Dipartimento di matematica Università di Milano

# Introduzione all'algebra lineare (versione preliminare)

Giuseppe Canuto

Ottavio G. Rizzo

Versione del 27 febbraio 2007

© 2006 by Giuseppe Canuto and Ottavio G. Rizzo, Ottavio.Rizzo@mat.unimi.it La versione più recente si può trovare all'indirizzo http://www.mat.unimi.it/~otto/geoI

# Indice

1	Gruppi, anelli, campi					
	1.1	Gruppi	1			
	1.2	Anelli	1			
	1.3	Campi	1			
	1.4	Il gruppo $S_n$	1			
	1.5	L'anello $K[X]$	1			
2	Spazi vettoriali 3					
	2.1	Definizioni	3			
	2.2	Applicazioni lineari	5			
	2.3	Indipendenza lineare e basi	7			
	2.4	Somma diretta e somma	11			
	2.5	Nullità più rango	13			
	2.6	Spazi quozienti	14			
	2.7	Duale	15			
3	Matrici 1					
	3.1	Definizioni	17			
	3.2	Matrice associata ad un'applicazione lineare	18			
	3.3	Sistemi di equazioni lineari	19			
	3.4	Rango	20			
	3.5	Cambiamenti di base	22			
4	Determinante 2					
	4.1	Introduzione	25			
	4.2	Forme multilineari	26			
	4.3	Determinante	28			
	4.4	Proprietà del determinante	29			
5	Autovalori e autovettori 3					
	5.1	Autovalori, autovettori e polinomio caratteristico	33			
	5.2	Polinomio minimo	34			
	5.3	Molteplicità algebrica e geometrica	36			
	5.4	Indipendenza di autovettori	37			
	5.5	Endomorfismi triangolabili	38			
	5.6	Teorema di Cayley-Hamilton	30			

### Indice

	5.7	Endomorfismi diagonalizzabili	40		
	5.8	Endomorfismi nilpotenti	40		
6	Spazi euclidei ed unitari				
	6.1	Prodotti scalari reali e spazi euclidei	41		
	6.2	Ortogonalità	43		
	6.3	Endomorfismi ortogonali	45		
	6.4	Spazi unitari	48		
	6.5	Endomorfismi unitari	48		
	6.6	Endomorfismi autoaggiunti	48		
Indice analitico					

# 1 Gruppi, anelli, campi

- 1.1 Gruppi
- 1.2 Anelli
- 1.3 Campi
- **1.4** Il gruppo  $S_n$
- **1.5** L'anello K[X]

1 Gruppi, anelli, campi

### 2 Spazi vettoriali

### 2.1 Definizioni

Sia K il campo dei numeri reali o dei numeri complessi. Uno **spazio vettoriale** V/K è un'insieme V, i cui elementi sono detti **vettori**, su cui sono definite un'operazione di **somma** ed un'operazione di **prodotto di un vettore per uno scalare**:

$$V \times V \longrightarrow V \qquad K \times V \longrightarrow V$$

$$(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) \longmapsto \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 \qquad (\alpha, \mathbf{v}) \longmapsto \alpha \mathbf{v}$$

tali che, per ogni  $\alpha$ ,  $\alpha_1$ ,  $\alpha_2 \in K$  e per ogni  $\mathbf{v}$ ,  $\mathbf{v}_1$ ,  $\mathbf{v}_2$ ,  $\mathbf{v}_3 \in V$ :

- 1.  $(\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2) + \mathbf{v}_3 = \mathbf{v}_1 + (\mathbf{v}_2 + \mathbf{v}_3)$
- 2. Esiste un vettore  $\mathbf{o}_V$  tale che  $\mathbf{v} + \mathbf{o}_V = \mathbf{o}_V + \mathbf{v} = \mathbf{v}$ , per ogni  $\mathbf{v} \in V$
- 3. Dato  $\mathbf{v} \in V$ , esiste un vettore  $-\mathbf{v} \in V$  tale che  $\mathbf{v} + (-\mathbf{v}) = -\mathbf{v} + \mathbf{v} = \mathbf{o}_V$
- 4.  $\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 = \mathbf{v}_2 + \mathbf{v}_1$
- 5.  $(\alpha_1 + \alpha_2)\mathbf{v} = \alpha_1\mathbf{v} + \alpha_2\mathbf{v}$
- 6.  $\alpha(\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2) = \alpha \mathbf{v}_1 + \alpha \mathbf{v}_2$
- 7.  $\alpha_1(\alpha_2 \mathbf{v}) = (\alpha_1 \alpha_2) \mathbf{v}$
- 8. 1v = v

Gli elementi del campo K saranno detti scalari. Il vettore  $\mathbf{o}_V$  è detto vettore nullo di V, mentre  $-\mathbf{v}$  è detto opposto di  $\mathbf{v}$ .

Le condizioni 1, 2, 3, 4 significano che V con l'operazione di somma è un gruppo commutativo, che indicheremo V(+).

Le condizioni 5, 6 sono dette proprietà distributive.

### Esempi

1. Spazi  $K^n$ 

Sia  $K^n$  lo spazio delle n-uple  $(x_1, \ldots, x_n)$  con  $x_i \in K$ , per  $i = 1, \ldots, n$ . Se definiamo

$$(x_1,\ldots,x_n)+(x'_1,\ldots,x'_n)=(x_1+x'_1,\ldots,x_n+x'_n)$$
  
$$\alpha(x_1,\ldots,x_n)=(\alpha x_1,\ldots,\alpha x_n)$$

otteniamo uno spazio vettoriale su K che denotiamo  $K^n$ . Nel caso n=2, useremo spesso la notazione (x, y) per gli elementi di  $K^2$ ; nel caso n=3, scriveremo (x, y, z).

### 2 Spazi vettoriali

### 2. Polinomi K[X]

Sia K[X] l'insieme dei polinomi in una variabile X a coefficienti in K: con le usuali operazioni di somma e di prodotto per una costante, forma uno spazio vettoriale su K.

### 3. Funzioni continue

Sia I un intervallo della retta reale; l'insieme  $C_{\mathbf{R}}(I)$  delle funzioni continue definite su I a valori in  $\mathbf{R}$  è uno spazio vettoriale con le operazioni di somma di funzioni e di moltiplicazione per una costante.

### Convenzione

Scriveremo semplicemente  $\mathbf{v} - \mathbf{w}$  per indicare  $\mathbf{v} + (-\mathbf{w})$ .

Proprietà elementari. Abbiamo che:

1.  $o\mathbf{v} = \mathbf{o}_V$ , per ogni  $\mathbf{v} \in V$ 

Infatti o $\mathbf{v} = (o + o)\mathbf{v} = o\mathbf{v} + o\mathbf{v}$ .

2.  $\alpha \mathbf{o}_V = \mathbf{o}_V$ , per ogni  $\alpha \in K$ 

Infatti  $\alpha \mathbf{o}_V = \alpha (\mathbf{o}_V + \mathbf{o}_V) = \alpha \mathbf{o}_V + \alpha \mathbf{o}_V$ .

3. Se  $\alpha \mathbf{v} = \mathbf{o}_V$ , allora  $\alpha = 0$  oppure  $\mathbf{v} = \mathbf{o}_V$ 

Infatti se  $\alpha \neq 0$ , esiste  $\alpha^{-1}$  e quindi  $\mathbf{v} = (\alpha^{-1}\alpha)\mathbf{v} = \alpha^{-1}(\alpha\mathbf{v}) = \mathbf{o}_V$ .

4.  $-(\alpha \mathbf{v}) = (-\alpha)\mathbf{v} = \alpha(-\mathbf{v})$ 

Verifichiamo la prima uguaglianza, mostrando che  $\alpha \mathbf{v}$  è l'opposto di  $(-\alpha)\mathbf{v}$ :  $\alpha \mathbf{v} + (-\alpha)\mathbf{v} = (\alpha - \alpha)\mathbf{v} = \mathbf{o}\mathbf{v}$ . Analogamente si verifica che il primo e il terzo vettore sono uguali.

5.  $-\mathbf{v} = (-1)\mathbf{v}$ 

Questo è il caso particolare del precedente, in cui  $\alpha = 1$ .

### Sottospazi vettoriali

Sia V/K uno spazio vettoriale. Un sottoinsieme non vuoto Z di V è detto sottospazio vettoriale di V se sono verificate le due condizioni seguenti:

- 1. Se  $v_1, v_2 \in Z$ , allora  $v_1 + v_2 \in Z$
- 2. Se  $\mathbf{v} \in Z$  ed  $\alpha \in K$ , allora  $\alpha \mathbf{v} \in Z$

Se Z è un sottospazio vettoriale di V, allora Z è uno spazio vettoriale con le operazione di somma e prodotto per uno scalare definite su V. Si osservi che dalla prima (o dalla seconda) segue subito che  $\mathbf{o}_V$  appartiene ad ogni sottospazio vettoriale di V. Infatti, usando la seconda condizione: preso  $\mathbf{v} \in Z$ , allora o $\mathbf{v} = \mathbf{o}_V \in Z$ .

### Esempi

- 1. Sia  $Z = \{ \mathbf{o}_V \}$ . Il sottoinsieme costituito dal solo vettore nullo è un sottospazio vettoriale.
- 2. L'insieme  $K_d[X]$  dei polinomi di grado  $\leq d$  è un sottospazio vettoriale di K[X].
- 3. Il sottoinsieme  $Z \subseteq \mathbb{R}^2$  formato dai vettori della forma (x, 2x) è un sottospazio vettoriale di  $\mathbb{R}^2$ .
- 4. Se  $V_1$  e  $V_2$  sono due sottospazi vettoriali di uno spazio vettoriale  $V_1$  allora  $V_1 \cap V_2$  è un sottospazio vettoriale di V.

### Combinazioni lineari

Siano  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k$  dei vettori in uno spazio vettoriale V. Un vettore  $\mathbf{v}$  della forma  $\mathbf{v} = \alpha_1 \mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_k \mathbf{v}_k$ , con gli  $\alpha_i \in K$  è detto **combinazione lineare** dei vettori  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$ . Gli scalari  $\alpha_1, \dots, \alpha_k$  sono anche detti **coefficienti** della combinazione lineare.

L'insieme delle combinazioni lineare di  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k$  è un sottospazio vettoriale di V, come si verifica immediatamente, che denotiamo  $\mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k)$ . Tale spazio è detto anche **spazio generato** dai vettori  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k$ ; l'insieme  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k\}$  è detto sistema di generatori di V. Esso contiene ciascuno dei vettori  $\mathbf{v}_i$  ed inoltre, se  $Z \subseteq V$  è un sottospazio vettoriale contenente tutti i  $\mathbf{v}_i$ , allora  $\mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \ldots, \mathbf{v}_k) \subseteq Z$ .

Uno spazio vettoriale V è detto finitamente generato se esiste un insieme finito  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k\}$  di vettori tale che  $V = \mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k)$ .

Osserviamo inoltre che, se  $\mathbf{v}$  è combinazione lineare di  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k$ , allora  $\mathcal{L}(\mathbf{v}, \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k) = \mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k)$ .

### Esempi

- 1.  $K^n$  è finitamente generato. Infatti i vettori (1, 0, ..., 0), (0, 1, 0, ..., 0), (0, ..., 0, 1) formano un sistema di generatori. Tali vettori sono detti **versori** di  $K^n$ .
- 2. K[X] non è finitamente generato su K. Infatti se così fosse, sia  $\{P_1(X), \ldots, P_k(X)\}$  un insieme di generatori dove  $P_i(X)$  è un polinomio di grado  $d_i$ . Un polinomio P(X) di grado  $d > \max_{i=1}^k \{d_i\}$  non può essere combinazione lineare dei  $\{P_i(X)\}_{i=1}^k$ .

### 2.2 Applicazioni lineari

**Definizione.** Siano V e W due spazi vettoriali su K. Un'applicazione  $\varphi: V \to W$  è detta **lineare** se valgono le seguenti proprietà:

$$\varphi(\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2) = \varphi(\mathbf{v}_1) + \varphi(\mathbf{v}_2), \quad \text{per ogni } \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in V$$
  
$$\varphi(\alpha \mathbf{v}) = \alpha \varphi(\mathbf{v}), \quad \text{per ogni } \alpha \in K, \mathbf{v} \in V$$

Se  $\varphi$  è un'applicazione lineare, allora  $\varphi(\mathbf{o}_V) = \mathbf{o}_W$ , cioè il vettore nullo del primo spazio vettoriale viene sempre mandato nel vettore nullo del secondo spazio vettoriale. Infatti abbiamo  $\varphi(\mathbf{o}_V) = \varphi(\mathbf{o}_V + \mathbf{o}_V) = \varphi(\mathbf{o}_V) + \varphi(\mathbf{o}_V)$ .

Data un'applicazione lineare  $\varphi$  ed un vettore  $\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \cdots + \alpha_k \mathbf{v}_k$ , combinazione lineare dei  $\mathbf{v}_i \in V$  con  $\alpha_i \in K$ , avremo:  $\varphi(\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \cdots + \alpha_k \mathbf{v}_k) = \alpha_1 \varphi(\mathbf{v}_1) + \cdots + \alpha_k \varphi(\mathbf{v}_k)$ .

L'insieme delle applicazioni lineari da V in W sarà denotato  $\operatorname{Hom}_K(V, W)$ . Tale insieme è esso stesso uno spazio vettoriale con le operazioni di somma e prodotto per uno scalare definite nel modo seguente: dati  $\varphi, \psi \in \operatorname{Hom}_K(V, W)$ ,  $\mathbf{x} \in V$  ed  $\alpha \in K$ :

$$(\varphi + \psi)(\mathbf{x}) = \varphi(\mathbf{x}) + \psi(\mathbf{x}), \qquad (\alpha\varphi)(\mathbf{x}) = \alpha\varphi(\mathbf{x})$$

### Esempi

Lasciamo al lettore la semplice verifica che le seguenti applicazioni sono tutte lineari.

- 1. L'applicazione  $V \to W$  che manda ogni  $\mathbf{v} \in V$  in  $\mathbf{o}_W$ . Quest'applicazione viene detta talvolta applicazione nulla.
- 2. La proiezione  $\pi: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^2$  definita da  $\pi(x, y, z) = (x, y)$ .
- 3. La derivazione  $D:K[X]\to K[X]$ . Se  $P(X)=\sum\limits_{k=0}^{n}a_kX^k$ , allora  $D(P(X))=\sum\limits_{k=1}^{n}ka_kX^{k-1}$ .

**Definizione.** Sia  $\varphi: V \to W$  un'applicazione lineare. Il **nucleo** di  $\varphi$ , denotato ker  $\varphi$  è il sottoinsieme di V che viene mandato in  $\mathbf{o}_W$ : ker  $\varphi = \{\mathbf{v} \in V : \varphi(\mathbf{v}) = \mathbf{o}_W\}$ . L'immagine di  $\varphi$ , denotata Im  $\varphi$ , è il sottoinsieme di W immagine di V.

Sia  $\varphi: V \to W$  un'applicazione lineare. È allora immediato verificare che il nucleo ker  $\varphi$  è sottospazio vettoriale di V e che l'immagine Im  $\varphi$  è sottospazio vettoriale di W.

### Esempi

- 1. Nell'esempio 1 di sopra, abbiamo che il nucleo è V mentre l'immagine è  $\{\mathbf{o}_W\}$ .
- 2. Nell'esempio 2, abbiamo ker  $\pi = \{(0, 0, z) \in \mathbb{R}^3 : z \in \mathbb{R}\}$ , l'asse delle z.
- 3. Nell'esempio 3, il nucleo è l'insieme dei polinomi costanti, mentre l'immagine è tutto K[X], cioè D è suriettiva.

Data un'applicazione lineare  $\varphi: V \to W$ , avremo che  $\varphi$  è suriettiva se Im  $\varphi = W$ . Per quanto riguarda l'iniettività, abbiamo:

### Proposizione 2.1

*Un'applicazione lineare*  $\varphi: V \to W$  *è iniettiva se e solo* ker  $\varphi = \{\mathbf{o}_V\}$ .

*Dimostrazione.* Come abbiamo visto,  $\varphi(\mathbf{o}_V) = \mathbf{o}_W$ .

Se  $\varphi$  è iniettiva, l'unico vettore la cui immagine è  $\mathbf{o}_W$  è  $\mathbf{o}_V$ , cioè ker  $\varphi = \{\mathbf{o}_V\}$ .

Viceversa, se ker  $\varphi = \{\mathbf{o}_V\}$ , supponiamo che  $\varphi(\mathbf{v}_1) = \varphi(\mathbf{v}_2)$ : allora  $\varphi(\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2) = \varphi(\mathbf{v}_1) - \varphi(\mathbf{v}_2) = \mathbf{o}_W$  implica che  $\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2 \in \ker \varphi$ , cioè  $\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2 = \mathbf{o}_V$ .

**Definizione.** Un'applicazione lineare biiettiva  $\varphi: V \to W$  è detta isomorfismo (di V in W).

### Proposizione 2.2

Se  $\varphi: V \to W$  è un isomorfismo, allora l'applicazione inversa  $\varphi^{-1}: W \to V$  è anch'essa lineare.

