

Lezione: Span lineare, Indipendenza lineare, Base, Dimensione

Span Lineare:

Lemma: Siano U e U' sottospazi di V . Allora $U \cap U'$ è un sottospazio di V .

Dimostrazione:

- (i) $u_1, u_2 \in U \cap U' \implies u_1, u_2 \in U$ e $u_1, u_2 \in U'$.
 $u_1, u_2 \in U \implies u_1 + u_2 \in U$ (perché U è un sottospazio)
 $u_1, u_2 \in U' \implies u_1 + u_2 \in U'$ (perché U' è un sottospazio)

Quindi $u_1 + u_2 \in U \cap U'$

- (ii) $u \in U \cap U' \implies u \in U$ e $u \in U' \implies cu \in U$ e $cu \in U' \implies cu \in U \cap U'$

Come volevasi dimostrare

Più in generale, l'intersezione di una collezione arbitraria di sottospazi di V è anche un sottospazio di V per lo stesso argomento.

Lemma: Sia A un insieme. Per ogni $\alpha \in A$, sia U_α un sottospazio di V . Allora anche

$$W = \bigcap_{\alpha \in A} U_\alpha$$

è un sottospazio di V .

Dimostrazione: Un esercizio per gli studenti.

Definizione: Sia S un sottoinsieme di uno spazio vettoriale V . Sia $\{U_\alpha \mid \alpha \in A\}$ l'insieme di tutti i sottospazi di V che contengono S . Allora,

$$\text{span}(S) = \bigcap_{\alpha \in A} U_\alpha$$

Attenzione: V è un sottospazio di V .
Il caso $\text{span}(S) = V$ è importante.

Nota: In termini semplici, $\text{span}(S)$ è il più piccolo sottospazio di V che contiene S .

Esempio: Sia $S = \{1, x, x^2, \dots\} \subseteq \mathbb{R}[x]$. Allora $\text{span}(S) = \mathbb{R}[x]$

Infatti, $\text{span}(S)$ deve contenere ogni monomio x^m e quindi ogni somma finita

$$p(x) = a_n x^n + \dots + a_0$$

poiché i sottospazi sono chiusi sotto la presa di somme finite.

Esempio: $\text{span}(\emptyset) = \{0\}$

Infatti, $\{0\}$ contiene \emptyset e quindi $\text{span}(S) \subseteq \{0\}$. Poiché $\{0\}$ è il più piccolo spazio vettoriale (ricordiamo che ogni spazio vettoriale deve contenere 0), dobbiamo avere $\text{span}(\emptyset) = \{0\}$.

Notazione: Se S è un insieme, allora una combinazione lineare di elementi di S è una somma finita $\sum a_j v_j$ dove ogni $v_j \in S$ e ogni $a_j \in \mathbb{R}$

Somma finita significa che è una somma di un numero finito di vettori

Esempio: Sia $S = \{e_1, \dots, e_n\}$ dove ogni componente di e_i è zero, tranne l'iesimo posto, che è uguale a 1. Allora

$$\text{span}(S) = \mathbb{R}^n$$

poiché $(x_1, \dots, x_n) = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$. Per essere chiari, per $n=3$:

$$e_1 = (1, 0, 0), \quad e_2 = (0, 1, 0), \quad e_3 = (0, 0, 1)$$

Per ripetere: Se un sottospazio U contiene l'insieme S allora $\text{span}(S) \subseteq U$.

Esempio: $S = \{1, x^2, x^4, \dots\} \implies \text{span}(S) \neq \mathbb{R}[x]$ perché $x \notin \text{span}(S)$.

Esempio: Se $S = \{v_1, \dots, v_n\} \subseteq V$ è un insieme finito che contiene almeno un elemento, allora

$$\text{span}(S) = \left\{ \sum_{k=1}^n a_k v_k \mid a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R} \right\} \quad \text{(E1)} \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{Lo studente deve verificare che} \\ \text{questo è un sottospazio di } V. \end{array} \right.$$

Infatti: Sia U il lato destro dell'equazione (E1). Allora $S \subseteq U$ e quindi

$$\text{span}(S) \subseteq U$$

Viceversa, ogni sottospazio che contiene S deve contenere anche U poiché i sottospazi sono chiusi sotto la presa di somme finite.

Osservazione: Finché si lavora solo con insiemi finiti di elementi, si può adottare (E1) come definizione operativa di span , a condizione che si accetti che una somma vuota di elementi sia zero (cioè $\text{span}(\emptyset) = \{0\}$)

Indipendenza lineare

Sia S un sottoinsieme finito di uno spazio vettoriale V . Allora S è linearmente indipendente se

(i) $S = \emptyset$ oppure

(ii) $S = \{v_1, \dots, v_n\}$ e $\sum_{k=1}^n a_k v_k = 0 \implies a_1 = 0, a_2 = 0, \dots, a_n = 0$

altrimenti, diciamo che S è linearmente dipendente.

