

Appunti di

# **ALGEBRA LINEARE**

**Corso di Laurea in Chimica – A. A. 2009/2010**

## Capitolo 1

# SPAZI VETTORIALI

In matematica si incontrano spesso insiemi di elementi su cui sono definite delle operazioni che godono di particolari proprietà. È molto importante individuare quali fra queste proprietà sono caratterizzanti, cioè sono necessarie e sufficienti per ottenere certi risultati generali. Si ottengono così delle *strutture algebriche* definite mediante operazioni che soddisfano certi *assiomi*. Le principali fra queste strutture sono, in ordine di complessità crescente, i gruppi, gli anelli, i campi e gli spazi vettoriali. In questo capitolo ci occuperemo di questi ultimi.

Uno *spazio vettoriale* è definito su un campo di numeri, i cui elementi vengono chiamati *scalari*. Si assumerà qui che questo campo sia quello dei numeri reali (ma potrebbe anche essere, ad esempio, quello dei numeri complessi).

### 1.1 Definizione di spazio vettoriale.

Sia  $\mathbf{R}$  il campo dei numeri reali e sia  $V$  un insieme su cui sono definite due operazioni: un'operazione di *addizione* che associa ad ogni  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in V$  la somma  $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in V$  e un'operazione di *moltiplicazione per scalare* che associa ad ogni  $\mathbf{u} \in V$  e ogni  $\alpha \in \mathbf{R}$  il prodotto  $\alpha\mathbf{u} \in V$ . Se valgono le seguenti proprietà:

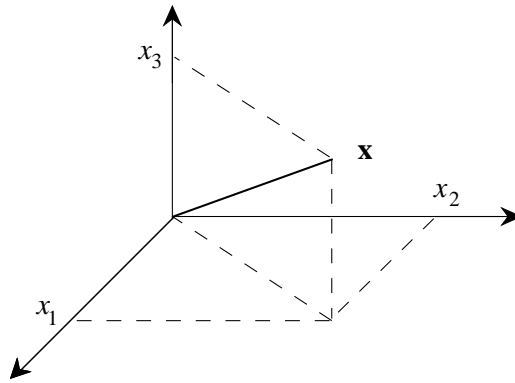
- (1) per ogni  $\mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{w} \in V$  è  $(\mathbf{u} + \mathbf{v}) + \mathbf{w} = \mathbf{u} + (\mathbf{v} + \mathbf{w})$ ,
- (2) esiste in  $V$  un elemento  $\mathbf{0}$  tale che  $\mathbf{u} + \mathbf{0} = \mathbf{u}$  per ogni  $\mathbf{u} \in V$ ,
- (3) per ogni  $\mathbf{u} \in V$  esiste in  $V$  un elemento, indicato con  $-\mathbf{u}$  tale che  $\mathbf{u} + (-\mathbf{u}) = \mathbf{0}$ ,
- (4) per ogni  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in V$  è  $\mathbf{u} + \mathbf{v} = \mathbf{v} + \mathbf{u}$ ,
- (5) per ogni  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in V$  e  $\alpha, \beta \in \mathbf{R}$  è  $\alpha(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = \alpha\mathbf{u} + \alpha\mathbf{v}$ ,
- (6) per ogni  $\mathbf{u} \in V$  e  $\alpha, \beta \in \mathbf{R}$  è  $(\alpha + \beta)\mathbf{u} = \alpha\mathbf{u} + \beta\mathbf{u}$ ,
- (7) per ogni  $\mathbf{u} \in V$  e  $\alpha, \beta \in \mathbf{R}$  è  $(\alpha\beta)\mathbf{u} = \alpha(\beta\mathbf{u})$ ,
- (8) per ogni  $\mathbf{u} \in V$  è  $1\mathbf{u} = \mathbf{u}$ , dove con 1 si indica l'unità di  $\mathbf{R}$ ,

si dice che  $V$  è uno *spazio vettoriale* (su  $\mathbf{R}$ ). Gli elementi di  $V$  sono generalmente chiamati *vettori*. Vale anche, come conseguenza delle precedenti, la proprietà:

(9) per ogni  $\mathbf{u} \in V$  è  $0 \mathbf{u} = \mathbf{0}$ , dove con  $0$  si indica lo scalare  $0$  di  $\mathbf{R}$ .

## 1.2 Lo spazio $\mathbf{R}^n$ .

Uno spazio vettoriale molto importante è  $\mathbf{R}^n$ , cioè l'insieme delle  $n$ -uple  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ , dove  $n \geq 1$  è un intero e  $x_i \in \mathbf{R}$  per  $i = 1, \dots, n$ . Le  $x_i$  sono dette *componenti*. Gli elementi di  $\mathbf{R}^n$  possono essere visti come generalizzazione delle coppie ordinate di numeri reali con cui si rappresentano i punti del piano cartesiano. Ad esempio in  $\mathbf{R}^3$  si rappresentano i punti dello spazio.



Su  $\mathbf{R}^n$  si definiscono le operazioni di

- addizione:  $\mathbf{z} = \mathbf{x} + \mathbf{y}$ , con  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbf{R}^n$ , è l' $n$ -upla le cui componenti sono  $z_i = x_i + y_i$  per  $i = 1, \dots, n$ ,
- moltiplicazione per scalare:  $\mathbf{y} = \alpha \mathbf{x}$ , con  $\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$  e  $\alpha \in \mathbf{R}$ , è l' $n$ -upla le cui componenti sono  $y_i = \alpha x_i$  per  $i = 1, \dots, n$ .

È facile verificare che le operazioni così definite soddisfano le proprietà (1) - (8), per cui l'insieme  $\mathbf{R}^n$  risulta uno spazio vettoriale. Perciò d'ora in poi gli elementi di  $\mathbf{R}^n$  saranno chiamati vettori e si userà la convenzione di scrivere i vettori per *colonna*, in questo modo

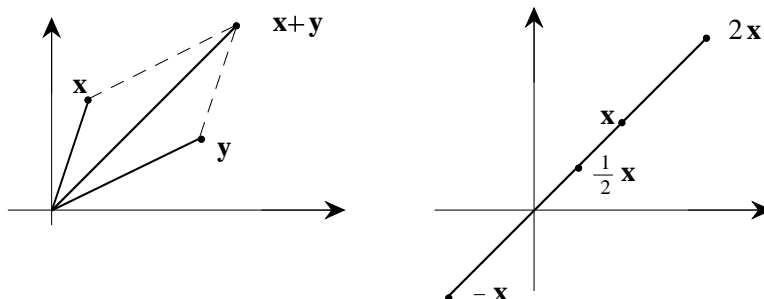
$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}.$$

Si indicherà invece con  $\mathbf{x}^T$  il vettore *riga*, cioè il vettore le cui componenti sono scritte in orizzontale, in questo modo

$$\mathbf{x}^T = [x_1, x_2, \dots, x_n].$$

### 3 Capitolo 1. Spazi vettoriali

In  $\mathbf{R}^2$  si può dare una semplice interpretazione geometrica delle operazioni definite.