Dimostrazione. Esercizio.

L'insieme degli isomorfismi da V in W è denotato Isom $_K(V, W)$ .

### 2.3 Indipendenza lineare e basi

Siano  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  vettori dello spazio vettoriale V. Diciamo che essi sono **linearmente dipendenti** se esistono degli scalari  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  non tutti nulli tali che  $\alpha_1\mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_n\mathbf{v}_n = \mathbf{o}_V$ ; sono detti **linearmente indipendenti** in caso contrario. In altre parole, i vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  sono linearmente indipendenti se il vettore  $\mathbf{o}_V$  si ottiene come combinazione lineare dei  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  in un solo modo: prendendo tutte le costanti  $\alpha_i = \mathbf{o}$ .

Si osservi che se uno dei vettori  $\mathbf{v}_i$  è  $\mathbf{o}_V$ , allora essi sono linearmente dipendenti. Infatti, sia  $\mathbf{v}_1 = \mathbf{o}_V$ : se prendiamo  $\alpha_1 = 1$ ,  $\alpha_2 = \alpha_3 = \cdots = \alpha_n = 0$  otteniamo una combinazione a coefficienti non tutti nulli che dà il vettore  $\mathbf{o}_V$ .

Si osservi anche che, se  $\mathbf{v}$  è combinazione lineare di  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ , allora i vettori  $\mathbf{v}, \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  sono linearmente dipendenti. Infatti se  $\mathbf{v} = \alpha_1 \mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_n \mathbf{v}_n$ , allora  $\mathbf{o}_V = \mathbf{v} - \alpha_1 \mathbf{v}_1 - \dots - \alpha_n \mathbf{v}_n$ : quest'ultima è una combinazione lineare a coefficienti non tutti nulli.

**Definizione.** Sia V uno spazio vettoriale su K finitamente generato. Un insieme  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  di vettori di V è una base di V se:

- a)  $V = \mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$ , cioè  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  è un sistema di generatori di V
- b) Ogni vettore  $\mathbf{v} \in V$  si esprime in modo unico come combinazione lineare di  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$

La condizione b) può essere sostituita con la condizione

b') I vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  sono linearmente indipendenti

Infatti, supponiamo che valgano le condizioni a) e b), e supponiamo che  $\sum_{i=0}^{n} \alpha_i \mathbf{v}_i = \mathbf{o}_V$ . Per l'unicità della scrittura di  $\mathbf{o}_V$  come combinazione lineare di  $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_n$ , deve essere  $\alpha_1 = \cdots = \alpha_n = 0$ . Viceversa, supponiamo valgano a) e b'): se  $\mathbf{v} = \sum_{i=0}^{n} \alpha_i \mathbf{v}_i = \sum_{i=0}^{n} \alpha_i' \mathbf{v}_i$ , allora  $\mathbf{o}_V = \sum_{i=0}^{n} (\alpha_i - \alpha_i') \mathbf{v}_i$ . Data l'indipendenza lineare dei vettori  $\mathbf{v}_i$ , otteniamo che  $\alpha_i = \alpha_i'$  per ogni  $i = 1, \ldots, n$ .

### Esempio

In  $K^n$  i versori costituiscono una base, detta base canonica di  $K^n$ .

### Proposizione 2.3 (Criterio di indipendenza)

Dati i vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ , le due condizioni seguenti sono equivalenti:

- a) I vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  sono indipendenti.
- b)  $\mathbf{v}_1 \neq \mathbf{o} \ e \ \mathbf{v}_k \notin \mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{k-1}) \ per \ ogni \ k = 2, \dots, n.$

*Dimostrazione*. Supponiamo che valga la prima condizione: in particolare nessuno di essi è  $\mathbf{o}_V$ . Inoltre, se  $\mathbf{v}_k = \sum_{i=1}^{k-1} \alpha_i \mathbf{v}_i$  allora  $\mathbf{v}_k - \sum_{i=1}^{k-1} \alpha_i \mathbf{v}_i = \mathbf{o}_V$  è, contro le ipotesi, una combinazione lineare a coefficienti non tutti nulli per il vettore  $\mathbf{o}_V$ .

Viceversa, supponiamo che  $\sum_{i=1}^{n} \alpha_i \mathbf{v}_i = \mathbf{o}_V$ . Se  $\alpha_n \neq 0$ , possiamo moltiplicare per  $\alpha_n^{-1}$  ed esprimere  $\mathbf{v}_n$  come combinazione lineare di  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ , contro le ipotesi. Quindi  $\alpha_n = 0$ . Ripetendo il ragionamento si conclude che  $\alpha_i = 0$  per ogni  $i = n, \dots, 1$ .

### Teorema 2.4 (Estrazione di una base)

Sia  $G = \{v_1, ..., v_n\}$  un sistema di generatori di V con  $V \neq \{o_V\}$ . Allora esiste una base  $B \subseteq G$ .

Dimostrazione. Ovviamente possiamo supporre che tutti i vettori di G siano diversi da  $\mathbf{o}_V$ . Eliminiamo il primo vettore che è combinazione lineare dei precedenti, se esiste: lo spazio generato dai rimanenti è ancora V. Ripetiamo il ragionamento finché non esistono più vettori combinazione lineare dei precedenti: l'insieme residuo B è ancora un sistema di generatori di V, ed è formato da vettori linearmente indipendenti per il criterio precedente.

### **Teorema 2.5** (Completamento a una base)

Sia  $C = \{v_1, ..., v_k\}$  un insieme di vettori linearmente indipendenti dello spazio vettoriale V finitamente generato. Allora esiste una base  $B \supseteq C$ .

### Dimensione

Senza dimostrazione

Sia V uno spazio vettoriale finitamente generato. Allora le basi di V hanno tutte la stessa cardinalità n. Definiamo la **dimensione** di V su K la cardinalità n di una sua base qualsiasi, e scriviamo  $\dim_K V = n$ .

#### Convenzione

Lo spazio vettoriale  $V = \{\mathbf{o}_V\}$  ha dimensione zero.

### Esempi

- 1.  $K^n$  è uno spazio vettoriale di dimensione n su K. Una sua base è quella canonica data dai versori.
- 2.  $K_d[X]$ , lo spazio vettoriale dei polinomi di grado  $\leq d$ , ha dimensione d+1. Una sua base è  $\{1, X, \dots, X^d\}$ .

### Componenti

Sia B =  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  una base dello spazio vettoriale V/K. Se  $\mathbf{v} = \alpha_1 \mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_n \mathbf{v}_n$  è un vettore di V, diremo che  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  sono le **componenti** di  $\mathbf{v}$  nella base B.

La scelta della base B determina un'isomorfismo

$$i_{\mathsf{B}}: V \longrightarrow K^n$$
  
 $\alpha_1 \mathbf{v}_1 + \dots + \alpha_n \mathbf{v}_n \longmapsto (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ 

che associa ad un vettore v la *n*-upla delle sue componenti nella base B.

### Proposizione 2.6

Sia V uno spazio vettoriale su K di dimensione n. Dati m vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m$  di V, allora

- a) Se  $V = \mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m)$  allora  $m \ge n$ .
- b) Se  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m$  sono linearmente indipendenti, allora  $m \leq n$ .

*Dimostrazione*. Le due affermazioni sono conseguenza immediata dei teoremi 2.4 e 2.5. □

### Proposizione 2.7

Sia V uno spazio vettoriale su K di dimensione n, e sia  $E = \{v_1, \dots, v_n\}$  un insieme formato da n vettori di V. Allora sono equivalenti:

- a) E è una base
- b) I vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  sono linearmente indipendenti
- c)  $V = \mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Dimostrazione. Esercizio

### Proposizione 2.8

Sia V/K uno spazio vettoriale di dimensione n, e W un suo sottospazio. Allora

- a) W è finitamente generato con dim  $W \leq \dim V$
- b) W = V se e solo se dim  $W = \dim V$

Dimostrazione.

### 2 Spazi vettoriali

- a) Supponiamo  $W \neq \{\mathbf{o}_V\}$  (caso banale). Sia  $\mathbf{w}_1 \in W$  con  $\mathbf{w}_1 \neq \mathbf{o}_V$ . Se  $W = \mathcal{L}(\mathbf{w}_1)$ , allora  $\{\mathbf{w}_1\}$  è una base di W e dim W = 1. Se  $W \neq \mathcal{L}(\mathbf{w}_1)$ , allora esiste  $\mathbf{w}_2 \in W$  con  $\mathbf{w}_2 \notin \mathcal{L}(\mathbf{w}_1)$ . Se  $W = \mathcal{L}(\mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2)$ , allora  $\{\mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2\}$  è una base di W e dim W = 2. In caso contrario, possiamo continuare: dopo m passi avremo m vettori  $\mathbf{w}_1, \ldots, \mathbf{w}_m$  che, per il Criterio di indipendenza lineare, sono linearmente indipendenti. Per la proposizione precedente  $m \leq n$ , quindi il procedimento termina per un qualche  $m_0 \leq n$ . Questo significa che  $\{\mathbf{w}_1, \ldots, \mathbf{w}_{m_0}\}$  è una base di W e che dim  $W = m_0$ .
- b) In un senso l'affermazione è ovvia. Se invece dim  $W = \dim V$ , sia  $\{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_n\}$  una base di W: questi vettori sono linearmente indipendenti e quindi costituiscono una base di V per la proposizione 2.7. Segue che V = W.

### Proposizione 2.9

Sia  $\varphi: V \to W$  un'applicazione lineare. Siano  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  vettori di V. Allora

- 1. Se  $\{\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_n\}$  sono linearmente dipendenti, allora anche  $\{\varphi(\mathbf{v}_1), \ldots, \varphi(\mathbf{v}_n)\}$  lo sono (equivalentemente, se  $\{\varphi(\mathbf{v}_1), \ldots, \varphi(\mathbf{v}_n)\}$  sono indipendenti, anche  $\{\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_n\}$  sono indipendenti).
- 2. Se  $\varphi$  è iniettiva e se  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  sono indipendenti, allora anche  $\{\varphi(\mathbf{v}_1), \dots, \varphi(\mathbf{v}_n)\}$  sono indipendenti.
- 3. Se  $V = \mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$ , allora  $\operatorname{Im} \varphi = \mathcal{L}(\varphi(\mathbf{v}_1), \dots, \varphi(\mathbf{v}_n))$ .

Dimostrazione.

- 1. Se  $\mathbf{o}_V = \sum_i \alpha_i \mathbf{v}_i$ , allora  $\mathbf{o}_W = \varphi(\mathbf{o}_V) = \sum_i \alpha_i \varphi(\mathbf{v}_i)$ .
- 2. Se  $\mathbf{o}_W = \sum_i \alpha_i \varphi(\mathbf{v}_i)$ , allora  $\varphi(\sum_i \alpha_i \mathbf{v}_i) = \mathbf{o}_W$  cioè  $\sum_i \alpha_i \mathbf{v}_i \in \ker \varphi$ . Per l'iniettività di  $\varphi$ , la somma vale  $\mathbf{o}_V$ ; ma i vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  sono indipendenti, quindi  $\alpha_1 = \dots = \alpha_n = 0$ .
- 3. Se  $\mathbf{w} \in \text{Im } \varphi$ , allora  $\mathbf{w} = \varphi(\mathbf{v})$  per qualche  $\mathbf{v} = \sum \alpha_i \mathbf{v}_i$ , quindi  $\mathbf{w} = \sum \alpha_i \varphi(\mathbf{v}_i)$ .

### Corollario 2.10

*Sia*  $\varphi$ :  $V \rightarrow W$  *un isomorfismo, allora* 

- 1. I vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  di V sono linearmente indipendenti se e solo se i vettori  $\varphi(\mathbf{v}_1), \dots, \varphi(\mathbf{v}_n)$  di W lo sono.
- 2.  $V = \mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$  se e solo  $W = \mathcal{L}(\varphi(\mathbf{v}_1), \dots, \varphi(\mathbf{v}_n))$ .
- 3. I vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  sono una base di V se e solo se i vettori  $\varphi(\mathbf{v}_1), \dots, \varphi(\mathbf{v}_n)$  sono una base di W.

*Dimostrazione*. Il corollario si ottiene dalla proposizione precedente applicata alla  $\varphi$  ed alla sua inversa  $\varphi^{-1}$ .

### 2.4 Somma diretta e somma

Siano  $V_1$  e  $V_2$  due spazi vettoriali su K. Costruiamo un nuovo spazio vettoriale  $V_1 \oplus V_2$ , la **somma diretta** di  $V_1$  e  $V_2$ . Gli elementi di  $V_1 \oplus V_2$  sono le coppie  $(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) \in V_1 \times V_2$ . Le operazioni di somma e prodotto per uno scalare sono definite come segue:

$$(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) + (\mathbf{v}_1', \mathbf{v}_2') = (\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_1', \mathbf{v}_2 + \mathbf{v}_2')$$
$$\alpha(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) = (\alpha \mathbf{v}_1, \alpha \mathbf{v}_2)$$

Se  $V_1 = V_2 = K$ , allora  $K \oplus K = K^2$ .

Possiamo iterare il procedimento: cioè dati tre spazi vettoriali  $V_1$ ,  $V_2$ ,  $V_3$  su K, consideriamo lo spazio vettoriale  $V_1 \oplus V_2 \oplus V_3$ , lo spazio delle terne  $(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3)$  con le operazioni di somma e prodotto per uno scalare definite nel modo ovvio. È chiaro che

$$(V_1 \oplus V_2) \oplus V_3 \longrightarrow V_1 \oplus V_2 \oplus V_3$$
$$((\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2), \mathbf{v}_3) \longmapsto (\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3)$$

definisce un isomorfismo. Dati k spazi vettoriali  $V_1, V_2, \ldots, V_k$  su K, indichiamo con  $\bigoplus_{i=1}^k V_i$  la somma diretta di questi spazi.

Se  $\mathsf{E}_{\alpha} = \{\mathbf{e}_{1}^{\alpha}, \dots \mathbf{e}_{n_{\alpha}}^{\alpha}\}$  è una base di  $V_{\alpha}$ , con  $\alpha = 1, \dots, k$ , consideriamo i seguenti vettori di  $\bigoplus_{i=1}^{k} V_{i}$ :

$$\mathbf{v}_{j}^{\alpha} = (\mathbf{o}, \dots, \mathbf{o}, \mathbf{e}_{j}^{\alpha}, \mathbf{o}, \dots, \mathbf{o})$$
 (2.1)

la cui  $\alpha$ -esima componente è un vettore della base  $\mathsf{E}_{\alpha}$  di  $V_{\alpha}$ , mentre le altre componenti sono o; dove  $\alpha = 1, \ldots, k$  ed  $j = 1, \ldots, n_{\alpha}$ . L'insieme di tali vettori forma una base  $\mathsf{F}$  di  $\bigoplus_{i=1}^k V_i$ ; in particolare,

$$\dim \bigoplus_{i=1}^k V_i = n_1 + n_2 + \dots + n_k = \sum_{i=1}^k \dim V_i$$

### Somma

Siano ora  $V_1$ ,  $V_2$  due sottospazi di uno spazio vettoriale V/K. Consideriamo l'insieme  $V_1 + V_2 = \{\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 : \mathbf{v}_1 \in V_1, \mathbf{v}_2 \in V_2\} \subseteq V$ . È immediato verificare che  $V_1 + V_2$  è sottospazio vettoriale di V. Inoltre,  $V_1, V_2 \subseteq V$ ; ed ogni sottospazio  $Z \subseteq V$  contenente sia  $V_1$  che  $V_2$  contiene anche  $V_1 + V_2$ . Chiamiamo  $V_1 + V_2$  la somma (in V) dei sottospazi  $V_1$  e  $V_2$ .

Lo spazio  $V_1 + V_2$  è caratterizzato dalla seguente proprietà: se W è un sottospazio di V che contiene sia  $V_1$  che  $V_2$ , allora V contiente anche  $V_1 + V_2$ .

Se  $V_1$  e  $V_2$  sono sottospazi di V, consideriamo l'applicazione

$$\varphi : (V_1 \oplus V_2) \longrightarrow V_1 + V_2$$
$$(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) \longmapsto \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2$$

Quest'applicazione è lineare e suriettiva; il suo nucleo è costituito dalle coppie  $\{(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) : \mathbf{v}_1 = -\mathbf{v}_2\}$  cioè dalle coppie  $\{(\mathbf{v}, -\mathbf{v}) : \mathbf{v} \in V_1 \cap V_2\}$ . Il nucleo di  $\varphi$  è dunque isomorfo allo spazio  $V_1 \cap V_2$  e l'applicazione  $\varphi$  è un isomorfismo se e solo se  $V_1 \cap V_2 = \{\mathbf{o}_V\}$ .