Esempio:

(a) $S = \{(1, 0), (0, 1), (1, 1)\} \implies \text{span}(S) = \mathbb{R}^2$ perché $\text{span}((1, 0), (0, 1)) = \mathbb{R}^2$

Tuttavia, S non è linearmente indipendente perché

$$(1, 0) + (0, 1) - (1, 1) = (0, 0)$$

Nota: Siano S e S' sottoinsiemi di un sottospazio U . Se $S \subseteq S'$ e $\text{span}(S) = U$ allora $\text{span}(S') = U$. Infatti: S' è un sottoinsieme di U , e U è un sottospazio. Quindi $\text{span}(S') \subseteq U$. D'altra parte $S \subseteq S'$ quindi $\text{span}(S) \subseteq \text{span}(S')$. Quindi

$$U = \text{span}(S) \subseteq \text{span}(S') \subseteq U \implies \text{span}(S') = U$$

(continua, pagina seguente)

- (b) $S = \{v_1, v_2, v_3\}$, $v_1 = (1, 1, 1, 1)$, $v_2 = (1, 2, 3, 4)$, $v_3 = (1, 4, 9, 16)$ è linearmente indipendente perché

$$a_1 v_1 + a_2 v_2 + a_3 v_3 = 0 \implies \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \\ 1 & 3 & 9 \\ 1 & 4 & 16 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Applicare l'eliminazione gaussiana:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \\ 1 & 3 & 9 \\ 1 & 4 & 16 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 2 & 8 \\ 0 & 3 & 15 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Quindi $a_1 v_1 + a_2 v_2 + a_3 v_3 = 0 \implies (a_1, a_2, a_3) = (0, 0, 0)$

Per determinare $\text{span}(v_1, v_2, v_3)$ consideriamo il kernel della matrice:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 4 & 9 & 16 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 3 & 8 & 15 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 2 & 6 \end{pmatrix}$$

$$\implies \ker(A) = \text{span}(v_4), \quad v_4 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ -3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Per la definizione del kernel, $\text{span}(v_1, v_2, v_3)$ consiste nei vettori che sono perpendicolari a $(-1, 3, -3, 1)$:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 4 & 9 & 16 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ -3 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (v_1, v_4) \\ (v_2, v_4) \\ (v_3, v_4) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Usando l'eliminazione gaussiana, possiamo anche verificare che $(-1, 3, -3, 1) \notin \text{span}(v_1, v_2, v_3)$:

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & 4 & 3 \\ 1 & 3 & 9 & -3 \\ 1 & 4 & 16 & 1 \end{array} \right) \rightsquigarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & 2 & -10 \\ 0 & 0 & 0 & 20 \end{array} \right)$$

Omettere i passi intermedi \implies nessuna soluzione

- (c) $S = \{v_1, v_2, v_3, v_4\}$, $v_4 = v_1 + v_2$

Un tale insieme è sempre linearmente dipendente.

$\text{span}(v_1, v_2, v_3, v_4) = \text{span}(v_1, v_2, v_3)$ poiché l'ultimo vettore è ridondante.

- (d) $S = \text{span}(v_1, v_2, v_3, v_4)$, $v_1 = (1, 1, 1, 1)$, $v_2 = (1, 2, 3, 4)$, $v_3 = (1, 4, 9, 16)$, $v_4 = (-1, 3, -3, 1)$ è linearmente indipendente perché

$$a_1 v_1 + a_2 v_2 + a_3 v_3 + a_4 v_4 = 0 \implies \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & 4 & 3 \\ 1 & 3 & 9 & -3 \\ 1 & 4 & 16 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Applicare l'eliminazione gaussiana:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & 4 & 3 \\ 1 & 3 & 9 & -3 \\ 1 & 4 & 16 & 1 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & 2 & -10 \\ 0 & 0 & 6 & -10 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & 2 & -10 \\ 0 & 0 & 0 & 20 \end{pmatrix}$$

Quindi $a_1 v_1 + a_2 v_2 + a_3 v_3 + a_4 v_4 = 0 \implies (a_1, a_2, a_3, a_4) = (0, 0, 0, 0)$

Per determinare $\text{span}(v_1, v_2, v_3, v_4)$ consideriamo il kernel della matrice:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & 4 & 9 & 16 \\ -1 & 3 & -3 & 1 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 3 & 8 & 15 \\ 0 & 4 & -2 & 2 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 2 & 6 \\ 0 & 0 & -10 & -10 \end{pmatrix}$$

$$\rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 2 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 20 \end{pmatrix} \implies \ker(A) = 0 \implies \text{span}(S) = (\ker(A))^\perp = \mathbb{R}^4$$

Definizione: Sia S un sottoinsieme di uno spazio vettoriale V . Allora S è linearmente indipendente se (e solo se) ogni sottoinsieme finito di S è linearmente indipendente.