#### 1.3 Dipendenza e indipendenza lineare.

Dati  $m$  vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m$  di uno spazio vettoriale  $V$  ed  $m$  scalari  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ , il vettore

$$\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_m \mathbf{v}_m, \quad \text{con } \alpha_i \in \mathbf{R},$$

è detto *combinazione lineare* di  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m$ . Gli  $\alpha_i$  sono i *coefficienti* della combinazione. Si dice che i vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m$  sono *linearmente dipendenti* se esiste una loro combinazione lineare nulla con coefficienti non tutti nulli.  $m$  vettori che non sono linearmente dipendenti si dicono *linearmente indipendenti*.

Per esempio i tre vettori di  $\mathbf{R}^3$

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{z} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix},$$

sono linearmente dipendenti. Infatti si ha  $2\mathbf{x} + \mathbf{y} - 3\mathbf{z} = \mathbf{0}$ .

Se un vettore  $\mathbf{v}$  di  $V$  può essere espresso come combinazione lineare di  $m$  vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m$  linearmente indipendenti di  $V$ , questo può accadere in un solo modo. Infatti se fosse

$$\mathbf{v} = \alpha_1 \mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_m \mathbf{v}_m = \beta_1 \mathbf{v}_1 + \dots + \beta_m \mathbf{v}_m,$$

ne seguirebbe che

$$(\alpha_1 - \beta_1) \mathbf{v}_1 + \dots + (\alpha_m - \beta_m) \mathbf{v}_m = \mathbf{0},$$

e quindi  $\alpha_i - \beta_i = 0$  per  $i = 1, \dots, m$ .

#### 1.4 Base di uno spazio vettoriale.

Si dice che  $m$  vettori linearmente indipendenti  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m \in V$  costituiscono una *base* di  $V$  se ogni vettore  $\mathbf{v} \in V$  può essere espresso come combinazione lineare dei vettori della base

$$\mathbf{v} = \sum_{i=1}^m \alpha_i \mathbf{v}_i.$$

Si dice anche che  $V$  è *generato* dalla base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\}$ .

Una base di  $\mathbf{R}^n$  particolarmente importante è la cosiddetta *base canonica*, formata dai vettori  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$ , dove

$$\mathbf{e}_i = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \leftarrow i - \text{esima componente}$$

Infatti si può sempre scrivere

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = x_1 \mathbf{e}_1 + x_2 \mathbf{e}_2 + \dots + x_n \mathbf{e}_n.$$

Dato uno spazio vettoriale  $V$  non è sempre detto che esista una base di  $V$  formata da un numero finito  $m$  di elementi. Se però uno spazio  $V$  ha una base formata da un numero finito di elementi, allora ogni altra base di  $V$  è formata dallo stesso numero di elementi, come indicato dal seguente teorema.

#### 1.5 Teorema.

*Sia  $V$  uno spazio vettoriale e si supponga che esista una base di  $V$  formata da un numero finito  $m$  di elementi. Allora tutte le basi di  $V$  hanno  $m$  elementi.*

**Dim.** Consideriamo due basi  $B_v = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\}$  e  $B_w = \{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_k\}$  di  $V$ . Ogni elemento di  $V$ , e quindi in particolare i vettori  $\mathbf{w}_j$ , è rappresentabile come combinazione lineare dei vettori di  $B_v$

$$\mathbf{w}_j = \sum_{i=1}^m \alpha_{ji} \mathbf{v}_i, \quad \text{per } j = 1, \dots, k.$$

## 5 Capitolo 1. Spazi vettoriali

Non è possibile che tutti i coefficienti  $\alpha_{j_1}$  siano uguali a 0 perché, se così fosse, per rappresentare tutti i vettori di  $B_w$ , e quindi di  $V$ , sarebbero sufficienti i vettori  $\mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m$ , e quindi  $\mathbf{v}_1$  sarebbe linearmente dipendente da  $\mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m$ . Deve perciò esistere almeno un indice  $r$  per cui  $\alpha_{r_1} \neq 0$ . Si può allora esprimere  $\mathbf{v}_1$  così:

$$\mathbf{v}_1 = \frac{1}{\alpha_{r_1}} \left( \mathbf{w}_r - \sum_{i=2}^m \alpha_{r_i} \mathbf{v}_i \right), \quad (1)$$

e  $\mathbf{v}_1$  può essere sostituito, nelle combinazioni lineari in cui compare, con una combinazione lineare di  $\mathbf{w}_r$  e di  $\mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m$ . Inoltre  $\mathbf{w}_r$  è linearmente indipendente da  $\mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m$ , altrimenti per la (1)  $\mathbf{v}_1$  sarebbe linearmente dipendente da  $\mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m$ .

Abbiamo così ottenuto, a partire dalla base  $B_w$  di  $V$  un'altra base  $\{\mathbf{w}_r, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m\}$ . Il procedimento si può ripetere, sostituendo successivamente vettori di  $B_w$  al posto di  $\mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3, \dots$ . I vettori di  $B_w$  che si usano per sostituire i vettori di  $B_w$  risultano diversi ad ogni passo, dovendo essere linearmente indipendenti da quelli già usati nelle sostituzioni precedenti.

Se per assurdo fosse  $m > k$ , ci troveremmo al termine di questo procedimento di sostituzione con un'altra base formata dai vettori  $\{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_k, \mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_m\}$ , di cui i primi  $k$  costituiscono da soli una base, e quindi gli altri  $m - k$  sono linearmente dipendenti da essi. (È anche assurdo supporre che  $m < k$ , perché i ruoli delle due basi possono essere scambiati). ■

Uno spazio vettoriale  $V$  avente una base formata da un numero finito  $m$  di elementi si dice a *dimensione finita*. Si indica  $m = \dim V$ . Uno spazio vettoriale che non ha dimensione finita viene detto a *dimensione infinita*.