In generale, dati i sottospazi  $V_1, \ldots, V_k$  di V indichiamo con  $V_1 + \cdots + V_k = \sum_i V_i$  l'insieme dei vettori della forma  $\mathbf{v}_1 + \cdots + \mathbf{v}_k$  con  $\mathbf{v}_i \in V_1$ . Tale insieme è un sottospazio vettoriale di V e, analogamente al caso k = 2, è il più piccolo sottospazio vettoriale di V contenente  $V_1, \ldots, V_k$ . Osserviamo che se  $\mathsf{E}_i$  è un sistema di generatori di  $V_i$ , con  $i = 1, \ldots, k$ , cioè se  $V_i = \mathcal{L}(\mathsf{E}_i)$ , allora l'insieme  $\mathsf{E} = E_1 \cup E_2 \cup \ldots E_k$  è un sistema di generatori di  $\sum V_i$ .

Se  $V_1, \ldots, V_k$  sono sottospazi di V, analogamente al caso k = 2, esiste un'applicazione lineare e suriettiva

$$\varphi : \bigoplus_{i=1}^{k} V_i \longrightarrow \sum_{i=1}^{k} V_i$$
$$(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k) \longmapsto \mathbf{v}_1 + \dots + \mathbf{v}_k$$

Abbiamo il seguente criterio per la somma diretta che generalizza quanto visto nel caso k = 2:

### Proposizione 2.11 (Criterio per la somma diretta)

Sia V uno spazio vettoriale su K, e siano  $V_1, \ldots, V_k$  sottospazi vettoriali di V. Allora l'applicazione  $\varphi$  è un isomorfismo se e solo se  $V_i \cap \sum_{j=1}^{i-1} V_j = \{\mathbf{o}\}$  per  $i = 1, \ldots, k$ .

Dimostrazione. L'applicazione  $\varphi$  è definita, analogamente al caso k=2, da  $\varphi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_k)=\mathbf{v}_1+\cdots+\mathbf{v}_k$ . L'applicazione  $\varphi$  è un isomorfismo se e solo se ker  $\varphi=(\mathbf{o},\ldots,\mathbf{o})$ ; cioè se l'unico modo per esprimere il vettore  $\mathbf{o}_V$  come elemente di  $\sum V_i$  è  $\mathbf{o}+\cdots+\mathbf{o}$ .

Equivalentemente,  $\varphi$  è un isomorfismo se e solo se ogni vettore della somma si scrive in modo unico come  $\mathbf{v}_1 + \cdots + \mathbf{v}_k$  con  $\mathbf{v}_i \in V_i$ . Infatti, date due scritture

$$\mathbf{v}_1 + \dots + \mathbf{v}_k = \mathbf{w}_1 + \dots + \mathbf{w}_k$$
, con  $\mathbf{v}_i$ ,  $\mathbf{w}_i \in V_i$ , per ogni  $i = 1, \dots k$  (2.2)

abbiamo

$$\mathbf{o} = (\mathbf{v}_1 - \mathbf{w}_1) + \cdots + (\mathbf{v}_k - \mathbf{w}_k)$$

Quindi **o** si scrive in modo unico se e solo se  $\mathbf{v}_i = \mathbf{w}_i$  per ogni i.

Supponiamo dunque che  $\varphi$  sia un isomorfismo; se  $\mathbf{v}_i \in V_i \cap \sum_{j=1}^{i-1} V_j$ , allora

$$\mathbf{v}_i = \mathbf{v}_1 + \dots + \mathbf{v}_{i-1}, \quad \text{dove } \mathbf{v}_i \in V_i$$

cioè

$$\mathbf{o} = \mathbf{v}_i - \mathbf{v}_1 - \dots - \mathbf{v}_{i-1}$$

Per l'unicità della scrittura del vettore **o**, avremo che  $\mathbf{v}_j = \mathbf{o}$  per ogni j = 1, ..., i. Viceversa supponiamo che valga l'equazione (2.2), allora posto  $\mathbf{z}_k = \mathbf{v}_k - \mathbf{w}_k$ , abbiamo

$$\mathbf{o} = \mathbf{z}_1 + \cdots + \mathbf{z}_k$$

Sia i è il massimo degli indici 1, ..., k tale che  $\mathbf{z}_k \neq \mathbf{o}$ : se  $i \geq 1$  avremo

$$\mathbf{o} \neq \mathbf{z}_i = -\mathbf{z}_1 - \dots - \mathbf{z}_{i-1} \in V_i \cap \sum_{j=1}^{i-1} V_j$$

contro l'ipotesi.

#### Corollario 2.12

Con le notazione della proposizione precedente, siano  $E_i$  una base di  $V_i$  ed  $n_i = \dim V_i$ . Allora  $\varphi$  è un isomorfismo se e solo se l'insieme  $E = E_1 \cup \cdots \cup E_k$  è formato da  $n_1 + \cdots + n_k$  vettori linearmente indipendenti.

Dimostrazione. Sappiamo che E è un sistema di generatori di  $\sum V_i$ . Se E è formato da  $n_1 + \cdots + n_k$  vettori linearmente indipendenti, allora E è una base e la dimensione della somma è  $n_1 + \cdots + n_k$ . Essendo  $\varphi$  un'applicazione suriettiva fra spazi vettoriali finiti della stessa dimensione, è un isomorfismo.

Viceversa, se  $\varphi$  è un isomorfismo, consideriamo la base F formata dai vettori  $\mathbf{v}_j^{\alpha}$ . Come si vede immediatamente,  $\varphi(\mathsf{F}) = \mathsf{E}$ : dato che  $\varphi$  è un isomorfismo, anche E è una base, formata da  $n_1 + \cdots + n_k$  vettori indipendenti. dell'equazione (2.1)

### 2.5 Nullità più rango

### Teorema 2.13

Sia V uno spazio vettoriale di dimensione finita, e sia  $\varphi: V \to W$  un'applicazione lineare. Allora

$$\dim V = \dim \ker \varphi + \dim \operatorname{Im} \varphi$$

Dimostrazione. Sia  $n = \dim V$ . Sia  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$  una base di ker  $\varphi$ ; per il teorema di completamento ad una base, possiamo completare tale insieme ad una base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k, \mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}$ . Sia  $Z = \mathcal{L}(\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_n)$ : chiaramente  $\{\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}$  è una sua base e quindi dim Z = n - k. Abbiamo che ker  $\varphi \cap Z = \{\mathbf{o}_V\}$ : infatti, se  $\mathbf{v} \in \ker \varphi \cap Z$ , allora  $\mathbf{v} = \sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbf{v}_i$  essendo  $\mathbf{v} \in \ker \varphi$  ed anche  $\mathbf{v} = \sum_{i=k+1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i$  essendo  $\mathbf{v} \in Z$ ; quindi  $\mathbf{o}_V = \sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbf{v}_i - \sum_{i=k+1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i$ ; ma  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  è una base di V, e quindi le costanti  $\alpha_i$  sono tutte nulle.

Sia  $\varphi|_Z: Z \to W$  l'applicazione ottenuta dalla restrizione di  $\varphi$  ai soli vettori di Z: tale applicazione è ovviamente lineare e Im  $\varphi = \text{Im } \varphi|_Z$ . Infatti, se  $\mathbf{w} = \varphi(\mathbf{v})$  con  $\mathbf{v} = \sum_{i=1}^n \beta_i \mathbf{v}_i$ , allora

$$\mathbf{w} = \varphi\left(\sum_{i=1}^{k} \beta_i \mathbf{v}_i\right) + \varphi\left(\sum_{i=k+1}^{n} \beta_i \mathbf{v}_i\right) = \mathbf{o}_W + \varphi\left(\sum_{i=k+1}^{n} \beta_i \mathbf{v}_i\right) \in \operatorname{Im} \varphi|_Z$$

L'applicazione  $\varphi|_Z:Z\to\operatorname{Im}\varphi$  è quindi iniettiva e suriettiva, cioè è un isomorfismo. Segue che dim  $\operatorname{Im}\varphi=\dim Z=n-k$ .

### Corollario 2.14

Sia  $\varphi: V \to W$  un'applicazione lineare fra spazi vettoriali. Se dim  $V = \dim W$ , allora

 $\varphi$  è un isomorfismo  $\iff \varphi$  è iniettiva  $\iff \varphi$  è suriettiva

Dimostrazione. Sia  $n = \dim V = \dim W$ . Abbiamo che  $\varphi$  è iniettiva se e solo se ker  $\varphi = \{\mathbf{o}_V\}$ , mentre  $\varphi$  è suriettiva se e solo se dim Im  $\varphi = n$ . Tenuto conto del teorema 2.13, le due condizioni sono equivalenti.

### Corollario 2.15

Sia  $V_1$  e  $V_2$  sottospazi di V/K. Allora

$$\dim(V_1 + V_2) = \dim V_1 + \dim V_2 - \dim(V_1 \cap V_2)$$

*Dimostrazione*. Abbiamo visto, infatti, che dim $(V_1 \oplus V_2)$  = dim  $V_1$  + dim  $V_2$  e che esiste un'applicazione lineare e suriettiva  $V_1 \oplus V_2 \rightarrow V_1 + V_2$  con un nucleo isomorfo a  $V_1 \cap V_2$ .

### 2.6 Spazi quozienti

Sia V uno spazio vettoriale su K e Z un sottospazio vettoriale di V. Introduciamo in V la seguente relazione di equivalenza:  $\mathbf{x} \sim \mathbf{y}$  se  $\mathbf{x} - \mathbf{y} \in Z$ : la verifica che questa è una relazione di equivalenza è lasciata al lettore.

Indichiamo con V/Z l'insieme delle classi di equivalenza rispetto alla relazione precedente. Se  $\mathbf{x} \in V$  la sua classe di equivalenza sarà indicata  $[\mathbf{x}]$ . L'insieme V/Z ha una struttura naturale di spazio vettoriale su K, definita come segue:

$$[\mathbf{x}] + [\mathbf{y}] = [\mathbf{x} + \mathbf{y}], \qquad \alpha[\mathbf{x}] = [\alpha \mathbf{x}]$$

Lasciamo al lettore la verifica che le operazione precedenti sono ben definite, cioè non dipendono dalla scelta del rappresentante nelle varie classi di equivalenza, e che V/Z è uno spazio vettoriale con le operazioni sopra definite. Tale spazio verrà detto **spazio vettoriale quoziente** di V rispetto a Z.

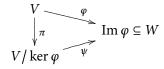
L'applicazione che associa al vettore  $\mathbf{x} \in V$  la sua classe  $[\mathbf{x}] \in V/Z$  è un'applicazione lineare e suriettiva che indichiamo con  $\pi$ .

Sia ora  $\varphi: V \to W$  un'applicazione lineare. La  $\varphi$  induce un'applicazione

$$\psi: V / \ker \varphi \longrightarrow \operatorname{Im} \varphi$$

$$[\mathbf{x}] \longmapsto \varphi(\mathbf{x})$$

Tale applicazione è ben definita, cioè non dipende dalla scelta del rappresentante  $\mathbf{x}$  della classe  $[\mathbf{x}]$ ; è pure lineare e suriettiva, come si verifica immediatamente. La  $\psi$  è inoltre iniettiva perché  $\psi([\mathbf{x}]) = \mathbf{o}_W$  se  $\varphi(\mathbf{x}) = \mathbf{o}_W$ , cioè se  $\mathbf{x} \in \ker \varphi$ , ovvero  $[\mathbf{x}] = \mathbf{o}_{V/\ker \varphi}$ . L'applicazione  $\psi$  è dunque un isomorfismo ed abbiamo il seguente diagramma di applicazioni lineari



Tale diagramma è **commutativo**, cioè  $\varphi = \psi \circ \pi$ .

Se Z è un sottospazio di V e  $\pi$ :  $V \to V/Z$  è l'applicazione lineare suriettiva definita da  $\pi(\mathbf{x}) = [\mathbf{x}]$ , allora ker  $\pi = Z$  ed Im  $\pi = V/Z$ . Quindi per il teorema 2.13

$$\dim V/Z = \dim V - \dim Z \tag{2.3}$$

### 2.7 Duale

Sia V/K uno spazio vettoriale. Indichiamo con  $V^*$  l'insieme  $\operatorname{Hom}_K(V,K)$  delle applicazioni lineari di V in K; gli elementi di  $V^*$  sono detti anche **forme lineari**. Tale insieme è uno spazio vettoriale, detto **spazio vettoriale duale**, con le operazioni di somma e prodotto per uno scalare definite nel modo seguente: dati  $\varphi, \psi \in V^*$ ,  $\mathbf{x} \in V$  ed  $\alpha \in K$ :

$$(\varphi + \psi)(\mathbf{x}) = \varphi(\mathbf{x}) + \psi(\mathbf{x}), \qquad (\alpha \varphi)(\mathbf{x}) = \alpha \varphi(\mathbf{x})$$

Se E =  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  è una base di V, allora una forma lineare  $\varphi \in V^*$  è completamente determinata dal suo valore sugli elementi di E: infatti se  $\mathbf{x} = \sum_i x_i \mathbf{e}_i$ , allora  $\varphi(\mathbf{x}) = \sum_i x_i \varphi(\mathbf{e}_i)$ .

Sia  $\mathbf{e}_i^*$  la forma lineare definita da  $\mathbf{e}_i^*(\mathbf{e}_j) = \delta_{ij}$ , con  $1 \le i, j \le n$ ; quindi  $\mathbf{e}_i^*(\sum_k x_k \mathbf{e}_k) = x_i$ . Denotiamo  $\mathsf{E}^* = \{\mathbf{e}_1^*, \dots, \mathbf{e}_n^*\}$  e verifichiamo che  $\mathsf{E}^*$  è una base di  $V^*$ : data  $\varphi \in V^*$ , sia  $\varphi(\mathbf{e}_i) = \alpha_i$ , allora  $\varphi = \sum_i \alpha_i \mathbf{e}_i^*$ ; infatti queste due forme lineari assumono lo stesso valore sugli elementi della base  $\mathsf{E}$ . Inoltre, se  $\sum \beta_i \mathbf{e}_i^* = \mathbf{o}_{V^*}$ , allora,  $\mathsf{o} = \left(\sum \beta_i \mathbf{e}_i^*\right)(\mathbf{e}_j) = \beta_j$ , per ogni  $j = 1, \dots, n$ ; quindi gli  $\mathbf{e}_1^*, \dots, \mathbf{e}_n^*$  sono linearmente indipendenti. La base  $\mathsf{E}^*$  è detta **base duale** di  $\mathsf{E}$ .

2 Spazi vettoriali

### 3 Matrici

### 3.1 Definizioni

Una matrice  $m \times n$  a coefficienti in K è una tabella A formata da  $m \times n$  elementi di K

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

disposti su m righe ed n colonne. L'elemento  $a_{ij}$  che si trova sulla i-esima riga e la j-esima colonna sarà detto **elemento di posto** (i, j) della matrice A. Scriviamo anche  $A = (a_{ij})_{\substack{i=1,\ldots,m\\j=1,\ldots,n}}$ , o più semplicemente  $A = (a_{ij})$ .

L'insieme delle matrici  $m \times n$  a coefficienti in K è denotato  $M_{m,n}(K)$  e possiede una struttura naturale di spazio vettoriale definita nel modo seguente: il vettore nullo è la matrice O i cui elementi sono tutti nulli date  $A = (a_{ij}), B = (b_{ij}) \in M_{m,n}(K)$ , e  $\alpha \in K$ , siano

$$A + B$$
 la matrice il cui elemento di posto  $(i, j)$  è  $a_{ij} + b_{ij}$  per ogni  $i = 1, ..., m; j = 1, ..., n$   
 $\alpha A$  la matrice il cui elemento di posto  $(i, j)$  è  $\alpha a_{ij}$  per ogni  $i = 1, ..., m; j = 1, ..., n$ 

Sia  $E_{ij}$  la matrice avente l'elemento di posto (i, j) uguale ad 1 e tutti gli altri uguali a o. Le matrici  $E_{ij}$ , con i = 1, ..., m e j = 1, ..., n, formano una base di  $M_{m,n}(K)$ : questo è quindi uno spazio vettoriale di dimensione mn. Infatti, data  $A = (a_{ij})$ , possiamo scrivere in modo unico  $A = \sum_{i,j} a_{ij} E_{ij}$ .

### **Prodotto**

Siano

$$A = (a_{ij})_{\substack{i=1,\dots,m\\j=1,\dots,n}} \in \mathcal{M}_{m,n}(K), \qquad B = (b_{jl})_{\substack{j=1,\dots,n\\l=1,\dots,p}} \in \mathcal{M}_{n,p}(K),$$

Il **prodotto** *AB* è la matrice  $C \in M_{m,p}(K)$  il cui elemento di posto (i, l) è

$$c_{il} = \sum_{i=1}^{n} a_{ij} b_{jl}$$

Tale prodotto è detto prodotto righe per colonne.

Se m = n, indichiamo con  $M_n(K)$  lo spazio vettoriale  $M_{n,n}(K)$  delle **matrici quadrate**  $n \times n$ .

Sia  $I_n \in M_n(K)$  la matrice  $n \times n$  tale che il suo elemento di posto (i, j) è  $\delta_{ij}$ ; cioè avente tutti gli elementi al di fuori della diagonale uguali a o, e uguali ad 1 quelli sulla diagonale; chiamiamo  $I_n$  la matrice identica  $n \times n$ .

Data una matrice  $A \in M_{m,n}(K)$ , è immediato verificare che  $AI_n = I_m A = A$ .

