T_{1,1} & \cdots & T_{1,n} \\ \vdots & & \vdots \\ T_{m,1} & \cdots & T_{m,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} = \sum_{j=1}^n c_j \begin{pmatrix} T_{1,j} \\ \vdots \\ T_{m,j} \end{pmatrix}$$

in cui sia la matrice che il vettore sono rappresentati dalla stessa base. Sia essa  $W = (w_1, \dots, w_n)$ , allora:

$$T_{v_j} = T_{1,j} w_1 + \cdots + T_{m,j} w_m$$

Possiamo osservare di come un vettore  $c = \sum_j c_j v_j$  sia mappato a  $Tc = \sum_j c_j T v_j$ .

## 1.9 Algebra matriciale

Abbiamo osservato che le mappe lineari formano uno spazio vettoriale in cui le matrici, essendo rappresentazioni di mappe lineari, formano uno spazio vettoriale. Quindi possiamo definire somma e prodotto:

- **Somma:** La matrice  $S+T$  può essere ottenuta sommando le matrici  $S, T$ . Le matrici, per far sì che l'operazione abbia senso, devono avere la stessa base.
- **Moltiplicazione per scalare:** dato  $\lambda \in \mathbb{R}$ , la matrice  $\lambda T$  è data da  $\lambda$  volte la matrice  $T$ .
- **Prodotto:** la matrice  $ST$  è ottenibile dal prodotto matriciale tra  $S$  e  $T$ . Il prodotto tra matrici non è commutativo come non lo è quello tra mappe lineari. Anche qui, il prodotto tra matrici ha senso solo se le due matrici condividono la stessa base.

## 2 Manipolazione di matrici

### 2.1 Trasposta e inversa

Una matrice è simmetrica se

$$\mathbf{A} = \mathbf{A}^T$$

Se la matrice è un prodotto del tipo  $\mathbf{A} = \mathbf{BC}$ , la trasposta si applica come segue:

$$(\mathbf{BC})^T = \mathbf{C}^T \mathbf{B}^T$$

Lo stesso vale per l'inversa:

$$(\mathbf{BC})^{-1} = \mathbf{C}^{-1} \mathbf{B}^{-1}$$

Una matrice  $\mathbf{A}$  è *ortogonale* se:

$$\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A}^T$$

Per cui  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{I}$  se  $\mathbf{A}$  è ortogonale.

### 2.2 Prodotti

**Prodotto matrice-vettore** Il prodotto matrice-vettore è come segue:

$$\mathbf{X}\mathbf{y} = \begin{pmatrix} | & | & \dots \\ \mathbf{x}_1 & \mathbf{x}_2 & \dots \\ | & | & \dots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \end{pmatrix} = y_1 \begin{pmatrix} | \\ \mathbf{x}_1 \\ | \end{pmatrix} + y_2 \begin{pmatrix} | \\ \mathbf{x}_2 \\ | \end{pmatrix} + \dots$$

**Prodotto vettore-matrice** Il prodotto vettore-matrice è semplicemente la trasposta del prodotto matrice-vettore:

$$\mathbf{z}^T \mathbf{A} = (\mathbf{A}^T \mathbf{z})^T$$

**Prodotto matrice-matrice** Il prodotto matrice-matrice è definito come segue:

$$\mathbf{X}\mathbf{Y} = \begin{pmatrix} - & \mathbf{x}_1^T & - \\ - & \mathbf{x}_2^T & - \\ & \vdots & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} | & | & \dots \\ \mathbf{y}_1 & \mathbf{y}_2 & \dots \\ | & | & \dots \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \dots & \dots & \dots \\ \vdots & \mathbf{x}_i^T \mathbf{y}_j & \vdots \\ \dots & \dots & \dots \end{pmatrix}$$

**Prodotto vettore-vettore** Di due tipi: *scalare* ed *esterno*.

**Prodotto scalare (inner product)**

$$\mathbf{x}^T \mathbf{y} = \alpha$$

### Prodotto esterno (outer product)

$$\mathbf{xy}^T = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 & y_2 & \dots \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} | & | & \\ y_1 \mathbf{x} & y_2 \mathbf{x} & \dots \end{pmatrix}$$

## 3 Traccia

La traccia di una matrice  $\mathbf{A}$  è la somma degli elementi sulla sua diagonale:

$$tr(\mathbf{A}) = \sum_i a_{ii}$$

La traccia è una mappa lineare poiché soddisfa le proprietà delle mappe lineari:

$$tr(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = tr(\mathbf{A}) + tr(\mathbf{B})$$

$$tr(\alpha \mathbf{A}) = \alpha tr(\mathbf{A})$$

L'operazione traccia inoltre è invariante alla trasposta e alle permutazioni cicliche:

$$tr(\mathbf{A}) = tr(\mathbf{A}^T)$$

$$tr(\mathbf{ABC}) = tr(\mathbf{CAB}) = tr(\mathbf{BCA})$$

## 4 Un vettore importante: il vettore di uno

Un vettore  $\mathbf{1}$  composto da tutti uno può essere usato per calcolare le somme efficientemente. Ad esempio, per calcolare gli elementi di  $\mathbf{A}$  sulle righe possiamo effettuare il seguente prodotto:

$$\mathbf{A} \mathbf{1}$$

Invece se vogliamo sommare sulle colonne:

$$\mathbf{1}^T \mathbf{A} = (\mathbf{A}^T \mathbf{1})^T$$

E, infine, se vogliamo sommare su tutti gli elementi di  $\mathbf{A}$ :

$$\mathbf{1}^T \mathbf{A} \mathbf{1}$$