Dal teorema 1.5 discende che se  $V$  è uno spazio vettoriale di dimensione finita  $m$ , allora

- (a) ogni insieme di  $m$  vettori linearmente indipendenti di  $V$  costituisce una base di  $V$ ;
- (b) ogni insieme di  $k$  vettori di  $V$  con  $k > m$  è linearmente dipendente;
- (c) se  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  sono  $k$  vettori linearmente indipendenti di  $V$  con  $k < m$ , esistono  $m - k$  vettori  $\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_m$  tali che l'insieme  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k, \mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_m\}$  costituisce una base di  $V$ .

La base canonica di  $\mathbf{R}^n$  è costituita da  $n$  vettori. Quindi  $n$  è la dimensione di  $\mathbf{R}^n$  e ogni altro insieme di  $n$  vettori linearmente indipendenti di  $\mathbf{R}^n$  costituisce una base.

### 1.6 Sottospazi.

Un sottoinsieme  $S$  di uno spazio vettoriale  $V$  è detto *sottospazio* se è esso stesso uno spazio vettoriale.

Se  $S$  non coincide con  $V$  (cioè se  $S$  è un sottospazio *proprio*), è  $\dim S < \dim V$ . Se  $S$  e  $T$  sono due sottospazi di  $V$ , la somma

$$S + T = \{\mathbf{s} + \mathbf{t}, \mathbf{s} \in S, \mathbf{t} \in T\}$$

e l'intersezione  $S \cap T$  sono ancora sottospazi.

Per esempio, in  $\mathbf{R}^3$  consideriamo il sottospazio  $S$  generato dal vettore

$$\mathbf{s}_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

e il sottospazio  $T$  generato dai vettori

$$\mathbf{t}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad \mathbf{t}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

$S$  risulta formato da tutti i vettori le cui prima e terza componente sono nulle, mentre  $T$  risulta formato da tutti i vettori che hanno uguali la prima e la terza componente. Quindi  $\dim S = 1$  e  $\dim T = 2$ . È facile vedere che  $S + T = T$  e che  $S \cap T = S$ .

### 1.7 Somma diretta.

Uno spazio vettoriale  $V$  è detto *somma diretta* di due suoi sottospazi  $S$  e  $T$  se

$$V = S + T \quad \text{e} \quad S \cap T = \{\mathbf{0}\}.$$

Si indica di solito con  $V = S \oplus T$ .

### 1.8 Teorema.

È  $V = S \oplus T$  se e solo se ogni elemento  $\mathbf{v} \in V$  può essere espresso univocamente con la somma

$$\mathbf{v} = \mathbf{s} + \mathbf{t}, \quad \mathbf{s} \in S, \mathbf{t} \in T.$$

**Dim.** Sia  $V = S \oplus T$  e sia  $\mathbf{v} \in V$ . Se si potesse esprimere  $\mathbf{v} = \mathbf{s} + \mathbf{t} = \bar{\mathbf{s}} + \bar{\mathbf{t}}$ , con  $\mathbf{s} \neq \bar{\mathbf{s}}$  e  $\mathbf{t} \neq \bar{\mathbf{t}}$ , sarebbe  $\mathbf{s} - \bar{\mathbf{s}} = \bar{\mathbf{t}} - \mathbf{t} \in S \cap T = \{\mathbf{0}\}$  e quindi dovrebbe essere  $\mathbf{s} = \bar{\mathbf{s}}$  e  $\mathbf{t} = \bar{\mathbf{t}}$ .

## 7 Capitolo 1. Spazi vettoriali

Viceversa, supponiamo che per ogni  $\mathbf{v} \in V$  esistano unici  $\mathbf{s} \in S$  e  $\mathbf{t} \in T$  tali che  $\mathbf{v} = \mathbf{s} + \mathbf{t}$ . Quindi  $V \subset S + T$ . D'altra parte  $S$  e  $T$  sono sottospazi di  $V$ , quindi  $V \supset S + T$ . Ne segue che  $V = S + T$ . Se per assurdo esistesse un  $\mathbf{w} \in S \cap T$ , con  $\mathbf{w} \neq \mathbf{0}$ , avremmo anche  $\mathbf{v} = (\mathbf{s} + \mathbf{w}) + (\mathbf{t} - \mathbf{w})$ , con  $\mathbf{s} + \mathbf{w} \in S$  e  $\mathbf{t} - \mathbf{w} \in T$  e  $\mathbf{v}$  non sarebbe espresso in modo unico come somma di un vettore di  $S$  e di uno di  $T$ . ■

### 1.9 Teorema.

Se  $V = S \oplus T$ , allora

$$\dim V = \dim S + \dim T. \quad (2)$$

**Dim.** Sia  $\{\mathbf{s}_1, \dots, \mathbf{s}_p\}$  una base di  $S$  e  $\{\mathbf{t}_1, \dots, \mathbf{t}_r\}$  una base di  $T$ . Dovendo essere  $S \cap T = \{\mathbf{0}\}$ , i vettori  $\mathbf{s}_i$ ,  $i = 1, \dots, p$  e  $\mathbf{t}_i$ ,  $i = 1, \dots, r$  sono linearmente indipendenti. Inoltre ogni vettore di  $V = S \oplus T$  è esprimibile come combinazione lineare dei vettori  $\mathbf{s}_i$  e  $\mathbf{t}_i$ . Quindi  $\{\mathbf{s}_1, \dots, \mathbf{s}_p, \mathbf{t}_1, \dots, \mathbf{t}_r\}$  è una base di  $V$  e risulta  $\dim V = p + r = \dim S + \dim T$ . ■

In  $\mathbf{R}^3$  il sottospazio  $S$  generato dal vettore

$$\mathbf{s}_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

(formato da tutti i vettori la cui prima componente è nulla e che hanno uguali la seconda e la terza componente) e il sottospazio  $T$  generato dai vettori

$$\mathbf{t}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad \mathbf{t}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

sono tali che  $\mathbf{R}^3 = S \oplus T$ , infatti  $S \cap T = \{\mathbf{0}\}$ .