Se  $A \in M_{m,n}(K)$ , la **trasposta**  ${}^tA$  di A è la matrice  $B = (b_{ji}) \in M_{n,m}(K)$  dove  $b_{ji} = a_{ij}$ .

### 3.2 Matrice associata ad un'applicazione lineare

Siano V e W due spazi vettoriali su K di dimensione rispettivamente n ed m, e  $\varphi: V \to W$  un'applicazione lineare. Fissiamo una base  $E = \{e_1, \dots, e_n\}$  di V ed una base  $F = \{f_1, \dots, f_m\}$  di W. In questa situazione possiamo associare a  $\varphi$  una matrice  $A \in M_{m,n}(K)$ , detta **matrice** rappresentativa di  $\varphi$  (o associata a  $\varphi$ ) nelle basi E, E, denotata anche E (E). La matrice E0 costituita dalle colonne E1, ..., E2 definite nel modo seguente: la colonna E3 ha come elementi le componenti del vettore E3 espresse nella base E4. Cioè, se E5 de E6 la E7 esima componente di E7 nella base E8.

Se identifichiamo lo spazio W con  $K^m$  attraverso l'isomorfismo  $i_F$ , allora  $C_i$  è il vettore di  $K^m$  dato da  $i_F \circ \varphi(\mathbf{e}_i)$ . Quindi  $\mathcal{L}(C_1, \ldots, C_n) = \mathrm{Im}(i_F \circ \varphi) \subseteq K^m$ .

Essendo  $i_F$  un isomorfismo in cui Im  $\varphi$  e Im $(i_F \circ \varphi)$  si corrispondono, avremo che

$$\dim \operatorname{Im} \varphi = \dim \operatorname{Im} (i_{\mathsf{F}} \circ \varphi) = \dim \mathcal{L}(C_1, \dots, C_n)$$

Tale dimensione è quindi uguale al numero massimo di colonne indipendenti di A.

Si noti che, data  $\varphi$ , la matrice A che la rappresenta *dipende* dalla scelta delle basi E ed F: studieremo in seguito il modo in cui essa varia al variare delle basi.

Con le notazioni di sopra, sia  $\mathbf{v} = x_1 \mathbf{e}_1 + \dots + x_n \mathbf{e}_n \in V$  e  $\mathbf{w} = \varphi(\mathbf{v}) = y_1 \mathbf{f}_1 + \dots + y_m \mathbf{f}_m$ . Avremo allora

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = y_1 \tag{3.1}$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = y_2 \tag{3.2}$$

$$a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = y_m \tag{3.4}$$

Se indichiamo con X la matrice  $n \times 1$   $(x_1, \ldots, x_n)$  e con Y la matrice  $(y_1, \ldots, y_m)$ , allora (3.1) può essere scritto in modo compatto nella forma

$$AX = Y$$

dove AX è da intendersi come prodotto di matrici.

### Proposizione 3.1

Siano V, W, T spazi vettoriali su K di dimensione rispettiva n, m, p. Siano fissate delle basi

 $E = \{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}, F = \{\mathbf{f}_1, \dots, \mathbf{f}_m\}, G = \{\mathbf{g}_1, \dots, \mathbf{g}_p\}$  rispettivamente di V, W, T. Siano infine  $\varphi: V \to W$  e  $\psi: W \to T$  applicazioni lineari. Allora, se  $A = M_F^F(\varphi)$  e  $B = M_F^G(\psi)$ , si ha

$$BA = M_{\mathsf{E}}^{\mathsf{G}}(\psi \circ \varphi)$$

cioè

$$M_{\mathsf{E}}^{\mathsf{G}}(\psi \circ \varphi) = M_{\mathsf{F}}^{\mathsf{G}}(\psi) M_{\mathsf{E}}^{\mathsf{F}}(\varphi)$$

Dimostrazione. Siano  $\mathbf{v} \in V$ ,  $\mathbf{w} = \varphi(\mathbf{v}) \in W$ ,  $\mathbf{t} = \psi(\mathbf{w}) \in T$ . Se

$$\mathbf{v} = \sum x_i \mathbf{e}_i, \quad \mathbf{w} = \sum y_j \mathbf{f}_j, \quad \mathbf{t} = \sum z_k \mathbf{g}_k$$

posto

$$X = {}^{t}(x_1, \ldots, x_n), \quad Y = {}^{t}(y_1, \ldots, y_m), \quad Z = {}^{t}(z_1, \ldots, z_p)$$

avremo

$$Y = AX$$
,  $Z = BY \implies Z = BAX$ 

Segue che BA è la matrice rappresentatica di  $\psi \circ \varphi$  rispetto alle basi E e G.

### 3.3 Sistemi di equazioni lineari

Un'**equazione lineare** in *n* variabili su *K* è un'equazione della forma

$$a_1x_1 + \dots a_nx_n = b$$

dove  $a_1, \ldots, a_n, b \in K$ . Una soluzione è una n-upla  $(\alpha_1, \ldots, \alpha_n)$  con  $\alpha_1, \ldots, \alpha_n \in K$  tale che  $a_1\alpha_1 + \ldots + a_n\alpha_n = b$ . Gli  $a_i$  sono detti **coefficienti** dell'equazione lineare, mentre b è detto **termine noto**.

Un **sistema** di *m* equazioni lineari in *n* incognite è un insieme di *m* equazioni lineari in *n* incognite

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n &= b_2 \\ & \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n &= b_m \end{cases}$$

$$(3.5)$$

Una soluzione del sistema è una n-upla  $(\alpha_1, \ldots, \alpha_n)$  soluzione di ciascuna delle m equazioni. Il sistema è detto **risolubile** se esiste almeno una soluzione  $(\alpha_1, \ldots, \alpha_n)$ .

La matrice  $A = (a_{ij}) \in M_{m,n}(K)$  è detta matrice dei coefficienti del sistema.

Se indichiamo con X la matrice  $n \times 1$   $(x_1, \ldots, x_n)$  e con B la matrice  $(b_1, \ldots, b_m)$ , il sistema (3.5) può essere scritto in modo compatto nella forma

$$AX = B$$

dove *AX* è da intendersi come prodotto di matrici.

Se  $C_1, \ldots, C_n$  sono le colonne di A, allora il sistema (3.5) può essere letto in  $K^m$  come

$$x_1C_1 + x_2C_2 + \dots + x_nC_n = B \tag{3.6}$$

Infine, se  $R_1, \ldots, R_m$  sono le righe di A, il sistema (3.5) può essere scritto sotto la forma

$$R_1X = 0, \dots, R_mX = 0 \tag{3.7}$$

(notiamo che  $R_i X$  è un numero ottenuto dal prodotto di una matrice 1 × n e di una n × 1)

Un sistema AX = O è detto **omogeneo**: tale sistema ammette sempre la soluzione (0,...,0), detta soluzione banale. Due sistemi omogeni AX = O e A'X = O nelle stesse incognite si dicono **equivalenti** se hanno le stesse soluzioni.

Per esempio, se A è sistema  $m \times n$  (3.5), ed  $R_i$  è una riga combinazione lineare delle altre, allora il sistema omogeneo AX = O è equivalente al sistema A'X = O in cui A' è la matrice ottenuta da A cancellando la riga  $R_i$ . Infatti il sistema AX = O può essere scritto sotto la forma (3.7); quindi, supponendo che  $R_i = \sum_{j \neq i} \alpha_j R_j$ , abbiamo che: se  $R_j X = o$  per ogni  $j \neq i$ , allora  $R_i X = \sum_{j \neq i} \alpha_j R_j X = o$ ; cioè se X è soluzione di A'X = O, allora X è soluzione di AX = O. Il viceversa è ovvio.

Osserviamo che, se AX = O è un sistema  $m \times n$  ed A'X = O è un sistema  $p \times n$ , e se  $\varphi: K^n \to K^m$  è l'applicazione lineare associata ad A rispetto alle basi standard, analogamente per  $\varphi': K^n \to K^p$ , i due sistemi sono equivalenti se e solo se ker  $\varphi = \ker \varphi'$ .

### 3.4 Rango

Sia A una matrice  $m \times n$ ; sia c il numero massimo di colonne di A linearmente indipendenti ed r il numero massimo di righe linearmente indipendenti. Sia  $\varphi: K^n \to K^m$  l'applicazione lineare espressa da A nelle basi canoniche dei versori. Allora  $c = \dim \operatorname{Im} \varphi$  mentre per il abbiamo:

$$n = c + \dim \ker \varphi \tag{3.8}$$

Scegliamo ora r righe di A linearmente indipendenti: possiamo supporre senza perdita di generalità che esse siano le prime r. Ogni altra riga di A è pertanto combinazione lineare delle prime r. Sia A' la matrice  $r \times n$  sottomatrice di A formata dalle prime r righe di A; sia  $\varphi'$  l'applicazione lineare  $K^n \to K^r$  espressa da A' nelle basi canoniche dei versori. Posto  $c' = \dim \operatorname{Im} \varphi'$ , avremo come sopra:

$$n = c' + \dim \ker \varphi' \tag{3.9}$$

ed inoltre  $c' \le r$ . I sistemi lineari AX = O ed A'X = O sono equivalenti perché tutte le righe di A si esprimono come combinazione lineare delle prime r. Ciò significa che ker  $\varphi = \ker \varphi'$ . Dalle (3.8) e (3.9) otteniamo c = c' e quindi  $c \le r$ .

Ragionando come sopra con la matrice <sup>t</sup>A si ottiene  $r \le c$  e quindi r = c.

Abbiamo dimostrato

### Proposizione-definizione 3.2

Sia A una matrice  $m \times n$ , allora il numero massimo di righe linearmente indipendenti è uguale al numero massimo di colonne linearmente indipendenti. Tale numero è detto **rango** della matrice A ed è denotato  $\rho(A)$ . Segue che  $\rho(A) \le \min\{m, n\}$ .

### **Proposizione 3.3**

Siano V uno spazio vettoriale di dimensione n e W di dimensione m e sia  $\varphi: V \to W$  un'applicazione lineare. Fissiamo due basi E di V ed F di W, e sia A la matrice rappresentativa di  $\varphi$  in queste basi. Allora

- 1.  $\varphi$  è suriettiva se e solo se  $\rho(A) = m$
- 2. dim ker  $\varphi = n \rho(A)$ , in particolare  $\varphi$  è iniettiva se e solo se  $\rho(A) = n$

*Dimostrazione.* Sappiamo che  $\rho(A)$  è esattamente la dimensione di  $\operatorname{Im}(\varphi)$ : quindi  $\varphi$  è suriettiva se e solo se  $\rho(A) = m$ .

Per il, dim ker  $\varphi = n - \dim \operatorname{Im}(f) = n - \rho(A)$ ; d'altra parte,  $\varphi$  è iniettiva se e solo se ker  $\varphi = \{\mathbf{o}_V\}$ , da cui segue che ker  $\varphi = \{\mathbf{o}_V\}$  se e solo se  $n = \rho$ .

#### Corollario 3.4

Sia A una matrice quadrata  $n \times n$ ; allora A è invertibile se e solo se  $\rho(A) = n$ .

Dimostrazione. Consideriamo A come matrice rappresentativa di un endomorfismo  $\varphi$  di  $K^n$  rispetto alla base standard dei versori. L'applicazione  $\varphi$  è invertibile se e solo se la matrice A lo è; sappiamo che  $\varphi$  è invertibile se e solo se è suriettiva. Quindi A è invertibile se e solo se  $\rho(A) = n$ .

### Proposizione 3.5 (Rouché-Capelli)

Sia AX = B un sistema lineare di m equazioni in n incognite. Indichiamo con (A|B) la matrice  $m \times (n+1)$  ottenuta aggiungendo alle colonne di A la colonna di B.

Allora il sistema AX = B è risolubile se e solo se  $\rho(A) = \rho((A|B))$ .

*Dimostrazione*. Se  $C_1, \ldots, C_n$  sono le colonne di A, allora il sistema (3.5) può essere letto in  $K^m$  come  $x_1C_1+x_2C_2+\ldots x_nC_n=B$ . Quindi il sistema AX=B è risolubile se e solo se il vettore colonna B è combinazione lineare dei vettori  $C_1, \ldots, C_n$ ; in altre parole lo spazio vettoriale  $\mathcal{L}(C_1, \ldots, C_n)$  è uguale allo spazio  $\mathcal{L}(C_1, \ldots, C_n, B)$ , cioè  $\rho(A)=\rho(A|B)$ .

**Definizione.** La matrice (A|B) è detta matrice completa del sistema AX = B.

Osservazione 3.6. Nel caso dei sistemi omogenei AX = O, il criterio precedente non dà alcuna informazione; infatti la colonna B = O ed il criterio è banalmente verificato. D'altra parte sappiamo che un tale sistema ammette sempre la soluzione banale.

### 3.5 Cambiamenti di base

Indichiamo con  $GL_n(K)$  l'insieme delle matrici  $n \times n$  invertibili a coefficienti in K, detto **gruppo lineare generale** (di ordine n) su K. In esso l'elemento neutro è costituito dalla matrice  $I_n$ . Identifichiamo  $GL_1(K)$  con  $K^*$ , cioè col gruppo degli elementi di K diversi da o: in particolare è un gruppo commutativo. Se  $n \ge 2$ , allora  $GL_n(K)$  non è commutativo; infatti le matrici

$$A = \begin{pmatrix} \begin{vmatrix} 1 & 1 & | & O \\ O & 1 & | & O \\ \hline O & & \ddots & \\ & & & 1 \end{vmatrix}, \qquad B = \begin{pmatrix} \begin{vmatrix} 1 & 1 & | & O \\ 1 & O & | & O \\ \hline O & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{pmatrix}$$

non commutano.

**Definizione.** Sia V uno spazio vettoriale su K, e siano  $E = \{e_1, ..., e_n\}$ ,  $F = \{f_1, ..., f_n\}$  due basi di V. La **matrice di passaggio** da E ad F è la matrice  $P = (p_{ij})$ ,  $n \times n$ , la cui colonna j-esima è formata dalle componenti di  $f_j$  nella base E. Cioè

$$\mathbf{f}_{1} = p_{11}\mathbf{e}_{1} + p_{21}\mathbf{e}_{2} + \dots + p_{n1}\mathbf{e}_{n}$$

$$\mathbf{f}_{2} = p_{12}\mathbf{e}_{1} + p_{22}\mathbf{e}_{2} + \dots + p_{n2}\mathbf{e}_{n}$$

$$\vdots \vdots$$

$$\mathbf{f}_{n} = p_{1n}\mathbf{e}_{1} + p_{2n}\mathbf{e}_{2} + \dots + p_{nn}\mathbf{e}_{n}$$

Interpretazioni della matrice di passaggio. La matrice  $P = (p_{ij})$  di passaggio da E ad F ha due interpretazioni:

- a) Sia  $\varphi: V \to V$  definita da  $\varphi(\mathbf{e}_i) = \mathbf{f}_i$ . Allora  $P = M_{\mathsf{F}}^{\mathsf{E}}(\varphi)$ .
- b) La matrice P è anche la matrice rappresentativa dell'applicazione identica  $\mathrm{id}_V:V\to V$  nella coppia di basi F, E:  $P=M_\mathsf{F}^\mathsf{E}(\mathrm{id}_V)$ .

### Proposizione 3.7

Con le notazioni di sopra, sia P la matrice di passaggio da E ad F; allora P è invertibile e  $P^{-1}$  è la matrice di passaggio da F ad E.

Dimostrazione. Sia  $Q = M_{\mathsf{F}}^{\mathsf{F}}(\mathrm{id}_V)$ , allora

$$QP = M_{\mathsf{F}}^{\mathsf{F}}(\mathrm{id}_V) = I_n$$

Quindi P è invertibile e  $Q = P^{-1}$ .

### Proposizione 3.8

Sia V uno spazio vettoriale su K ed  $E = \{e_1, \dots e_n\}$  una base di V. Sia  $P = (p_{ij}) \in GL_n(K)$ .

Poniamo

$$\mathbf{f}_{1} = p_{11}\mathbf{e}_{1} + p_{21}\mathbf{e}_{2} + \dots + p_{n1}\mathbf{e}_{n}$$

$$\mathbf{f}_{2} = p_{12}\mathbf{e}_{1} + p_{22}\mathbf{e}_{2} + \dots + p_{n2}\mathbf{e}_{n}$$

$$\vdots \qquad \vdots$$

$$\mathbf{f}_{n} = p_{1n}\mathbf{e}_{1} + p_{2n}\mathbf{e}_{2} + \dots + p_{nn}\mathbf{e}_{n}$$

Allora  $F = \{f_1, \dots f_n\}$  è una base di  $V \in P$  è la matrice di passaggio da E ad F.

*Dimostrazione.* Sia  $\varphi$  l'endomorfismo di V definito da  $\varphi(\mathbf{e}_i) = \mathbf{f}_i$ . Allora  $P = M_{\mathsf{E}}^{\mathsf{E}}(\varphi)$ . Essendo P invertibile, le sue colonne sono linearmente indipendenti, quindi i vettori  $\mathbf{f}_1, \dots \mathbf{f}_n$  costituiscono una base.