Proposizione: Se S è linearmente indipendente allora ogni sottoinsieme $S' \subseteq S$ è linearmente indipendente.

Dimostrazione: Un insieme finito di S' è un insieme finito di S . Qualsiasi insieme finito di S è linearmente indipendente.

In particolare, se S è un insieme finito non è necessario considerare tutti i sottoinsiemi di S per verificare l'indipendenza lineare di S .

Esempio: $\{1, x, x^2, \dots\} \subset \mathbb{R}[x]$ è linearmente indipendente.

Sia $J = \{0, 1, 2, \dots\}$

Ricordiamo che un polinomio è dato da una funzione $P : J \rightarrow \mathbb{R}$ tale che

$$\{j \in J \mid P(j) \neq 0\}$$

è un insieme finito. Il monomio x^m è la funzione:

$$\mu_m : J \rightarrow \mathbb{R}, \quad \mu_m(j) = \begin{cases} 1 & j = m \\ 0 & j \neq m \end{cases}$$

Se $\{x^{m_1}, \dots, x^{m_\ell}\} \subseteq \mathbb{R}[x]$ è un insieme finito e

$$\sum_{k=1}^{\ell} a_k x^{m_k} = \sum_{k=1}^{\ell} a_k \mu_{m_k} = 0 \tag{E2}$$

allora $a_1 = 0, a_2, \dots, a_\ell = 0$. Informalmente, questa è solo l'affermazione che il polinomio è zero se e solo se tutti i suoi coefficienti sono zero. Più formalmente, (E2) è una funzione $J \rightarrow \mathbb{R}$. Un elemento dello spazio vettoriale \mathbb{R}^J è zero se e solo se valuta a zero in ogni $j \in J$. Valutando (E2) in $\{m_1, \dots, m_\ell\}$ si vede che (E2) è zero se e solo se $a_1 = 0, a_2, \dots, a_\ell = 0$

Base:

Definizione: Sia V uno spazio vettoriale. Un insieme $B \subseteq V$ è una base di V se (e solo se)

(1) $\text{span}(B) = V$

(2) B è linearmente indipendente.

Esempio: I vettori $e_1 = (1, 0, \dots, 0)$, $e_2 = (0, 1, 0, \dots, 0)$, \dots , $e_n = (0, \dots, 0, 1)$ dati all'inizio della pagina 2 sono una base di \mathbb{R}^n .

Esempio: $\{1, x, x^2, \dots\}$ è una base di $\mathbb{R}[x]$.

Esempio: Sia $P_n[x]$ l'insieme di tutti i polinomi di grado minore o uguale a n . Allora $P_n[x]$ è uno spazio vettoriale con base $B = \{1, \dots, x^n\}$.

Sia $J = \{0, 1, 2, \dots\}$. Allora

$$P_n[x] = \{p \in \mathbb{R}^J \mid j > n \implies p(j) = 0\}$$

che è un sottospazio di \mathbb{R}^J . In particolare, poiché $\{1, x, x^2, \dots\}$ è linearmente indipendente, il sottoinsieme finito $\{1, x, \dots, x^n\}$ è linearmente indipendente. Chiaramente $\text{span}(B) = P_n[x]$.

Esempio: \emptyset è una base di $\{0\}$.

(1) $\text{span}(\emptyset) = 0$

(2) \emptyset è linearmente indipendente.

Esempio: Siano n e m interi positivi. L'insieme $M_{n \times m}$ di tutte le matrici $n \times m$ è uno spazio vettoriale con base

$$B = \{E_{ij} \mid 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m\}$$

E_{ij} è la matrice $n \times m$ per la quale la voce (i, j) è 1 e tutte le altre voci sono zero.

Per essere chiari: ($n = m = 2$)

$$E_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad E_{12} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad E_{21} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad E_{22} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Esempio: Se S è un insieme finito allora le funzioni

$$\chi_s(t) = \begin{cases} 1, & t = s \\ 0, & t \neq s \end{cases}$$

è una base di \mathbb{R}^S .

Gli algoritmi per trovare una base dello spazio delle righe, dell'immagine e del kernel di una matrice sono stati dati nella lezione 9.