Se  $S$  e  $T$  sono due sottospazi qualsiasi di  $V$ , la relazione fra le loro dimensioni e la dimensione di  $V$  è un po' più complessa della (2). Si può infatti dimostrare che

$$\dim(S + T) = \dim S + \dim T - \dim(S \cap T).$$

Consideriamo in  $\mathbf{R}^3$  il sottospazio  $S$  generato dai vettori

$$\mathbf{s}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad \mathbf{s}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$



(formato da tutti i vettori la cui terza componente è nulla) e il sottospazio  $T$  generato dai vettori

$$\mathbf{t}_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad \mathbf{t}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

(formato da tutti i vettori la cui prima componente è nulla).  $S \cap T$  contiene tutti i vettori aventi prima e terza componente nulle, ma non la seconda, per cui  $S \cap T \neq \{\mathbf{0}\}$ . Risulta allora  $\mathbf{R}^3 = S + T \neq S \oplus T$ . Le dimensioni sono

$$\dim S = \dim T = 2, \quad \dim S \cap T = 1, \quad \dim S + T = 3.$$

Nel seguito ci occuperemo solo di spazi vettoriali a dimensione finita.

### 1.10 Prodotto scalare.

Su uno spazio vettoriale  $V$  si può definire una nuova struttura, quella di prodotto scalare. Si tratta di una applicazione che associa ad ogni coppia di vettori di  $V$  uno scalare di  $\mathbf{R}$ , definita in modo che siano soddisfatte certe proprietà. Questa struttura ci permetterà di introdurre concetti importanti, come lunghezza e ortogonalità di vettori. Utilizzeremo per semplicità lo spazio  $\mathbf{R}^n$ , ma le proprietà che studieremo valgono per qualsiasi spazio vettoriale a dimensione finita.

Nei diversi testi di algebra lineare per il prodotto scalare di due vettori  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$  vengono usate diverse notazioni, fra cui le più frequenti sono

$$\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} \quad \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle \quad \mathbf{x}^T \mathbf{y}.$$

Noi useremo l'ultima, che risulta compatibile con la definizione di prodotto fra matrici che vedremo nel prossimo capitolo. Con la notazione usata per i vettori riga e colonna è

$$\mathbf{x}^T \mathbf{y} = [x_1, \dots, x_n] \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}.$$

Si definisce *prodotto scalare* (o *interno*) l'applicazione  $\mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R}$ , che a due vettori  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$  associa lo scalare

$$\alpha = \mathbf{x}^T \mathbf{y} = \sum_{i=1}^n x_i y_i.$$

## 9 Capitolo 1. Spazi vettoriali

È facile verificare che il prodotto scalare su  $\mathbf{R}^n$  gode delle seguenti proprietà:

1.  $\mathbf{x}^T \mathbf{x} \geq 0$ , ed è nullo se e solo se  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ ;
2.  $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{x}$ ;
3.  $\mathbf{x}^T (\alpha \mathbf{y}) = \alpha \mathbf{x}^T \mathbf{y}$  per  $\alpha \in \mathbf{R}$ ;
4.  $\mathbf{x}^T (\mathbf{y} + \mathbf{z}) = \mathbf{x}^T \mathbf{y} + \mathbf{x}^T \mathbf{z}$  per  $\mathbf{z} \in \mathbf{R}^n$ .

Vale inoltre la disuguaglianza di *Cauchy-Schwarz*

$$(\mathbf{x}^T \mathbf{y})^2 \leq (\mathbf{x}^T \mathbf{x}) (\mathbf{y}^T \mathbf{y}).$$

### 1.11 Lunghezza di un vettore.

Per analogia con quanto accade in  $\mathbf{R}^2$  e  $\mathbf{R}^3$ , la quantità

$$\sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}} = \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{1/2}$$

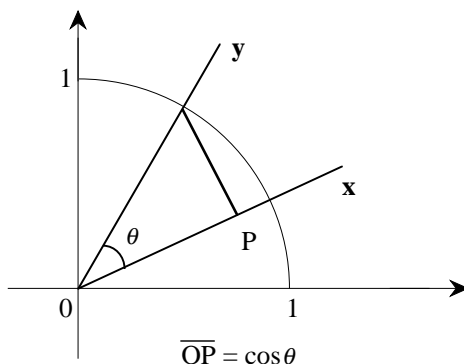
viene detta *lunghezza euclidea* del vettore  $\mathbf{x}$ . Dato un vettore  $\mathbf{x}$  di lunghezza qualsiasi, il vettore  $\frac{1}{\sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}}} \mathbf{x}$  ha lunghezza 1. Per la disuguaglianza di Cauchy-Schwarz risulta

$$\frac{|\mathbf{x}^T \mathbf{y}|}{\sqrt{(\mathbf{x}^T \mathbf{x})(\mathbf{y}^T \mathbf{y})}} \leq 1,$$

e si può considerare la quantità

$$\theta = \arccos \frac{\mathbf{x}^T \mathbf{y}}{\sqrt{(\mathbf{x}^T \mathbf{x})(\mathbf{y}^T \mathbf{y})}},$$

che viene definita *angolo* formato da due vettori  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbf{R}^n$ . È facile verificare che in  $\mathbf{R}^2$  e in  $\mathbf{R}^3$  questa definizione corrisponde al concetto geometrico di angolo, come si può vedere nel caso di  $\mathbf{R}^2$  nella figura.



### 1.12 Vettori ortogonali.

Se  $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = 0$ , i due vettori  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$  sono detti *ortogonali*.

Più in generale si dice che  $k$  vettori non nulli  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in \mathbf{R}^n$  sono *ortogonali* se  $\mathbf{x}_i^T \mathbf{x}_j = 0$  per  $i \neq j$ , e sono *ortonormali* se sono ortogonali ed inoltre  $\mathbf{x}_i^T \mathbf{x}_i = 1$ , cioè se hanno lunghezza 1 o, come si dice, se sono *normalizzati*. In questo caso si usa anche la notazione

$$\mathbf{x}_i^T \mathbf{x}_j = \delta_{ij},$$

dove

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{se } i = j, \\ 0 & \text{se } i \neq j, \end{cases}$$

è detto *delta di Kronecker*.

Si osservi che  $k$  vettori ortogonali sono anche linearmente indipendenti.