### **Proposizione 3.9**

Con le notazioni della proposizione 3.7, sia  $\mathbf{v}$  un vettore di V. Sia  $\mathbf{v} = \sum x_i \mathbf{f}_i = \sum y_j \mathbf{e}_j$ . Se  $X = {}^t(x_1, \dots, x_n)$  e  $Y = {}^t(y_1, \dots, y_n)$ , allora Y = PX.

*Dimostrazione*. Basta ricordare che P è la matrice rappresentativa dell'applicazione identica nella coppia di basi F, E.

**Definizione.** Siano A, B due matrici  $m \times n$ . Diciamo che A e B sono **equivalenti** se esistono  $R \in GL_m(K)$  e  $P \in GL_n(K)$  tali che

$$B = RAP$$

#### Proposizione 3.10

Siano V uno spazio vettoriale di dimensione n e W uno spazio vettoriale di dimensione m; siano poi E una base di V e F una base di W. Sia  $\varphi$  un'applicazione lineare da V a W ed  $A=M_{E}^{F}(\varphi)$  la sua matrice rappresentativa nelle basi E ed F. Allora

- 1. Se E' è una base di V ed F' una base di W, allora  $B = M_{E'}^{F'}(\varphi)$  è equivalente ad A.
- 2. Viceversa, se B è una matrice equivalente ad A, allora B rappresenta  $\varphi$  in una coppia opportuna di basi E' di V e F' di W.

*Dimostrazione.* 1. Siano  $P = M_{\mathsf{E}'}^{\mathsf{E}}(\mathsf{id}_V)$ , la matrice di cambiamento di base da  $\mathsf{E}$  a  $\mathsf{E}'$ ; e  $Q = M_{\mathsf{E}'}^{\mathsf{F}}(\mathsf{id}_W)$ , la matrice di cambiamento di base da  $\mathsf{F}$  a  $\mathsf{F}'$ . Allora  $\varphi = \mathsf{id}_W^{-1} \circ \varphi \circ \mathsf{id}_V$ , quindi

$$M_{\mathsf{E}'}^{\mathsf{F}'}(\varphi) = M_{\mathsf{F}}^{\mathsf{F}'}(\mathsf{id}_W^{-1}) \cdot M_{\mathsf{E}}^{\mathsf{F}}(\varphi) \cdot M_{\mathsf{E}'}^{\mathsf{E}}(\mathsf{id}_V)$$

Cioè

$$B = Q^{-1}AP$$

.

2. Se B = RAP, poniamo  $Q = R^{-1}$ . Siano

E' la base di V tale che  $P = M_{E'}^{E}(id_V)$ F' la base di W tale che  $Q = M_{F'}^{F}(id_V)$  Allora

$$M_{\mathsf{E}'}^{\mathsf{F}'}(\varphi) = Q^{-1}AP = RAP = B$$

### Corollario 3.11

Se B è equivalente ad A, allora  $\rho(A) = \rho(B)$ .

*Dimostrazione.* Data A, sia  $\varphi: K^n \to K^m$  l'applicazione lineare rappresentata da A nelle basi standard dei versori di  $K^n$  e  $K^m$ .

Per la proposizione precedente, B rappresenta  $\varphi$  in una opportuna coppia di basi di  $K^n$  e  $K^m$ .

Ne segue che  $\rho(A) = \dim \operatorname{Im} \varphi = \rho(B)$ .

**Definizione.** Siano A e B matrici quadrate  $n \times n$ . Diciamo che B è **simile** ad A se esiste  $P \in GL_n(K)$  tale che  $B = P^{-1}AP$ .

Osservazione 3.12. La relazione di similitudine è una relazione di equivalenza, come si verifica facilmente.

Matrici simili sono, in particolare, equivalenti; quindi hanno lo stesso rango.

### 4 Determinante

### 4.1 Introduzione

Partiamo da un esempio. Consideriamo  $\mathbf{R}^2$  come spazio vettoriale su  $\mathbf{R}$  dotato della base canonica  $\mathbf{e}_1 = (1, 0), \mathbf{e}_2 = (0, 1)$ . Definiamo l'applicazione  $\Phi : \mathbf{R}^2 \to R$  nel modo seguente. Dati

$$\mathbf{v}_1 = a_{11}\mathbf{e}_1 + a_{12}\mathbf{e}_2$$

$$\mathbf{v}_2 = a_{21}\mathbf{e}_1 + a_{22}\mathbf{e}_2$$

allora

$$\Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$$

Il valora assoluto  $|\Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)|$  è l'area del parallelogramma definito dai vettori  $\mathbf{v}_1$  e  $\mathbf{v}_2$ . L'applicazione  $\Phi$  ha le seguenti caratteristiche, di immediata verifica.

1. Φ è **bilineare**, cioè è lineare in ciascuna delle variabili indipendentemente. Ciò significa che per ogni  $\alpha$ ,  $\beta \in \mathbf{R}$  e per ogni  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_1', \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_2' \in \mathbf{R}^2$ ,

$$\Phi(\alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_1', \mathbf{v}_2) = \alpha \Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) + \beta \Phi(\mathbf{v}_1', \mathbf{v}_2)$$
  
$$\Phi(\mathbf{v}_1, \alpha \mathbf{v}_2 + \beta \mathbf{v}_2') = \alpha \Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) + \beta \Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2')$$

2. Φ è alternante, cioè

$$\Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) = -\Phi(\mathbf{v}_2, \mathbf{v}_1)$$

(in particolare  $\Phi(\mathbf{v}, \mathbf{v}) = 0$ )

3. 
$$\Phi(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2) = 1$$
.

### **Proposizione 4.1**

 $\Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) = 0$  se e solo se  $\mathbf{v}_1$  e  $\mathbf{v}_2$  sono linearmente dipendenti.

*Dimostrazione.* L'affermazione è ovvia per il significato geometrico del  $|\Phi|$ , e possiamo darne una dimostrazione diretta: se  $\mathbf{v_2} = \lambda \mathbf{v_1}$  con  $\lambda \in \mathbf{R}$ , allora

$$\Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) = \Phi(\mathbf{v}_1, \lambda \mathbf{v}_1) = \lambda \Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_1) = 0$$

Viceversa, sia  $\Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) = 0$ . Se i due vettori non sono entrambi nulli, possiamo supporre  $\mathbf{v}_1 \neq \mathbf{o}$  e quindi, ad esempio,  $a_{11} \neq 0$ . Poniamo  $\lambda = a_{21}/a_{11}$ , allora

$$0 = \Phi(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) = a_{11}a_{22} - \lambda a_{12}a_{11} = a_{11}(a_{22} - \lambda a_{12})$$

Quindi  $a_{22} = \lambda a_{12}$  e  $\mathbf{v}_2 = \lambda \mathbf{v}_1$ .

Generalizziamo la definizione di  $\Phi$  a quella di forma multilineare alternante.

### 4.2 Forme multilineari

Siano  $V_1, \ldots, V_r, F$  spazi vettoriali su K. Un'applicazione  $\Phi: V_1 \times \cdots \times V_r \to F$  è detta **multilineare** se è lineare in ciascuna variabile separatamente; cioè se per ogni  $\alpha, \beta \in K$ , per ogni  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_1' \in V_1, \ldots, \mathbf{v}_r, \mathbf{v}_r' \in V_r$  e per ogni  $i = 1, \ldots, r$ :

$$\Phi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_{i-1},\alpha\mathbf{v}_i+\beta\mathbf{v}_i',\mathbf{v}_{i+1},\ldots,\mathbf{v}_r)=\alpha\Phi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_i,\ldots,\mathbf{v}_r)+\beta\Phi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_i',\ldots,\mathbf{v}_r)$$

L'insieme di tali applicazione con le operazioni usuali di somma e moltiplicazione per uno scalare forma uno spazio vettoriale su K che indichiamo con  $L_r(V_1, \ldots, V_r; F)$ .

Se 
$$X = (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r)$$
 è un elemento di  $V_1 \times \dots \times V_r$ , scriveremo  $\Phi(X)$  anziché  $\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r)$ 

Nel caso in cui  $V_1 = \cdots = V_r = V$ , scriveremo semplicemente  $L_r(V; F)$ . Se inoltre F = K scriveremo  $L_r(V)$ : gli elementi di quest'ultimo spazio sono detti **forme** r**-multilineari** su V.

Una forma  $\Phi \in L_r(V)$  è detta **simmetrica** se, per ogni  $\sigma$  appartenente al gruppo delle sostituzioni  $S_r$  si ha  $\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r) = \Phi(\mathbf{v}_{\sigma(1)}, \dots, \mathbf{v}_{\sigma(r)})$ . L'insieme delle forme r-multilineari simmetriche è un sottospazio vettoriale di  $L_r(V)$  denotato  $L_r^s(V)$ .

Una forma  $\Phi \in L_r(V)$  è detta **alternante** se, per ogni  $\sigma$  appartenente al gruppo delle sostituzioni  $S_r$  si ha  $\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r) = \varepsilon(\sigma)\Phi(\mathbf{v}_{\sigma(1)}, \dots, \mathbf{v}_{\sigma(r)})$ . L'insieme delle forme r-multilineari alternanti è un sottospazio vettoriale di  $L_r(V)$  denotato  $L_r^a(V)$ .

Chiamiamo forma nulla la forma  $\Phi$  che assume sempre il valore o.

### Proposizione 4.2

Sia  $\Phi \in L_r(V)$ . Allora  $\Phi \in L_r^a(V)$  se e solo se  $\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r) = 0$  ogni volta che esistono  $i \neq j$  tali che  $\mathbf{v}_i = \mathbf{v}_j$ .

Dimostrazione. Supponiamo che  $\Phi$  sia alternante. Se esistono  $i \neq j$  con  $\mathbf{v}_i = \mathbf{v}_j$ , allora sia  $\tau$  la trasposizione  $(i, j) \in S_r$ . Quindi  $\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r) = \Phi(\mathbf{v}_{\tau(1)}, \dots, \mathbf{v}_{\tau(r)}) = \varepsilon(\tau)\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r) = -\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r)$ ; perciò  $\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r) = 0$ .

Reciprocamente, supponiamo dapprima che r=2. Allora l'unica permutazione di  $S_2$  diversa dall'identità è la trasposizione  $\tau=(1,2)$ . Abbiamo o =  $\Phi(\mathbf{v}_1+\mathbf{v}_2,\mathbf{v}_1+\mathbf{v}_2)=\Phi(\mathbf{v}_1,\mathbf{v}_1)+\Phi(\mathbf{v}_1,\mathbf{v}_2)+\Phi(\mathbf{v}_2,\mathbf{v}_1)+\Phi(\mathbf{v}_2,\mathbf{v}_1)+\Phi(\mathbf{v}_2,\mathbf{v}_1)+\Phi(\mathbf{v}_2,\mathbf{v}_1)$  Dunque  $\Phi(\mathbf{v}_{\tau(1)},\mathbf{v}_{\tau(2)})=\Phi(\mathbf{v}_2,\mathbf{v}_1)=-\Phi(\mathbf{v}_1,\mathbf{v}_2)=\varepsilon(\tau)\Phi(\mathbf{v}_1,\mathbf{v}_2)$ . Se r>2, consideriamo una trasposizione  $\tau=(i,j)$  con i< j. Se  $(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_r)\in V^r$ , poniamo

$$\Psi(\mathbf{t}, \mathbf{w}) = \Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{i-1}, \mathbf{t}, \mathbf{v}_{i+1}, \dots, \mathbf{v}_{i-1}, \mathbf{w}, \mathbf{v}_{i+1}, \dots, \mathbf{v}_r)$$

Segue che  $\Psi$  è una forma bilineare su V con  $\Psi(\mathbf{v}, \mathbf{v})$  = o per ogni  $v \in V$ . Per quanto visto nel caso r = 2, avremo  $\Psi(\mathbf{v}_i, \mathbf{v}_i) = -\Psi(\mathbf{v}_i, \mathbf{v}_i)$ , cioè

$$\Phi(\mathbf{v}_{\tau(1)},\ldots,\mathbf{v}_{\tau(r)}) = \varepsilon(\tau)\Phi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_r)$$

Consideriamo ora un  $\sigma \in S_r$  qualsiasi: sappiamo che  $\sigma = \tau_1 \cdots \tau_k$  dove i  $\tau_i$  sono trasposizioni. Poniamo  $\chi = \tau_1 \cdots \tau_{k-1}$ .

Dimostriamo che  $\Phi(\mathbf{v}_{\sigma(1)}, \dots, \mathbf{v}_{\sigma(r)}) = \varepsilon(\sigma)\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r)$  per induzione su k. Per k = 1 la formula è stata già dimostrata. Supponiamo che sia vera per k - 1, quindi che  $\Phi(\mathbf{v}_{\chi(1)}, \dots, \mathbf{v}_{\chi(r)}) = \varepsilon(\chi)\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r)$ . Abbiamo

$$\Phi(\mathbf{v}_{\sigma(1)},\ldots,\mathbf{v}_{\sigma(r)}) = \Phi(\mathbf{v}_{\chi\tau_{k}(1)},\ldots,\mathbf{v}_{\chi\tau_{k}(r)}) = \varepsilon(\chi)\Phi(\mathbf{v}_{\tau_{k}(1)},\ldots,\mathbf{v}_{\tau_{k}(r)})$$
$$= \varepsilon(\chi)\varepsilon(\tau_{k})\Phi(\mathbf{v}_{1},\ldots,\mathbf{v}_{r}) = \varepsilon(\sigma)\Phi(\mathbf{v}_{1},\ldots,\mathbf{v}_{r})$$

### Proposizione 4.3

Sia 
$$\Phi \in L_r^a(V)$$
. Se  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r$  sono linearmente dipendenti, allora  $\Phi(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r) = 0$ .

*Dimostrazione*. Possiamo supporre, senza perdità di generalità, che  $\mathbf{v}_r$  sia combinazione lineare dei precedenti; cioè  $\mathbf{v}_r = \sum_{i=1}^{r-1} \alpha_i \mathbf{v}_i$ . Quindi

$$\Phi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_r) = \Phi\left(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_{r-1},\sum_{i=1}^{r-1}\alpha_i\mathbf{v}_i\right) = \sum_{i=1}^{r-1}\alpha_i\Phi\left(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_{r-1},\mathbf{v}_i\right)$$

Per la proposizione precedente ogni addendo è nullo.

### Proposizione 4.4

Sia 
$$\Phi \in L_r^a(V)$$
. Siano  $\mathbf{w}_j = \sum_{i=1}^r a_{ji} \mathbf{v}_i$ , con  $j = 1, \dots, r$ . Allora

$$\Phi(\mathbf{w}_1,\ldots,\mathbf{w}_r) = \left(\sum_{\sigma \in S_r} \varepsilon(\sigma) a_{1,\sigma(1)} \cdots a_{r,\sigma(r)}\right) \Phi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_r)$$

Dimostrazione. Abbiamo che

$$\Phi(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_r) = \Phi\left(\sum_{i=1}^r a_{1i}\mathbf{v}_i, \dots, \sum_{i=1}^r a_{ri}\mathbf{v}_i\right) = \sum_{i=1}^r \sum_{k_i=1}^r a_{1k_1} \cdots a_{rk_r} \Phi(\mathbf{v}_{k_1}, \dots, \mathbf{v}_{k_r})$$

Notiamo che  $\Phi(\mathbf{v}_{k_1},\ldots,\mathbf{v}_{k_r})=$  o ogni volta che due indici sono uguali, per la proposizione 4.2. Nella sommatoria rimangono quindi i soli termini in cui  $\{k_1,\ldots,k_r\}$  è una permutazione di  $\{1,\ldots,r\}$ . Se  $k_1=\sigma(1),\ldots,k_r=\sigma(r)$  con  $\sigma\in S_r$ , avremo

$$\Phi(\mathbf{w}_{1},\ldots,\mathbf{w}_{r}) = \sum_{\sigma \in S_{r}} a_{1,\sigma(1)} \cdots a_{r,\sigma(r)} \Phi(\mathbf{v}_{\sigma(1)},\ldots,\mathbf{v}_{\sigma(r)})$$

$$= \left(\sum_{\sigma \in S_{r}} \varepsilon(\sigma) a_{1,\sigma(1)} \cdots a_{r,\sigma(r)}\right) \Phi(\mathbf{v}_{1},\ldots,\mathbf{v}_{r})$$

### Teorema 4.5

Sia V uno spazio vettoriale di dimensione n su K. Allora lo spazio  $L_n^a(V)$  delle forme n-multilineari alternanti ha dimensione uno. Se  $E = \{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  è una base di V, per ogni  $\alpha \in K$ , esiste una ed una sola  $\Phi \in L_n^a(V)$  tale che  $\Phi(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n) = \alpha$ .

*Dimostrazione*. Dati  $\mathbf{v}_j = \sum_{i=1}^n a_{ji} \mathbf{e}_i$ , con j = 1, ..., n, poniamo

$$\Phi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_n) = \left(\sum_{\sigma \in S_r} \varepsilon(\sigma) a_{1,\sigma(1)} \cdots a_{n,\sigma(n)}\right) \alpha$$

Bisogna verificare che la forma  $\Phi$  così definita è multilineare e alternante. L'unicità della  $\Phi$  è conseguenza della proposizione 4.4. Segue che dim  $L_n^a(V) = 1$  e che, fissata una base E di V, esiste un isomorfismo canonico  $L_n^a(V) \to K$  che associa a  $\Phi$  il valore  $\alpha = \Phi(E)$ .