Ricordiamo che uno spazio vettoriale V si dice di dimensione finita se esiste un sottoinsieme finito $S \subseteq V$ tale che $\text{span}(S) = V$.

Proposizione: Uno spazio vettoriale V di dimensione finita ha una base.

Dimostrazione: Il seguente algoritmo produce una base

Sia S un insieme finito tale che $\text{span}(S) = V$. Sia $L(S)$ l'insieme di tutti i sottoinsiemi di S linearmente indipendenti. Elenca gli elementi di $L(S)$ in base al numero di elementi che contengono e scegli un insieme B con il maggior numero di elementi. Allora B è una base di V .

Nota: Questo algoritmo dimostra che se S è un insieme finito e $V = \text{span}(S)$ allora S contiene una base di V .

Per definizione, B è linearmente indipendente. Per vedere che $\text{span}(B) = V$, sia $s \in S - B$. Allora, $T = B \cup \{s\}$ è linearmente dipendente (per la massimalità di B), quindi esistono scalari $\{a_t \in \mathbb{R} \mid t \in T\}$ tale che

$$\sum_{t \in T} a_t t = 0 \quad \text{Ricorda: gli elementi degli insiemi } S, B, T \text{ sono vettori}$$

Se $a_s = 0$ allora B è linearmente dipendente. Quindi, $a_s \neq 0$ da cui segue che $s \in \text{span}(B)$. Dunque

$$\text{span}(B) = \text{span}(S) = V$$

Come volevasi dimostrare

Teorema: Ogni spazio vettoriale ha una base.

Dimostrazione: Se non assumiamo la dimensionalità finita, risulta essere equivalente all'assioma della scelta nella teoria degli insiemi.

Nota: Questo non dice che possiamo trovare una base per un particolare spazio vettoriale a dimensione infinita, come $\mathbb{R}[x]$, solo che non possiamo dare una dimostrazione per tutti gli spazi vettoriali senza l'assioma della scelta.

Non preoccuparti troppo di questo.

Proposizione: Sia V uno spazio vettoriale di dimensione finita. Sia L un sottoinsieme linearmente indipendente di V e S un sottoinsieme di V tale che $\text{span}(S) = V$.

Allora, la cardinalità di L è minore o uguale alla cardinalità di S .

Dimostrazione: Supponiamo che S sia un insieme finito. Scrivi $S = \{s_1, \dots, s_n\}$.

Supponiamo che L contenga un sottoinsieme linearmente indipendente L' con $n+1$ elementi $\{\ell_1, \dots, \ell_{n+1}\}$. Scrivi

$$\ell_i = a_{1i}s_1 + a_{2i}s_2 + \dots + a_{ni}s_n$$

Ricordiamo che un sistema lineare in n equazioni con $n+1$ variabili ha sempre una soluzione diversa da zero. In particolare, il sistema lineare

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1(n+1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{n(n+1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

ha soluzione diversa da zero. Di conseguenza,

$$c_1\ell_1 + \dots + c_{n+1}\ell_{n+1} = (a_{11}c_1 + \dots + a_{1(n+1)}c_{n+1})s_1 + \dots + (a_{n1}c_1 + \dots + a_{n(n+1)}c_{n+1})s_n = 0$$

che viola l'indipendenza lineare di L . Contraddizione.

Come volevasi dimostrare

Se F è un insieme finito sia $|F|$ denotare il numero di elementi di F .

Proposizione: Sia V uno spazio vettoriale di dimensione finita. Allora,

(1) Ogni base di V è un insieme finito.

(2) Se B e B' sono basi di V allora $|B| = |B'|$

Dimostrazione

(1) Poiché V è di dimensione finita, esiste un insieme finito S tale che

$\text{span}(S) = V$. Poiché B è linearmente indipendente, $|B| \leq |S|$.

(2) Poiché $\text{span}(B) = V$ e B' è linearmente indipendente, $|B'| \leq |B|$.

Invertendo i ruoli di B e B' si ottiene $|B| \leq |B'|$. Dunque $|B| = |B'|$.

Come volevasi dimostrare

Definizione: Sia V uno spazio vettoriale di dimensione finita. Allora, la dimensione di V , scritta $\dim V$ è il numero di elementi in qualsiasi base di V .

Esempio: $\dim \mathbb{R}^n = n$

$\dim P_n[x] = n + 1$ (polinomi di grado $\leq n$)

$\dim M_{n \times m} = nm$ (matrici $n \times m$)

$\dim \{0\} = 0$

Se S è un insieme finito allora $\dim \mathbb{R}^S = |S|$

Se H è un iperpiano in \mathbb{R}^n allora $\dim H = n - 1$

Se L è una linea allora $\dim L = 1$