I vettori

$$\mathbf{x} = [1, 1, -1]^T \quad \text{e} \quad \mathbf{y} = [1, 1, 1]^T,$$

sono linearmente indipendenti, ma non ortogonali: infatti  $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = 1 \neq 0$ . I vettori

$$\mathbf{u} = \frac{1}{\sqrt{3}} \mathbf{x} \quad \text{e} \quad \mathbf{v} = \frac{1}{\sqrt{8}} [-2, 2, 0]^T$$

sono ortonormali: infatti  $\mathbf{u}^T \mathbf{u} = 1$ ,  $\mathbf{v}^T \mathbf{v} = 1$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{v} = 0$ .

Fra le diverse basi di  $\mathbf{R}^n$  sono particolarmente importanti le *basi ortonormali*, cioè quelle i cui vettori  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n$  sono ortonormali.

### 1.13 Metodo di ortogonalizzazione di Gram-Schmidt.

Se del sottospazio  $S$  di  $\mathbf{R}^n$  è nota una base  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k$ , è sempre possibile costruirne una ortonormale  $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_k$  servendosi del seguente teorema.

### 1.14 Teorema.

Se  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in \mathbf{R}^n$ ,  $k \leq n$ , sono  $k$  vettori linearmente indipendenti, i vettori  $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_k$ , così costruiti

$$\begin{aligned} \mathbf{t}_1 &= \mathbf{x}_1 & \mathbf{y}_1 &= \frac{1}{\sqrt{\mathbf{t}_1^T \mathbf{t}_1}} \mathbf{t}_1, \\ \mathbf{t}_i &= \mathbf{x}_i - \sum_{j=1}^{i-1} (\mathbf{x}_i^T \mathbf{y}_j) \mathbf{y}_j, & \mathbf{y}_i &= \frac{1}{\sqrt{\mathbf{t}_i^T \mathbf{t}_i}} \mathbf{t}_i, \quad i = 2, \dots, k, \end{aligned}$$

## 11 Capitolo 1. Spazi vettoriali

sono ortonormali.

**Dim.** Per ogni  $i$  il vettore  $\mathbf{y}_i$  è linearmente dipendente da  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_i$  ed è normalizzato. Per dimostrare l'ortogonalità si procede per induzione su  $k$ . Per  $k = 2$  è

$$\mathbf{t}_2 = \mathbf{x}_2 - (\mathbf{x}_2^T \mathbf{y}_1) \mathbf{y}_1 \neq \mathbf{0}$$

e

$$\mathbf{t}_2^T \mathbf{y}_1 = \mathbf{x}_2^T \mathbf{y}_1 - (\mathbf{x}_2^T \mathbf{y}_1) \mathbf{y}_1^T \mathbf{y}_1 = 0,$$

quindi  $\mathbf{y}_2^T \mathbf{y}_1 = 0$ . Per  $k > 2$ , supponendo che i vettori  $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_{k-1}$  siano ortonormali, si dimostra che  $\mathbf{t}_k \neq \mathbf{0}$  e ortogonale a  $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_{k-1}$ . Infatti se fosse  $\mathbf{t}_k = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}_k$  risulterebbe uguale ad una combinazione lineare degli  $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_{k-1}$  e quindi degli  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_{k-1}$ , che è assurdo. Inoltre, poiché

$$\mathbf{y}_j^T \mathbf{y}_i = 0 \quad \text{per } j, i \leq k-1, i \neq j,$$

risulta

$$\mathbf{t}_k^T \mathbf{y}_i = \mathbf{x}_k^T \mathbf{y}_i - \sum_{j=1}^{k-1} (\mathbf{x}_k^T \mathbf{y}_j) \mathbf{y}_j^T \mathbf{y}_i = \mathbf{x}_k^T \mathbf{y}_i - (\mathbf{x}_k^T \mathbf{y}_i) \mathbf{y}_i^T \mathbf{y}_i = 0. \quad \blacksquare$$

I vettori di  $\mathbf{R}^3$

$$\mathbf{x}_1 = \mathbf{e}_1 + \mathbf{e}_2, \quad \mathbf{x}_2 = \mathbf{e}_2 + \mathbf{e}_3, \quad \mathbf{x}_3 = \mathbf{e}_1 + \mathbf{e}_3$$

sono linearmente indipendenti. Applicando il metodo di Gram-Schmidt si ottengono i vettori

$$\mathbf{y}_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y}_2 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y}_3 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix},$$

che costituiscono una base ortonormale di  $\mathbf{R}^3$ .

### 1.15 Sottospazi ortogonali.

Sia  $S$  un sottospazio di  $\mathbf{R}^n$ . Il sottospazio

$$S^\perp = \{\mathbf{u} \in \mathbf{R}^n : \mathbf{u}^T \mathbf{v} = 0 \text{ per ogni } \mathbf{v} \in S\}$$

è detto *sottospazio ortogonale* ad  $S$ .

**1.16 Teorema.**

Valgono le seguenti relazioni

$$(a) \quad S \cap S^\perp = \{\mathbf{0}\}, \quad (b) \quad S \oplus S^\perp = \mathbf{R}^n, \quad (c) \quad \dim S^\perp = n - \dim S.$$

**Dim.** (a) un vettore  $\mathbf{x} \in S \cap S^\perp$  deve essere tale che  $\mathbf{x}^T \mathbf{x} = 0$ , e questo è possibile se e solo se  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ .

(b) Dimostriamo che  $\mathbf{R}^n = S + S^\perp$ . Se  $S$  avesse dimensione  $n$ ,  $S$  coinciderebbe con  $\mathbf{R}^n$  e  $S^\perp = \{\mathbf{0}\}$  e il risultato sarebbe banale. Sia allora  $k = \dim S < n$  e sia  $\{\mathbf{s}_1, \dots, \mathbf{s}_k\}$  una base di  $S$ . Consideriamo una base  $\{\mathbf{s}_1, \dots, \mathbf{s}_k, \mathbf{s}_{k+1}, \dots, \mathbf{s}_n\}$  di  $\mathbf{R}^n$  e costruiamo con il metodo di Gram-Schmidt una base ortonormale  $\{\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_k, \mathbf{y}_{k+1}, \dots, \mathbf{y}_n\}$ . L'insieme  $\{\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_k\}$  costituisce una base ortogonale di  $S$ , i vettori  $\mathbf{y}_{k+1}, \dots, \mathbf{y}_n$  sono ortogonali ai vettori  $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_k$  e quindi a tutti i vettori di  $S$ . Perciò  $\mathbf{y}_{k+1}, \dots, \mathbf{y}_n \in S^\perp$  e se  $\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$  è

$$\mathbf{x} = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{y}_i = \sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbf{y}_i + \sum_{i=k+1}^n \alpha_i \mathbf{y}_i = \mathbf{v} + \mathbf{t},$$

con  $\mathbf{v} \in S$  e  $\mathbf{t} \in S^\perp$ . Quindi per il teorema 1.8 è  $\mathbf{R}^n = S \oplus S^\perp$ .