### Corollario 4.6

Sia V uno spazio vettoriale di dimensione n su K e sia  $\Phi \in L_n^a(V)$ . Sia  $E = \{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  una base di V. Allora  $\Phi$  non è nulla se e solo se  $\Phi(E) \neq 0$ .

Dimostrazione. È conseguenza immediata del teorema precedente.

### Proposizione 4.7

Sia V uno spazio vettoriale di dimensione n su K e sia  $\Phi \in L_n^a(V)$ . Supponiamo  $\Phi$  non nulla; se  $X = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ , allora  $\Phi(X) \neq 0$  se e solo se X è una base di V.

Dimostrazione. Se X è una base di V,  $\Phi(X) \neq o$  per il corollario precedente. D'altra parte, se X non è una base, i vettori di X sono linearmente dipendenti e quindi, per la proposizione 4.3,  $\Phi(X) = o$ .

### 4.3 Determinante

**Definizione.** Sia V uno spazio vettoriale su K di dimensione n, e sia  $E = \{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  una base di V. Dati n vettori  $\mathbf{v}_j = \sum_{i=1}^n a_{ji} \mathbf{e}_i$ , definiamo il **determinante** det<sub>E</sub> nella base E come la forma n-multilineare alternante

$$\det_{\mathsf{E}}(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_n) = \sum_{\sigma \in S_r} \varepsilon(\sigma) a_{1,\sigma(1)} \cdots a_{n,\sigma(n)}$$

Per quanto visto nel paragrafo precedente,  $\det_{\mathsf{E}}$  è l'unica forma n-multilineare alternante tale che  $\det_{\mathsf{E}}(\mathsf{E}) = 1$ .

### **Proposizione 4.8**

Siano  $E = \{e_1, \dots, e_n\}$  ed  $E' = \{e'_1, \dots, e'_n\}$  due basi di V. Allora:  $\det_E(E') \det_{E'}(E) = 1$ .

**Definizione.** Sia  $\varphi: V \to V$  un endomorfismo ed E una base fissata come sopra. Definiamo il **determinante** di  $\varphi$  come lo scalare

$$\det(\varphi) = \det_{\mathsf{E}}(\varphi(\mathbf{e}_1), \dots, \varphi(\mathbf{e}_n))$$

Tale definizione è ben posta: cioè, non dipende dalla scelta della base per la seguente proposizione

### Proposizione 4.9

Siano  $E = \{e_1, \dots, e_n\}$  ed  $E' = \{e'_1, \dots, e'_n\}$  due basi di V. Allora, dato un endomorfismo  $\varphi$  di V si ha

$$\det_{\mathsf{E}}(\varphi(\mathbf{e}_1),\ldots,\varphi(\mathbf{e}_n)) = \det_{\mathsf{E}'}(\varphi(\mathbf{e}_1'),\ldots,\varphi(\mathbf{e}_n'))$$

### 4.4 Proprietà del determinante

### Proposizione 4.10

Sia A una matrice quadrata  $n \times n$ . Allora  $\det A = \det^t A$ .

Osservazione 4.11. Il determinante di una matrice A è quindi una forma multilineare alternata nelle colonne di A.

### Proposizione 4.12

Sia M una matrice quadrata n × n della forma

$$M = \left(\frac{A \mid C}{O \mid B}\right), \quad dove \ A \in M_p(K), \ B \in M_q(K), \ n = p + q$$

 $Allora \det M = \det A \det B.$ 

Dimostrazione. Sia C fissata, al variare di X in  $M_p(K)$  ed Y in  $M_q(K)$ . Poniamo

$$M(X,Y) = \left(\frac{X \mid C}{O \mid Y}\right)$$

In particolare M = M(A, B). Definiamo

$$\theta: M_p(K) \times M_q(K) \longrightarrow K$$

$$(X, Y) \longmapsto \det M(X, Y)$$

La funzione  $\theta$  è p-multilineare alternante nelle colonne di X, dunque

 $\theta(X, Y) = \det(X)\varphi(Y)$ , dove  $\varphi$  è una funzione che dipende solo da Y

Se poniamo  $X = I_p$  avremo

$$\theta(I_p, Y) = \det\left(\frac{I_p \mid C}{O \mid Y}\right)$$

cioè  $\varphi(Y) = \theta(I_p, Y)$  per ogni Y. La funzione  $\theta(I_p, Y)$  è q-multilineare alternata nelle righe di Y; perciò

$$\theta(I_p, Y) = \varphi(Y) = \alpha \det Y$$

per un opportuna costante  $\alpha \in K$ . Avremo  $\theta(I_p, I_q) = \alpha \det(I_q) = \alpha$ . Segue che

$$\theta(X, Y) = \det(X) \det(Y) \theta(I_p, I_q)$$

La matrice  $M(I_p, I_q)$  è ottenuta dalla matrice  $I_n$  modificando ciascuna delle ultime q colonne di  $I_n$ con combinazioni lineari delle prime p colonne di  $I_n$ . Quindi  $\alpha = \det M(I_p, I_q) = \det I_n = 1$ .  $\square$ 

Data una matrice quadrata  $A = (a_{ij}) n \times n$ , indichiamo con

- $A_{ij}$  la matrice quadrata  $(n-1) \times (n-1)$  ottenuta da A cancellando la i-esima riga e la j-esima colonna
- $\Delta_{ij}(A) = \det A_{ij}$   $C_{ij}(A) = (-1)^{i+j} \Delta_{ij} = (-1)^{i+j} \det A_{ij}$

Se non vi è possibilità di equivoco, scriveremo  $\Delta_{ij}$  per  $\Delta_{ij}(A)$  e  $C_{ij}$  per  $C_{ij}(A)$ .

Proposizione 4.13 (Sviluppo del determinante secondo gli elementi di una colonna)

Sia A una matrice quadrata  $n \times n$ . Allora abbiamo, per ogni j = 1, ..., n:

$$\det A = \sum_{i=1}^{n} a_{ij} C_{ij}$$

Dimostrazione. Ci riduciamo a considerare il caso j = 1. Infatti, indicate con  $C_1, C_2, \ldots, C_n$  le colonne di A, cioè  $A = (C_1, C_2, \dots, C_n)$ ; sia B la matrice ottenuta da A portando la j-esima colonna al primo posto, cioè  $B = (C_j, C_1, C_2, \dots, C_{j-1}, C_{j+1}, \dots, C_n)$ . Poiché B è ottenuta da A con j-1scambi di colonne, si ha det  $B = (-1)^{j-1} \det A$ . Se  $B = (b_{ij})$ , avremo  $b_{i1} = a_{ij}$  e  $B_{i1} = A_{ij}$ ; perciò, se la proposizione è vera per j=1 avremo det  $B=\sum_i (-1)^{i+1}b_{i1}\Delta_{i1}(B)$ . Quindi

$$\det A = (-1)^{j-1} \sum_{i} (-1)^{i+1} a_{ij} \Delta_{ij}(A) = \sum_{i} (-1)^{i+j} a_{ij} \Delta_{ij}(A)$$

Supponiamo quindi j = 1. Scriviamo  $C_1 = a_{11}E_1 + \dots + a_{n1}E_n$ , dove  $E_i = \begin{bmatrix} \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \end{bmatrix}$   $\leftarrow$  *i-esimo posto* 

Sia  $A_i$  la matrice ottenuta dalla matrice A sostituendo la prima colonna  $C_1$  con  $a_{i1}E_1$ . Per la linearità del determinante nella prima colonna, avremo det  $A = \sum_{i} \det A_{i}$ .

Sia ora  $A'_i$  la matrice ottenuta da  $A_i$  portando la riga i-esima al primo posto, cioè

$$A'_{i} = \begin{pmatrix} a_{i1} & a_{i2} & \dots & a_{in} \\ \hline o & & & \\ \vdots & & & A_{i1} \\ o & & & \end{pmatrix}$$

Per la proposizione precedente, det  $A'_i = a_{i1}$  det  $A_{i1}$ . Dato che la matrice  $A'_i$  è ottenuta dalla matrice  $A_i$  con i-1 scambi di righe, avremo

$$\det A_i = (-1)^{i-1} \det A_i' = (-1)^{i+1} a_{i1} \det A_{i1}$$
(4.1)

Quindi det  $A = \sum_{i} (-1)^{i+1} a_{i1}$  det  $A_{i1}$ . Questo dimostra la proposizione nel caso j = 1.

### Proposizione 4.14 (Sviluppo del determinante secondo gli elementi di una riga)

Sia A una matrice quadrata  $n \times n$ . Allora abbiamo, per ogni i = 1, ..., n:

$$\det A = \sum_{i=1}^{n} a_{ij} C_{ij}$$

*Dimostrazione.* Basta osservare che det  $A = \det^t A$  e che le righe di A sono le colonne di A.

### Proposizione 4.15

Sia A una matrice quadrata  $n \times n$ . Allora

1. Se 
$$k \neq j$$
, allora  $\sum_{i=1}^{n} a_{ik} C_{ij} = 0$ 

2. Se 
$$k \neq i$$
, allora  $\sum_{i=1}^{n} a_{ij}C_{kj} = 0$ 

*Dimostrazione*. Dimostriamo il primo punto, essendo la dimostrazione del secondo analoga. Fissiamo un indice j. Siano  $C_1, \ldots, C_n$  le colonne della matrice A: scriviamo  $A = (C_1, \ldots, C_n)$ . Sia  $B = (b_{lm})$  la matrice le cui colonne  $D_1, \ldots, D_n$  sono definite nel modo seguente:

$$\begin{cases} D_h = C_h & \text{se } h \neq j \\ D_j = C_k & \text{dove } k \neq j \end{cases}$$

La matrice B ha due colonne uguali e quindi il suo determinante è zero. Inoltre, per ogni i,

$$b_{ij} = a_{ik}, \qquad \Delta_{ij}(B) = \Delta_{ij}(A)$$

Segue che, sviluppando il determinante di B secondo gli elementi della j-esima colonna,

$$o = \det B = \sum_{i=1}^{n} (-1)^{i+j} b_{ij} \Delta_{ij}(B) = \sum_{i=1}^{n} (-1)^{i+j} a_{ik} \Delta_{ij}(A) = \sum_{i=1}^{n} a_{ik} C_{ij}$$

### Proposizione 4.16

Sia  $A = (a_{ij}) \in M_n(K)$ . Sia  $C = (C_i j(A))$ , la matrice (detta dei **cofattori** di A) il cui elemento di posto (i, j) sia  $C_{ij}(A)$ . Allora

$$A \cdot {}^{t}C = \det(A) \cdot I_{n}$$

*Dimostrazione.* Se  $D = {}^t\!C = (d_{hk})$  avremo  $d_{hk} = C_{kh}$ , quindi nel prodotto AD l'elemento di posto (i, j) è

$$\sum_{k=1}^{n} a_{ik} d_{kj} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} C_{jk} = \begin{cases} \det(A) & \text{se } i = j \\ 0 & \text{se } i = j \end{cases}$$

per le proposizioni precedenti.

### Proposizione 4.17 (Teorema di Binet)

Siano A, B due matrici quadrate  $n \times n$ . Allora

$$\det AB = \det(A) \det(B)$$

Dimostrazione. Siano  $A = (a_{ij})$  ed  $E = \{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  la base dei versori di  $K^n$ . Sia  $\Phi$  l'unica forma n-multilineare alternante tale che  $\Phi(E) = 1$ . Se  $\mathbf{v}_k = \sum_j a_{kj} \mathbf{e}_j$  con  $k = 1, \dots, n$ , allora, per la proposizione 4.4,

$$\Phi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_n) = \det(A)\Phi(\mathsf{E}) = \det(A)$$

Sia ora  $B = (b_{lm})$ . Se  $\mathbf{w}_i = \sum_k b_{ik} \mathbf{v}_k$  con i = 1, ..., n, allora

$$\Phi(\mathbf{w}_1,\ldots,\mathbf{w}_n) = \det(B)\Phi(\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_n) = \det(B)\det(A)$$

Ma

$$\mathbf{w}_i = \sum_k b_{ik} \mathbf{v}_k = \sum_{k,j} b_{ik} a_{kj} \mathbf{e}_j = \sum_j c_{ij} \mathbf{e}_j$$

dove  $C = (c_{ij}) = BA$ . Quindi

$$\Phi(\mathbf{w}_1,\ldots,\mathbf{w}_n) = \det(C)\Phi(\mathsf{E}) = \det(C)$$

Segue che det(BA) = det(B) det(A).

### Proposizione 4.18

Sia A una matrice  $n \times n$  a coefficienti in K. Allora

A è invertibile se e solo se  $det(A) \neq o$ 

*Dimostrazione.* Se esiste  $A^{-1}$ , allora  $A \cdot A^{-1} = I_n$ , quindi per il teorema di Binet,  $\det(A) \det(A^{-1}) = \det(I_n) = 1$ ; di conseguenza,  $\det(A) \neq 0$ .

Viceversa, se det  $A \neq 0$ , dalla relazione  $A \cdot {}^tC = \det(A) \cdot I_n$  dove C è la matrice dei cofattori di A, ricaviamo che

$$A^{-1} = \frac{1}{\det A}^{t} C$$

# 5 Autovalori e autovettori

### 5.1 Autovalori, autovettori e polinomio caratteristico

Sia V uno spazio vettoriale su K di dimensione finita, e  $\varphi$  un endomorfismo di W. Ci chiediamo se esiste un sottospazio W di V tale che  $\varphi|_W$  sia un endomorfismo di W di tipo scalare, cioè  $\varphi|_W(\mathbf{v}) = \lambda \mathbf{v}$  per ogni  $\mathbf{v} \in W$  con  $\lambda$  scalare fisso indipendente da  $\mathbf{v}$ . Diamo dunque la seguente

**Definizione.** Un elemento  $\lambda \in K$  è detto autovalore di  $\varphi$  se esiste un vettore  $\mathbf{v} \neq \mathbf{o}$  con  $\varphi(\mathbf{v}) = \lambda \mathbf{v}$ . Un tale  $\mathbf{v}$  è detto autovettore di  $\varphi$  relativo all'autovalore  $\lambda$ .

Si noti che, se  $\mathbf{v} = \mathbf{o}$ , allora  $\varphi(\mathbf{v}) = \lambda \mathbf{v}$  è verificato per ogni  $\lambda \in K$ .

Se indichiamo con  $\lambda$  id l'endomorfismo di V dato dalla moltiplicazione per  $\lambda$ , vediamo che  $\lambda$  è un autovalore se e solo se esiste un vettore  $\mathbf{v} \neq \mathbf{o}$  in V tale  $(\varphi - \lambda \operatorname{id})(\mathbf{v}) = \mathbf{o}$ . Quindi  $\lambda$  è un autovalore di  $\varphi$  se e solo se  $\ker(\varphi - \lambda \operatorname{id}) \neq \{\mathbf{o}\}$ . Nel seguito, indicheremo con  $\varphi_{\lambda}$  l'endomorfismo  $\varphi - \lambda$  id. Possiamo perciò dire che  $\lambda$  è un autovalore di  $\varphi$  se e solo se  $\ker(\varphi_{\lambda} \neq \{\mathbf{o}\})$ . In particolare,  $\lambda = \mathbf{o}$  è un autovalore se e solo  $\ker(\varphi) \neq \{\mathbf{o}\}$ .

Fissato un endomorfismo  $\varphi$  di V, e dato  $\lambda \in K$ , poniamo  $V_{\lambda} = \ker \varphi_{\lambda}$ . Osserviamo che  $\lambda$  è un autovalore se e solo se dim  $V_{\lambda} \ge 1$ .

**Definizione.** Con le notazioni di sopra, sia  $\lambda$  un autovalore di  $\varphi$ . Il sottospazio  $V_{\lambda}$  di V è detto autospazio di  $\lambda$ .  $V_{\lambda}$  è costituito dal vettore  $\mathbf{o}$  e da tutti gli autovettori di V; per questo sarà detto anche spazio degli autovettori di  $\lambda$ .

Fissiamo ora una base E di V, e sia  $A=(a_{ij})$  la matrice rappresentativa  $M_{\mathsf{E}}^{\mathsf{E}}(\varphi)$  di  $\varphi$  nella base E. La matrice rappresentantiva, nella stessa base, di  $\varphi_{\lambda}=\varphi-\lambda$  id è allora  $A_{\lambda}=A-\lambda I$ . Quindi  $\lambda$  è un autovalore se e solo se det  $A_{\lambda}=0$ .

Gli autovalori dell'endomorfismo  $\varphi$  sono allora le radici in K del polinomio  $P_{\varphi}(x) = \det(A - xI)$ .