(c) Segue dal teorema 1.9. ■

**1.17 Proiezione ortogonale.**

Dal teorema 1.16 segue che ogni vettore  $\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$  può essere espresso univocamente come somma

$$\mathbf{x} = \mathbf{s} + \mathbf{t}, \quad \mathbf{s} \in S, \quad \mathbf{t} \in S^\perp. \quad (3)$$

Il vettore  $\mathbf{s}$  è detto *proiezione ortogonale* di  $\mathbf{x}$  su  $S$ .

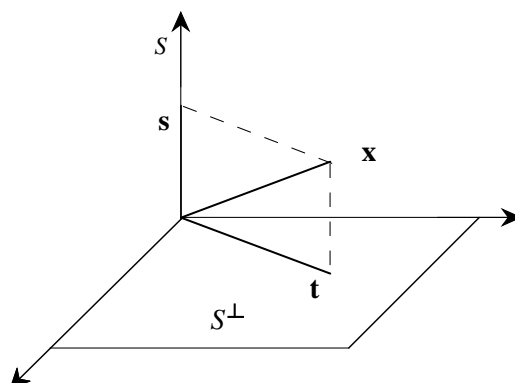
In  $\mathbf{R}^3$  sia  $S$  il sottospazio generato dal vettore

$$\mathbf{x}_1 = [0, 0, 1]^T.$$

$S$  è quindi costituito da tutti i vettori le cui due prime componenti sono nulle, e la sua dimensione è 1. Lo spazio  $S^\perp$ , costituito dai vettori la cui terza componente è nulla, è quindi generato dai vettori

$$\mathbf{x}_2 = [1, 0, 0]^T \quad \text{e} \quad \mathbf{x}_3 = [0, 1, 0]^T$$

e la sua dimensione è 2. La figura fornisce per questo caso l'interpretazione geometrica della relazione (3).



## 1.18 Esercizi.

1. Verificare che in uno spazio vettoriale  $V$ 
  - a) vale la *legge di cancellazione*, cioè se  $\mathbf{u} + \mathbf{v} = \mathbf{u} + \mathbf{w}$ , allora  $\mathbf{v} = \mathbf{w}$ ;
  - b) per ogni  $\alpha \in \mathbf{R}$  è  $\alpha \mathbf{0} = \mathbf{0}$ ;
  - c) per ogni  $\mathbf{v} \in V$  è  $0\mathbf{v} = \mathbf{0}$ ;
  - d) se  $\alpha\mathbf{v} = \mathbf{0}$  è  $\alpha = 0$  oppure  $\mathbf{v} = \mathbf{0}$ ;
  - e) per ogni  $\alpha \in \mathbf{R}$  e  $\mathbf{v} \in V$  è  $(-\alpha)\mathbf{v} = \alpha(-\mathbf{v}) = -(\alpha\mathbf{v})$ ;
- 2. Verificare che l'insieme dei polinomi a coefficienti reali di grado minore od uguale a  $n$  è uno spazio vettoriale rispetto alle usuali operazioni di addizione di polinomi e di moltiplicazione per scalare.
- 3. Verificare che  $\mathbf{R}^n$  è uno spazio vettoriale rispetto alle usuali operazioni di addizione di vettori e di moltiplicazione per scalare.
- 4. Verificare che l'insieme  $S$  delle coppie ordinate di numeri reali non è uno spazio vettoriale rispetto alle operazioni di addizione e di moltiplicazione per scalare così definite

$$(x_1, x_2) + (y_1, y_2) = (x_1 + y_1, x_2 + y_2), \quad \alpha(x_1, x_2) = (\alpha x_1, \alpha x_2).$$

- 5. Per stabilire se  $k$  vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  di  $\mathbf{R}^n$ ,  $k \leq n$ , sono linearmente indipendenti si deve verificare se la combinazione lineare  $\alpha_1\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_k\mathbf{v}_k$ ,  $\alpha_i \in \mathbf{R}^n$ , è nulla solo per  $\alpha_1 = \dots = \alpha_k = 0$ , o equivalentemente se il *sistema lineare omogeneo*

$$\alpha_1\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_k\mathbf{v}_k = \mathbf{0}$$

di  $n$  equazioni nelle  $k$  incognite  $\alpha_1, \dots, \alpha_k$  ha la sola *soluzione nulla*. Anche se lo studio e la risoluzione dei sistemi lineari verranno affrontati nel Capitolo 3, per poter fin d'ora accertare l'indipendenza (o la dipendenza) lineare di un insieme di vettori, anticipiamo il seguente metodo di *riduzione a forma a scalini*.

1o passo. Si considera la prima equazione. Se il coefficiente di  $\alpha_1$  è non nullo si ricava l'incognita  $\alpha_1$  (in funzione di  $\alpha_2, \dots, \alpha_k$ ), la si sostituisce in tutte le equazioni seguenti, e poi si prosegue al passo successivo. Se invece il coefficiente di  $\alpha_1$  è nullo si scambia la prima equazione con una, fra le seguenti, in cui tale coefficiente sia non nullo, e si procede come sopra. Se ciò non è possibile perché in tutte le equazioni seguenti il coefficiente di  $\alpha_1$  è nullo, si considera  $\alpha_2$  come incognita da ricavare e da sostituire e si procede come sopra.

$i$ -esimo passo,  $i = 2, \dots$ . Si considera la  $i$ -esima equazione. Sia  $\alpha_j$  la prima incognita non ancora sostituita nei passi precedenti. Si procede come nel primo passo, con l'equazione  $i$ -esima al posto della prima e  $\alpha_j$  al posto di  $\alpha_1$ .

Il metodo si arresta al più tardi al passo  $n - 1$  (precedentemente se sono state sostituite tutte le incognite). Sia  $s$  il numero delle equazioni che, al termine del metodo, non risultano tutte nulle. Ovviamente è  $s \leq k$ . Si dimostra che  $s$  è il numero di vettori linearmente indipendenti, fra quelli dati.

Dire se i seguenti vettori di  $\mathbf{R}^3$  sono linearmente indipendenti, usando il metodo di riduzione a forma a scalini:

- a)  $\mathbf{x}_1 = [1, 1, 0]^T$ ,  $\mathbf{x}_2 = [0, 1, 1]^T$ ,  $\mathbf{x}_3 = [1, 0, 1]^T$ ;
- b)  $\mathbf{x}_1 = [1, -2, -1]^T$ ,  $\mathbf{x}_2 = [-1, 0, 3]^T$ ,  $\mathbf{x}_3 = [2, 1, -1]^T$ ;
- c)  $\mathbf{x}_1 = [1, -2, -1]^T$ ,  $\mathbf{x}_2 = [-1, 0, 3]^T$ ,  $\mathbf{x}_3 = [1, -1, -2]^T$ .

- 6. Scrivere il vettore  $[1, 2, 3]^T$  come combinazione lineare dei vettori

- a)  $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3$ ;
- b)  $\mathbf{x}_1 = [1, 1, 0]^T$ ,  $\mathbf{x}_2 = [0, 1, 1]^T$ ,  $\mathbf{x}_3 = [0, 0, 1]^T$ .

- 7. Per quale valore di  $\alpha$  il vettore  $[1, 2, \alpha]^T$  è combinazione lineare dei vettori  $[-1, 1, -1]^T$  e  $[0, 3, 1]^T$ .

- 8. Dimostrare che  $\mathbf{R}^3$  è generato dai vettori

$$\mathbf{x}_1 = [2, -1, 1]^T, \quad \mathbf{x}_2 = [-1, 0, 1]^T, \quad \mathbf{x}_3 = [1, 3, -1]^T.$$

## 15 Capitolo 1. Spazi vettoriali

- **9.** Dimostrare che  $n + 1$  vettori di  $\mathbf{R}^n$  sono linearmente dipendenti.
- **10.** Dati due vettori  $\mathbf{v}_1 = [1, -1, -1]^T$  e  $\mathbf{v}_2 = [1, 1, -1]^T$ , determinare un vettore  $\mathbf{v}_3$  in modo che  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$  sia una base di  $\mathbf{R}^3$ .
- **11.** Dimostrare che  $S$  è sottospazio di  $V$  se e solo se valgono le due condizioni
  - (a)  $S$  contiene lo  $\mathbf{0}$ ,
  - (b) per ogni  $\alpha, \beta \in \mathbf{R}$  e ogni  $\mathbf{s}, \mathbf{t} \in S$  è  $\alpha\mathbf{s} + \beta\mathbf{t} \in S$ .
- **12.** Siano  $S$  e  $T$  sottospazi di  $V$ . Dimostrare che  $S + T$  e  $S \cap T$  sono sottospazi di  $V$ .
- **13.** Qual è il sottospazio generato da un vettore  $\mathbf{v} \in \mathbf{R}^n$ ?
- **14.** Dimostrare che se  $\mathbf{s}$  genera  $S$  e  $\mathbf{t}$  genera  $T$ , allora  $\{\mathbf{s}, \mathbf{t}\}$  genera  $S + T$ .
- **15.** Sia  $S$  il sottospazio di  $\mathbf{R}^3$  generato dai vettori  $\mathbf{s}_1 = [1, 1, 1]^T$  e  $\mathbf{s}_2 = [1, 0, -1]^T$  e  $T$  quello generato dal vettore  $\mathbf{t}_1 = [2, 1, 0]^T$ . Dire quali sono le dimensioni di  $S$ , di  $T$ , di  $S + T$  e di  $S \cap T$ .
- **16.**  $\mathbf{R}^2$  è sottospazio di  $\mathbf{R}^3$ ?
- **17.** Dire quali dei seguenti sottoinsiemi di  $\mathbf{R}^3$  sono dei sottospazi:
  - a) i vettori la cui prima componente è nulla;
  - b) i vettori la cui prima componente è positiva;
  - c) i vettori la cui lunghezza è uguale a 1;
  - d) i vettori la cui prima componente è doppia della seconda;
  - e) i vettori in cui il prodotto delle componenti è nullo;
  - f) i vettori aventi componenti uguali.
- **18.** In  $\mathbf{R}^4$  siano  $\mathbf{x}$  un vettore le cui componenti hanno somma nulla,  $\mathbf{y}$  un vettore le cui prima componente è nulla,  $\mathbf{w}$  un vettore la cui terza componente è nulla e  $\mathbf{z}$  un vettore le cui componenti hanno somma uguale a 1. Dire chi sono i sottospazi  $S$ , generato da  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$ , e  $T$ , generato da  $\mathbf{w}$  e  $\mathbf{z}$ . Quali sono le dimensioni di  $S$  e  $T$ ? È vero che  $S \oplus T = \mathbf{R}^4$ ?
- **19.** Dimostrare che se  $S$  e  $T$  sono due sottospazi di  $V$  vale

$$\dim(S + T) = \dim S + \dim T - \dim(S \cap T),$$

e quindi

$$\max\{\dim S, \dim T\} \leq \dim(S + T) \leq \min\{\dim S + \dim T, n\},$$

$$\max\{0, \dim S + \dim T - n\} \leq \dim(S \cap T) \leq \min\{\dim S, \dim T\}.$$



- 20. Sia  $S$  il sottospazio di  $\mathbf{R}^3$  generato dai due vettori  $[1, 1, -1]^T$  e  $[1, -1, 0]^T$ . Determinare un sottospazio  $T$  tale che  $S \oplus T = \mathbf{R}^3$ .