**Definizione.** Il polinomonio  $P_{\varphi}(x) = \det(A - xI)$  è detto polinomio caratteristico di  $\varphi$ .

Osserviamo che il polinomio dipende soltanto dall'endomorfismo  $\varphi$  e non dalla matrice rappresentativa. Infatti, posto  $P_A(x) = \det(A - xI)$ , se  $B = Q^{-1}AQ$  è la matrice rappresentativa di  $\varphi$  in una base F, avremo

$$P_B(x) = \det(B - xI) = \det(Q^{-1}AQ - xI) = \det(Q^{-1}AQ - Q^{-1}xIQ)$$
  
= \det(Q^{-1}(A - xI)Q) = \det(A - xI) = P\_A(x)

Abbiamo visto dunque che matrici simili hanno lo stesso polinomio caratteristico.

Il polinomio caratteristico  $P_{\varphi}(x)$  è un polinomio in x di grado n, in cui il coefficiente del termine di grado massimo è  $(-1)^n$ . Il termine noto è  $P_{\varphi}(0) = \det(A)$ . Il coefficiente del termine di grado n-1 è  $(-1)^{n-1}$  Tr A; in particolare se n=2, abbiamo che  $P_{\varphi}(x) = x^2 - \operatorname{Tr}(A)x + \det(A)$ .

Osserviamo che in generale, un endomorfismo  $\varphi$  può non avere alcun autovalore. Ad esempio, se consideriamo  $V = \mathbb{R}^2$  dotato della base canonica E dei versori  $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2\}$  sia  $\varphi$  l'endomorfismo rappresentato dalla matrice  $\begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ ; tale endomorfismo è la rotazione di  $\pi/2$  in senso antiorario. È chiaro, quindi, che nessun vettore non nullo è mandato in un multiplo di se stesso: infatti, calcolando  $P_{\varphi}(x) = \det(A - xI)$  otteniamo  $x^2 + 1$ , che non ha radici reali.

Notiamo che la dimensione dell'autospazio  $V_{\lambda}$  sarà

$$\dim V_{\lambda} = \dim \ker \varphi_{\lambda} = n - \rho(A_{\lambda}) = n - \rho(A - \lambda I)$$

### 5.2 Polinomio minimo

Sia K[x] l'insieme dei polinomi in x a coefficienti in K; sappiamo che K[x] con le usuali operazioni di somma e moltiplicazione di polinomi è un anello commutativo (cioè la moltiplicazione è commutativa) con un elemento neutro (per la moltiplicazione). Sappiamo anche che, con le operazioni di somma e moltiplicazione per uno scalare, K[x] è uno spazio vettoriale su K.

Nell'insieme  $\operatorname{End}_K(V)$ , dove V è uno spazio vettoriale su K, sono definite le operazioni di somma, composizione di due endomorfismi e moltiplicazione per uno scalare. Se definiamo la moltiplicazione  $\psi \cdot \varphi$  come  $\psi \circ \varphi$ , l'insieme  $\operatorname{End}_K(V)$  è un anello con elemento neutro moltiplicativo  $\operatorname{id}_V$ . Lo stesso insieme, con le operazioni di somma e moltiplicazione per uno scalare, è uno spazio vettoriale su K. Se V è di dimensione finita n, ed E è una sua base fissata, possiamo identificare  $\operatorname{End}_V(K)$  con  $M_n(K)$  associando ad ogni  $\varphi$  la sua matrice rappresentativa  $M_E^E(\varphi)$ . Sappiamo che in questa corrispondenza  $M_E^E(\psi \varphi) = M_E^E(\psi) M_E^E(\varphi)$ . In particolare  $\operatorname{End}_K(V)$  non è commutativo se dim V > 1.

Sia ora V uno spazio vettoriale di dimensione finita n, e  $\varphi$  un suo endomorfismo fissato. Consideriamo l'applicazione

$$S: K[x] \longrightarrow \operatorname{End}_{K}(V)$$

$$x \longmapsto \varphi$$

$$F(x) \longmapsto F(\varphi)$$

dove, se  $F(x) = a_o + a_1 x + \dots + a_n x^n$ , l'endomorfismo  $F(\varphi)$  è  $a_o$  id  $+a_1 \varphi + \dots + a_n \varphi^n$ ; notiamo che per la notazione introdotta sopra,  $\varphi^k = \varphi \circ \dots \circ \varphi$  applicato k volte; mentre per convenzione  $\varphi^\circ = \text{id}$ .

L'immagine di S è l'insieme degli endomorfismi di V esprimibili come polinomi in  $\varphi$ : essi costituiscono un sottoanello commutativo di  $\operatorname{End}_K(V)$  che viene indicato con  $K[\varphi]$ . L'applicazione S rispetta la somma, la moltiplicazione ed in particolare la moltiplicazione per uno scalare: è quindi un omomorfismo fra anelli ed un'applicazione lineare fra spazi vettoriali. Se E è una base di V,

posto  $A = M_{\mathsf{E}}^{\mathsf{E}}(\varphi)$  e identificando  $\mathrm{End}_K(V)$  con  $M_n(K)$ , possiamo interpretare S come

$$S: K[x] \longrightarrow M_n(K)$$

$$x \longmapsto A$$

$$F(x) \longmapsto F(A)$$

Notiamo ancora che k[x] è uno spazio vettoriale di dimensione infinita, mentre  $M_n(K)$  ha dimensione finita  $n^2$ . Consideriamo l'insieme ker S formato da tutti i polinomi F(x) tali che  $F(\varphi)$  è l'endomorfismo nullo: questo insieme ha le seguenti caratteristiche, di immediata verifica:

- a) Se F(x),  $G(x) \in \ker S$ , allora  $(F + G)(x) \in \ker S$
- b) Se  $F(x) \in \ker S$  ed R(x) è un polinomio qualsiasi in K[x], allora  $(RF)(x) \in \ker S$

**Definizione.** Un sottoinsieme J di K[x] si dice ideale di K[x] se soddisfa le due proprietà precedenti, cioè

- a) Se F(x),  $G(x) \in J$ , allora  $F(x) + G(x) \in J$
- b) Se  $F(x) \in J$  ed R(x) è un polinomio qualsiasi in K[x], allora  $R(x)F(x) \in J$

Si osservi che se  $F(x) \in J$  e  $\lambda \in K$ , allora anche  $\lambda F(x) \in J$ ; perciò, per le due proprietà, J è un sottospazio vettoriale di K[x].

### Proposizione 5.1

Sia J un ideale di K[x], e sia G(x) un polinomio in J di grado minimo. Allora J è l'insieme di tutti i polinomi multipli di G(x).

*Dimostrazione.* Se  $F(x) \in J$ , allora possiamo scrivere F(x) = Q(x)G(x) + R(x) dove  $\partial R(x) < \partial G(x)$ . Per la proprietà b),  $Q(x)G(x) \in J$ , e quindi, per la proprietà a), abbiamo  $R(x) = F(x) - Q(x)G(x) \in J$ . Per la minimalità di  $\partial G(x)$ , segue che R(x) = 0.

*Osservazione* 5.2. Dalla dimostrazione segue che i polinomi di grado minimo di *J* differiscono per una costante moltiplicativa.

**Definizione.** Un polinomio di grado minimo di J è detto **generatore** di J. Scriveremo J = (G(x)).

Come abbiamo osservato, i generatori differiscono per una costante moltiplicativa: ne esiste pertanto uno solo monico, cioè quello avente come coefficiente del termine di grado massimo il numero 1.

Ritorniamo ora all'insieme ker S definito più sopra.

**Definizione.** Il generatore monico di ker S è detto il **polinomio minimo** di  $\varphi$ , e sarà indicato come  $Q_{\varphi}(x)$ .

Il polinomio  $Q_{\varphi}(x)$  è quindi il polinomio monico di grado minimo tale che  $Q_{\varphi}(\varphi)$  sia l'endomorfismo nullo. Il polinomio minimo  $Q_{\varphi}(x)$  ed il polinomio caratteristico  $P_{\varphi}(x)$  sono legati dall'importante teorema di Cayley-Hamilton, di cui esistono due versioni, la seconda più precisa della prima.

### Teorema 5.3 (Cayley-Hamilton I)

Il polinomio caratteristico  $P_{\varphi}(X) \in \ker S$ ; equivalentemente,  $P_{\varphi}(\varphi)$  è l'endomorfismo nullo; equivalentemente, il polinomio minimo  $Q_{\varphi}(x)$  divide il polinomio caratteristico.

### Teorema 5.4 (Cayley-Hamilton II)

Il polinomio minimo  $Q_{\varphi}(x)$  divide il polinomio caratteristico. $P_{\varphi}(x)$  e questi due polinomi hanno gli stessi fattori irriducibili.

Osservazione 5.5. I fattori irriducibili di  $Q_{\varphi}(x)$  compaiono quindi in  $P_{\varphi}(x)$  con una molteplicità maggiore o uguale a quella con cui compaiono in  $Q_{\varphi}(x)$ .

Osservazione 5.6. Dato  $\varphi$ , sappiamo che  $\partial P_{\varphi}(x) = n$ . In generale avremo  $\partial Q_{\varphi}(x) \leq n$  e tale grado dipende da  $\varphi$ . In generale,  $P_{\varphi}(x) \neq Q_{\varphi}(x)$ . Per esempio, se  $\varphi = \lambda$  id, allora è chiaro che  $P_{\varphi}(x) = (1-x)^n$  mentre  $Q_{\varphi}(x) = x-1$ .

### 5.3 Molteplicità algebrica e geometrica

Sia V uno spazio vettoriale su K di dimensione n e sia  $\varphi$  un suo endomorfismo. Sia poi  $\lambda$  un autovalore di  $\varphi$  ed  $m_{\lambda}$  la molteplicità di  $\lambda$  come radice del polinomio caratteristico  $P_{\varphi}(x)$ . Questo significa che  $P_{\varphi}(x) = (\lambda - x)^{m_{\lambda}} G(x)$  con  $G(\lambda) \neq 0$ . Sia, ancora,  $V_{\lambda}$  l'autospazio relativo a  $\lambda$ .

Definizione. L'intero  $m_{\lambda}$  è detto molteplicità algebrica di  $\lambda$ . La dimensione  $r_{\lambda} = \dim(V_{\lambda})$  è detta molteplicità geometrica di  $\lambda$ .

Segue dalle definizioni che

$$1 \leqslant m_{\lambda} \leqslant n, \qquad 1 \leqslant r_{\lambda} \leqslant n$$

### Proposizione 5.7

Con le notazioni di cui sopra,  $r_{\lambda} \leq m_{\lambda}$ .

Dimostrazione. Poniamo  $r = r_{\lambda}$  ed s = n - r. Sia  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_r\}$  una base di  $V_{\lambda}$  che completiamo ad una base  $\mathsf{E} = \{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_r, \mathbf{e}_{r+1}, \dots, \mathbf{e}_n\}$  di V. La matrice rappresentativa  $A = M_{\mathsf{E}}^{\mathsf{E}}(\varphi)$  è quindi della forma

$$A = \begin{pmatrix} \lambda & \ddots & B \\ 0 & C \end{pmatrix}$$

cioè, contiene in alto a sinistra un blocco quadrato diagonale  $r \times r$  con tutti  $\lambda$  sulla diagonale, al di sotto del quale vi sono solo zeri. Abbiamo così

$$A - xI_n = \begin{pmatrix} \lambda - x & & B \\ & \ddots & & B \\ & O & & C - xI_s \end{pmatrix}$$

Perciò per la proposizione ??,  $P_{\varphi}(x) = \det(A - xI_n) = (\lambda - x)^r \det(C - xI_s)$ . Vediamo quindi che  $\lambda$  è una radice di  $P_{\varphi}(x)$  con molteplicità algebrica almeno  $r = r_{\lambda}$ . In altre parole  $m_{\lambda} \ge r_{\lambda}$ .

#### Esempio

Sia  $\varphi: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$  definito rispetto alla base standard dei versori da  $\varphi(\mathbf{e}_1) = \mathbf{e}_1$ ,  $\varphi(\mathbf{e}_2) = \mathbf{e}_1 + \mathbf{e}_2$ . Abbiamo  $P_{\varphi}(x) = (x-1)^2$ , cioè c'è un solo autovalore  $\lambda = 1$  con  $m_{\lambda} = 2$ . L'autospazio  $V_1$ , corrispondente all'unico autovalore, ha invece dimensione  $r_1 = 1$ .

### 5.4 Indipendenza di autovettori

Siano V uno spazio vettoriale su K di dimensione n, e  $\varphi$  un endomorfismo di V. Si hanno allora le due seguenti proposizioni:

#### Proposizione 5.8

Siano  $\lambda_1, \ldots, \lambda_k$  autovalori distinti di  $\varphi$  (appartenenti a K); per ogni  $i = 1, \ldots, k$ , sia  $\mathbf{v}_i$  un autovettore non nullo relativo a  $\lambda_i$ . Allora i vettori  $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_k$  sono linearmente indipendenti.

*Dimostrazione*. Se fossero linearmente dipendenti, esisterebbe un indice  $i \ge 1$  tale che i vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_i$  sono linearmente indipendenti, mentre  $\mathbf{v}_{i+1}$  è combinazione lineare dei precedenti, cioè

$$\mathbf{v}_{i+1} = a_1 \mathbf{v}_1 + \dots a_i \mathbf{v}_i \tag{5.1}$$

dove i coefficienti  $a_i$  non sono tutti nulli perché  $\mathbf{v}_{i+1} \neq \mathbf{o}$ . Applicando la  $\varphi$  alla (5.1), otteniamo

$$\lambda_{i+1}\mathbf{v}_{i+1} = a_1\lambda_1\mathbf{v}_1 + \dots a_i\lambda_i\mathbf{v}_i \tag{5.2}$$

Usando la (5.1), possiamo riscrivere la (5.2) come

$$\lambda_{i+1} \sum_{k=1}^{i} a_k \mathbf{v}_k = \sum_{h=1}^{i} a_h \lambda_h \mathbf{v}_k$$

cioè

$$a_1(\lambda_{i+1} - \lambda_1)\mathbf{v}_1 + a_2(\lambda_{i+2} - \lambda_2)\mathbf{v}_2 + \dots + a_i(\lambda_{i+1} - \lambda_i)\mathbf{v}_i = 0$$
 (5.3)

Dato che  $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_i$  sono linearmente indipendenti, i coefficienti della combinazione lineare (5.3) sono tutti nulli. Poiché  $\lambda_{i+1} \neq \lambda_j$  per ogni  $j = 1, \ldots, i$ , segue che  $a_j = 0$  per ogni  $j = 1, \ldots, i$  contro l'ipotesi che tali coefficienti non fossero tutti nulli.

### Proposizione 5.9

Sia, con le stesse ipotesi e notazioni della proposizione precedente,  $V_{\lambda_i}$  l'autospazio relativo a  $\lambda_i$ , con i = 1, ..., k. Allora

$$\sum_{i=1}^k V_i \simeq \bigoplus_{i=1}^k V_i$$

*Dimostrazione*. In caso contrario, per la proposizione 2.11, esisterebbe un vettore  $\mathbf{v}_i \neq \mathbf{o}$  tale che

$$\mathbf{v}_i \in V_{\lambda_i} \cap \bigoplus_{k=1}^{i-1} V_{\lambda_k}$$

cioè  $\mathbf{v}_i = \mathbf{v}_1 + \dots + \mathbf{v}_{i-1}$  dove  $\mathbf{v}_k \in V_{\lambda_k}$  ed i vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{i-1}$  non sono tutti nulli (non lo è  $\mathbf{v}_i$ ).

Possiamo quindi supporre senza perdita di generalità che i vettori  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{i-1}$  siano tutti non nulli. Otteniamo così una relazione di dipendenza lineare

$$\mathbf{v}_i - \mathbf{v}_1 - \dots - \mathbf{v}_{i-1} = \mathbf{o}$$

contro la proposizione precedente.

### 5.5 Endomorfismi triangolabili

**Definizione.** Sia  $\varphi$  un'endomorfismo di uno spazio vettoriale V di dimensione n su K. Diciamo che  $\varphi$  è triangolabile se esiste una base in cui la matrice rappresentantiva A di  $\varphi$  è triangolare superiore, cioè della forma  $a_{ij}$  = 0 per ogni i > j.

#### Teorema 5.10

Un endomorfismo  $\varphi$  di V spazio vettoriale su K è triangolabile se e solo se il suo polinomio caratteristico  $P_{\varphi}(X)$  si fattorizza completamente in K[X].

(Questo è sempre vero se  $K = \mathbf{C}$ , essendo  $\mathbf{C}$  algebricamente chiuso)

*Dimostrazione.* Se  $A = (a_{ij})$  è una matrice triangolare superiore che rappresenta  $\varphi$  in una base E, allora

$$P_{\varphi}(X) = \prod_{i} (a_{ii} - X)$$

Quindi  $P_{\varphi}(X)$  è completamente fattorizzato in K[X] e gli autovalori sono esattamente  $\lambda_i = a_{ii}$ .

Viceversa, supponiamo che  $P_{\varphi}(X)$  sia completamente fattorizzato in K[X] e dimostriamo che  $\varphi$  è triangolabile per induzione sulla dimensione n di V: se n = 1, non vi è nulla da dimostrare.