- 21. Dimostrare che in  $\mathbf{R}^n$  vale la seguente *legge del parallelogramma*

$$(\mathbf{x} + \mathbf{y})^T(\mathbf{x} + \mathbf{y}) + (\mathbf{x} - \mathbf{y})^T(\mathbf{x} - \mathbf{y}) = 2(\mathbf{x}^T \mathbf{y} + \mathbf{y}^T \mathbf{x}).$$

- 22. Dimostrare la disuguaglianza di Cauchy-Schwarz

$$(\mathbf{x}^T \mathbf{y})^2 \leq (\mathbf{x}^T \mathbf{x}) (\mathbf{y}^T \mathbf{y}).$$

(Traccia: per  $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$ , porre  $\alpha = \frac{\mathbf{y}^T \mathbf{x}}{\mathbf{y}^T \mathbf{y}}$  e sviluppare la disuguaglianza  $(\mathbf{x} - \alpha \mathbf{y})^T(\mathbf{x} - \alpha \mathbf{y}) \geq 0$ .)

- 23. Dimostrare che  $k$  vettori ortogonali di  $\mathbf{R}^n$ , con  $k \leq n$ , sono linearmente indipendenti.
- 24. Verificare che i vettori di  $\mathbf{R}^n$

$$\mathbf{x}_i = [ \underbrace{1, \dots, 1}_{i \text{ componenti}}, 0, \dots, 0 ]^T, \quad i = 1, \dots, n,$$

costituiscono una base non ortonormale. Quale base si ottiene applicando il metodo di Gram-Schmidt?

(Risposta: si ottiene la base canonica di  $\mathbf{R}^n$ .)

- 25. Siano  $S$  e  $T$  sottospazi di  $\mathbf{R}^n$ . Dimostrare che

$$(S^\perp)^\perp = S, \quad (S + T)^\perp = S^\perp \cap T^\perp, \quad (S \cap T)^\perp = S^\perp + T^\perp.$$

- 26. Sia  $S$  il sottospazio di  $\mathbf{R}^4$  generato dai vettori  $\mathbf{s}_1 = [1, 0, 1, 0]^T$  e  $\mathbf{s}_2 = [-1, -1, -1, 0]^T$ . Determinare una base ortogonale di  $S^\perp$ .

(Risposta:  $\{\mathbf{e}_1 - \mathbf{e}_3, \mathbf{e}_4\}$  )

27. Sia  $\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n\}$  una base ortonormale di  $\mathbf{R}^n$ ,  $n$  pari.

- a) Dimostrare che per ogni vettore  $\mathbf{v} \in \mathbf{R}^n$  è

$$\mathbf{v} = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{x}_i, \quad \text{dove} \quad \alpha_i = \mathbf{v}^T \mathbf{x}_i;$$

- b) costruire con il metodo di Gram-Schmidt una base ortogonale di  $\mathbf{R}^n$  a partire dai vettori

$$\mathbf{e}_1 + \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_1 - \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3 + \mathbf{e}_4, \mathbf{e}_3 - \mathbf{e}_4, \dots, \mathbf{e}_{n-1} + \mathbf{e}_n, \mathbf{e}_{n-1} - \mathbf{e}_n.$$

17 Capitolo 1. Spazi vettoriali

- **28.** Si considerino i seguenti vettori di  $\mathbf{R}^3$ :

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix},$$

e lo spazio vettoriale  $V$  delle loro combinazioni lineari. Determinare la dimensione di  $V$  e individuarne una base ortonormale.

- **29.** Dati i tre vettori di  $\mathbf{R}^3$

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}, \mathbf{z} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix},$$

si consideri il sottospazio da essi generato

$$S = \{\mathbf{x} \in \mathbf{R}^3; \mathbf{x} = \alpha\mathbf{u} + \beta\mathbf{v} + \gamma\mathbf{z}, \alpha, \beta, \gamma \in \mathbf{R}\}.$$

Determinare la dimensione di  $S$  e trovare una base del sottospazio ortogonale  $S^\perp$ .

- **30.** Dati due vettori  $\mathbf{u}$  e  $\mathbf{v}$  di  $\mathbf{R}^3$  linearmente indipendenti, si consideri un terzo vettore  $\mathbf{z}$  di  $\mathbf{R}^3$ , ortogonale a  $\mathbf{u}$  e  $\mathbf{v}$ . Si dimostri che  $\{\mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{z}\}$  è una base di  $\mathbf{R}^3$ . In particolare, per  $\mathbf{u} = [1, 1, 1]^T$ ,  $\mathbf{v} = [1, -1, 2]^T$ , si indichi un vettore  $\mathbf{z}$  di  $\mathbf{R}^3$ , ortogonale a  $\mathbf{u}$  e  $\mathbf{v}$ .
- **31.** Si considerino l'insieme  $S$  di vettori di  $\mathbf{R}^3$  della forma  $[x_1, 2x_1, x_3]^T$  e l'insieme  $T$  di vettori di  $\mathbf{R}^3$  della forma  $[x_1, -x_1, x_1]^T$ .
  - si verifichi che  $S$  e  $T$  sono sottospazi vettoriali di  $\mathbf{R}^3$ .
  - si determinino le loro dimensioni e si indichino delle basi.
  - si verifichi che  $\mathbf{R}^3 = S \oplus T$ .
- **32.** Sono dati i seguenti vettori di  $R^4$ :

$$\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \\ -4 \\ -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 4 \\ 3 \end{bmatrix}.$$

Si stabilisca se sono linearmente indipendenti. Nel caso che non lo siano, si trovi una base del sottospazio di  $R^4$  formato dalle loro combinazioni lineari.

- **33.** Si determinino i vettori di  $\mathbf{R}^3$  ortogonali ai vettori  $\mathbf{v}_1 = [1 \ 2 \ 1]^T$ ,  $\mathbf{v}_2 = [-3 \ 4 \ -1]^T$ ,  $\mathbf{v}_3 = [2 \ -1 \ 1]^T$ .
- **34.** Dati i vettori  $\mathbf{u} = [1, 1, 1]^T$ ,  $\mathbf{v} = [1, 2, 1]^T$ , e  $\mathbf{w} = [1, -1, 1]^T$ , si consideri il sottospazio  $S$  dei vettori di  $\mathbf{R}^3$  della forma  $\alpha\mathbf{u}$ ,  $\alpha \in \mathbf{R}$ , e il sottospazio  $T$  dei vettori di  $\mathbf{R}^3$  della forma  $\alpha\mathbf{v} + \beta\mathbf{w}$ ,  $\alpha, \beta \in \mathbf{R}$ . Si stabilisca se è vero che  $\mathbf{R}^3 = S \oplus T$ .