Supponiamo che l'affermazione sia vera per spazi vettoriali di dimensione minore o uguale a n-1, dove dim V=n. Sia  $\lambda_1$  un autovalore e  $\mathbf{v}_1\neq\mathbf{o}$  un autovettore relativo a  $\lambda_1$ . Sia poi  $\mathsf{E}=\{\mathbf{v}_1,\mathbf{w}_2,\ldots,\mathbf{w}_n\}$  una base ottenuta per completamento a partire da  $\mathbf{v}_1$ . Denotiamo con W lo spazio vettoriale, di dimensione n-1,  $\mathcal{L}(\mathbf{w}_2,\ldots,\mathbf{w}_n)$ . L'insieme  $\mathsf{E}'=\{\mathbf{w}_2,\ldots,\mathbf{w}_n\}$  è una base di W

La matrice A che rappresenta  $\varphi$  nella base E è della forma

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \hline & \circ & & \\ \vdots & & B & \\ & \circ & & \\ \end{pmatrix}$$

Sia  $\psi$  l'endomorfismo di W la cui matrice rappresentativa nella base  $\mathsf{E}'$  è B.

Se paragoniamo l'immagine di  $\mathbf{w}_i$ , con  $i=2,\ldots,n$ , attraverso le due applicazioni  $\varphi$  e  $\psi$  vediamo che  $\varphi(\mathbf{w}_i) = a_{1i}\mathbf{v}_1 + \psi(\mathbf{w}_i)$  cioè  $\varphi(\mathbf{w}_i) - \psi(\mathbf{w}_i) \in \mathcal{L}(\mathbf{v}_1)$ . Data la linearità di  $\varphi$  e  $\psi$  avremo che, per ogni  $\mathbf{w} \in W$ ,  $\varphi(\mathbf{w}) - \psi(\mathbf{w}) \in \mathcal{L}(\mathbf{v}_1)$ . Il polinomio caratteristico dell'endomorfismo  $\varphi$  è

$$P_{\omega}(X) = \det(A - XI_n) = (\lambda_1 - X) \det(B - XI_{n-1}) = (\lambda_1 - X)P_{\omega}(X)$$

Poichè  $P_{\varphi}(X)$  si fattorizza completamente in K[X], anche il polinomio  $P_{\psi}(X)$  si fattorizza completamente in K[X].

Per ipotesi induttiva, esiste quindi una base  $F' = \{v_1, \dots, v_n\}$  di W in cui  $\psi$  è rappresentato da una matrice triangolare superiore C. Prendiamo allora l'insieme  $F = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ : esso forma una base di V. In questa base la matrice rappresentativa di  $\varphi$  è triangolare superiore perché, per ogni  $i = 2, \dots, n$ ,  $\varphi(v_i)$  differisce da  $\psi(v_i)$  soltanto per un vettore in  $\mathcal{L}(v_1)$ . Infatti avremo

$$M_{\mathsf{F}}^{\mathsf{F}}(\varphi) = D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & d_{12} & \dots & d_{1n} \\ \hline 0 & & & \\ \vdots & & C & \end{pmatrix}$$

### 5.6 Teorema di Cayley-Hamilton

Dimostriamo il primo teorema di Cayley-Hamilton nell'ipotesi che il campo K sia algebricamente chiuso (per esempio,  $\mathbb{C}$ ).

### **Teorema 5.11** (Primo teorema di Cayley-Hamilton)

Sia V uno spazio vettoriale di dimensione n su K, dove K è algebricamente chiuso. Sia  $\varphi$  un endomorfismo di V e  $P_{\varphi}(X)$  il suo polinomio caratteristico. Allora  $P_{\varphi}(\varphi)$  è l'endomorfismo nullo.

Dimostrazione. L'ipotesi che il campo sia algebricamente chiuso implica che  $P_{\varphi}(X)$  si fattorizza completamente in K[X], quindi in una opportuna base  $\mathsf{E} = \{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  di  $V \varphi$  è rappresentato da una matrice triangolare

$$\varphi \longleftrightarrow \begin{pmatrix} \lambda_1 & * \\ \circ & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Inoltre  $P_{\varphi}(X) = \prod_{i=1}^{n} (\lambda_i - X)$ , e

$$\varphi(\mathbf{e}_i) = \lambda_i \mathbf{e}_i + \mathbf{v}_i, \quad \text{con } \mathbf{v}_i \in \mathcal{L}(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_{i-1})$$

Se poniamo  $\varphi_{\lambda_i} = \varphi - \lambda_i \operatorname{id}_V$ , allora  $\varphi_{\lambda_i}(\mathbf{e}_i) = \mathbf{v}_i \in \mathcal{L}(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_{i-1})$ . Osserviamo che gli endomorfismi  $\varphi_{\lambda_i}$  e  $\varphi_{\lambda_j}$  commutano, come si può verificare direttamente (in generale, due endomorfismi esprimibili come polinomi in  $\varphi$  commutano). Dato che  $\varphi_{\lambda_1}(\mathbf{e}_1) = \mathbf{o}$ , allora  $\varphi_{\lambda_1}$  ristretto a  $\mathcal{L}(\mathbf{e}_1)$  è l'endomorfismo nullo.

Verifichiamo che  $\varphi_{\lambda_2} \circ \varphi_{\lambda_1}$  ristretto a  $\mathcal{L}(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2)$  è zero: infatti

$$(\varphi_{\lambda_2} \circ \varphi_{\lambda_1})(\mathbf{e}_1) = \varphi_{\lambda_2}(\varphi_{\lambda_1}(\mathbf{e}_1)) = \varphi_{\lambda_2}(\mathbf{o}) = \mathbf{o}$$
$$(\varphi_{\lambda_2} \circ \varphi_{\lambda_1})(\mathbf{e}_2) = (\varphi_{\lambda_1} \circ \varphi_{\lambda_2})(\mathbf{e}_2) = \varphi_{\lambda_1}(\varphi_{\lambda_2}(\mathbf{e}_2)) = \varphi_{\lambda_1}(\mathbf{v}_2) = \mathbf{o}$$

L'ultima uguaglianza segue dal fatto che  $\mathbf{v}_2 \in \mathcal{L}(\mathbf{e}_1)$ .

Consideriamo ora  $\varphi_{\lambda_3} \circ \varphi_{\lambda_2} \circ \varphi_{\lambda_1}$ : in modo analogo al caso precedente si verifica che  $\varphi_{\lambda_3} \circ \varphi_{\lambda_2} \circ \varphi_{\lambda_1}$  ristretto a  $\mathcal{L}(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2), \mathbf{e}_3$  è zero. Analogamente si verifica che, per ogni  $i = 1, \ldots, n$  l'endomorfismo  $\varphi_{\lambda_i} \circ \varphi_{\lambda_{i-1}} \circ \ldots \varphi_{\lambda_1}$  si annulla su  $\mathcal{L}(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \ldots, \mathbf{e}_i)$ . In particolare, per i = n, l'endomorfismo  $\varphi_{\lambda_n} \circ \varphi_{\lambda_{n-1}} \circ \varphi_{\lambda_1}$  è nullo su tutto V. Ora,

$$P_{\varphi}(\varphi) = (\lambda_{1} \operatorname{id} - \varphi) \circ (\lambda_{2} \operatorname{id} - \varphi) \circ \cdots \circ (\lambda_{n} \operatorname{id} - \varphi)$$

$$= (-1)^{n} \varphi_{\lambda_{1}} \circ \varphi_{\lambda_{2}} \circ \cdots \circ \varphi_{\lambda_{n}}$$

$$= (-1)^{n} \varphi_{\lambda_{n}} \circ \cdots \circ \varphi_{\lambda_{2}} \circ \varphi_{\lambda_{1}}$$

Quindi  $P_{\varphi}(\varphi)$  è l'endomorfismo nullo di V.

### 5.7 Endomorfismi diagonalizzabili

**Definizione.** Sia V uno spazio vettoriale su K di dimensione n, e sia  $\varphi$  un endomorfismo di V. Diciamo che  $\varphi$  è **diagonalizzabile** se esiste una base E di V in cui la matrice rappresentativa di  $\varphi$  è diagonale.

Si ha il seguente

### Teorema 5.12 (Criterio di diagonalizzabilità)

Le condizioni seguenti sono equivalenti

- 1. φ è diagonalizzabile
- 2. a) Il polinomio caratteristico  $P_{\varphi}(X)$  si fattorizza completamente in K[X]
  - b) Per ogni autovalore  $\lambda$ , la molteplicità algebrica  $m_{\lambda}$  è uguale a quella geometrica  $r_{\lambda}$
- 3. Se  $\lambda_1, \ldots, \lambda_k$  sono tutti gli autovalori distinti (in K) di  $\varphi$ , allora  $V = \bigoplus_{i=1}^k V_{\lambda_i}$ .

### Esempio

Caso degli autovalori distinti.

# 5.8 Endomorfismi nilpotenti

# 6 Spazi euclidei ed unitari

### 6.1 Prodotti scalari reali e spazi euclidei

**Definizione.** Sia V uno spazio vettoriale su  $\mathbf{R}$ . Un prodotto scalare su V è un'applicazione

$$V \times V \longrightarrow V$$
$$(\mathbf{v}, \mathbf{w}) \longmapsto \langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle$$

che soddisfa le seguenti condizioni, per ogni  $\mathbf{v}, \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{w}, \mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2 \in V$  e per ogni  $a_1, a_2, b_1, b_2 \in \mathbf{R}$ :

- 1.  $\langle a_1 \mathbf{v}_1 + a_2 \mathbf{v}_2, \mathbf{w} \rangle = a_1 \langle \mathbf{v}_1, \mathbf{w} \rangle + a_2 \langle \mathbf{v}_2, \mathbf{w} \rangle$
- 2.  $\langle \mathbf{v}, b_1 \mathbf{w}_1 + b_2 \mathbf{w}_2 \rangle = b_1 \langle \mathbf{v}, \mathbf{w}_1 \rangle + b_2 \langle \mathbf{v}, \mathbf{w}_2 \rangle$
- 3.  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle = \langle \mathbf{w}, \mathbf{v} \rangle$
- 4.  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle \ge 0$ , con  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle = 0$  se e solo se  $\mathbf{v} = \mathbf{o}$ .

Le condizioni 1 e 2 dicono che (,) è bilineare. La condizione 3 dice che (,) è simmetrica. Una funzione bilineare simmetrica che soddisfa la condizione 4 è detta **definita positiva**.

La bilinearità implica che, per ogni  $a \in \mathbb{R}$ ,  $\mathbf{v}$ ,  $\mathbf{w} \in V$ :

5. 
$$\langle \mathbf{v}, a\mathbf{w} \rangle = \langle a\mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle = a \langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle$$

Inoltre abbiamo, per ogni  $\mathbf{v} \in V$ :

6. 
$$\langle \mathbf{o}, \mathbf{v} \rangle = \langle \mathbf{v}, \mathbf{o} \rangle = \mathbf{o}$$

Infatti,  $\langle \mathbf{o}, \mathbf{v} \rangle = \langle \mathbf{o} + \mathbf{o}, \mathbf{v} \rangle = \langle \mathbf{o}, \mathbf{v} \rangle + \langle \mathbf{o}, \mathbf{v} \rangle$  quindi  $\langle \mathbf{o}, \mathbf{v} \rangle = \mathbf{o}$ .

Definizione. Uno spazio vettoriale reale dotato di un prodotto scalare è detto spazio euclideo.

### Esempi

1.  $\mathbb{R}^n$  standard. Consideriamo lo spazio  $\mathbb{R}^n$  col seguente prodotto scalare:

$$\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \sum_{i=1}^{n} x_i y_i, \quad \text{dove } \mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n), \ \mathbf{y} = (y_1, \dots, y_n)$$

Lo spazio  $\mathbb{R}^n$ , con questo prodotto scalare, è detto spazio euclideo  $\mathbb{R}^n$  standard. Notiamo che:

posto 
$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$
,  $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$  allora  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = {}^t XY$  (come prodotto di matrici)

2. Sia V lo spazio delle funzioni continue a valori reali definite sull'intervallo [a,b] della retta reale. Allora

$$\langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x) dt$$

è un prodotto scalare.

3. Consideriamo lo spazio euclideo  $\mathbb{R}^3$  standard. Dati  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3)$  ed  $\mathbf{y} = (y_1, y_2, y_3)$ ; siano O l'origine di  $\mathbb{R}^3$ , P il punto di coordinate  $(x_1, x_2, x_3)$  e Q il punto di coordinate  $(y_1, y_2, y_3)$ . Sia infine  $\alpha$  l'angolo interno (cioè o  $\leq \alpha < \pi$ ) formato dai segmenti OP e OQ. Allora

$$\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = ||\mathbf{x}|| \cdot ||\mathbf{y}|| \cos \alpha$$

dove 
$$||\mathbf{x}|| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2} = \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle}$$
. In particulare,  $\cos \alpha = \frac{\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle}{||\mathbf{x}|| \cdot ||\mathbf{y}||}$ 

4. Sia V uno spazio vettoriale reale di dimensione n. Se fissiamo una base  $E = \{e_1, \dots, e_n\}$  possiamo definire il **prodotto scalare standard**  $\langle ;, \rangle_E$  rispetto alla base E nel modo seguente: dati  $\mathbf{v} = \sum_i a_i \mathbf{e}_i$ , e  $\mathbf{w} = \sum_i b_i \mathbf{e}_i$ , allora

$$\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle_{\mathsf{E}} = \sum_{i} a_{i} b_{i}$$

#### Norma

Sia V uno spazio euclideo con prodotto scalare  $\langle , \rangle$ ; sia  $\mathbf{v} \in V$ . Definiamo la **norma** di  $\mathbf{v}$  come  $||\mathbf{v}|| = \sqrt{\langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle}$ .

Nello spazio euclideo  $\mathbf{R}^n$  standard, se  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ , allora  $||\mathbf{x}|| = \sqrt{\sum_i x_i^2}$ .

La norma gode delle seguenti proprietà, per ogni  $\mathbf{v} \in V$  ed  $a \in \mathbf{R}$ :

- 1.  $||\mathbf{v}|| \ge 0$ , con  $||\mathbf{v}|| = 0$  se e solo se  $\mathbf{v} = \mathbf{o}$
- 2.  $||a\mathbf{v}|| = |a| \cdot ||\mathbf{v}||$

La prima proprietà segue immediatamente dalla definizione di prodotto scalare; per la seconda abbiamo che

$$||a\mathbf{v}||^2 = \langle a\mathbf{v}, a\mathbf{v} \rangle = a^2 ||\mathbf{v}||^2$$

Teorema 6.1 (Disuguaglianza triangolare, o, di Cauchy-Schwartz)

Sia V uno spazio euclideo. Allora, per ogni  $\mathbf{v}, \mathbf{w} \in V$ ,

$$||\mathbf{v} + \mathbf{w}|| \leqslant ||\mathbf{v}|| + ||\mathbf{w}||$$

*Dimostrazione*. Dato che i numeri coinvolti nella disuguaglianza sono numeri reali non negativi, basta dimostrare la disuguaglianza sui loro quadrati. Abbiamo che

$$||\mathbf{v} + \mathbf{w}||^2 = \langle \mathbf{v} + \mathbf{w}, \mathbf{v} + \mathbf{w} \rangle = \langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle + \langle \mathbf{w}, \mathbf{w} \rangle + 2\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle$$

mentre

$$(||\mathbf{v}|| + ||\mathbf{w}||)^2 = ||\mathbf{v}||^2 + ||\mathbf{w}||^2 + 2||\mathbf{v}|| \, ||\mathbf{w}|| = \langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle + \langle \mathbf{w}, \mathbf{w} \rangle + 2||\mathbf{v}|| \cdot ||\mathbf{w}||$$

Dobbiamo quindi dimostrare che

$$\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle \leqslant ||\mathbf{v}|| \cdot ||\mathbf{w}||$$

Dimostriamo la disuguaglianza

$$|\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle| \leqslant ||\mathbf{v}|| \cdot ||\mathbf{w}|| \tag{6.1}$$

che implica la precedente. Fissati  $\mathbf{v}$  e  $\mathbf{w}$ , consideriamo la funzione  $P(t) = ||t\mathbf{v} + \mathbf{w}||^2$  di variabile reale t. Essendo un quadrato,  $P(t) \ge 0$  per ogni t. Abbiamo

$$P(t) = ||\mathbf{v}||^2 t^2 + 2t\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle + ||\mathbf{w}||^2$$

cioè P(t) è un polinomio di grado due in t. Dato che  $P(t) \ge 0$ , il discriminante  $\Delta$  di P(t) soddisfa  $\Delta \le 0$ : in caso contrario, P(t) avrebbe due radici reali distinte ed assumerebbe quindi valori negativi. Ora,

$$0 \leqslant \frac{\Delta}{4} = \langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle^2 - ||\mathbf{v}||^2 ||\mathbf{w}||^2$$

il che dimostra la (6.1).

**Definizione.** Sia V uno spazio euclideo. Un vettore  $\mathbf{v} \in V$  si dice **normale** se  $||\mathbf{v}|| = 1$ . Si osservi che, se  $\mathbf{v} \neq \mathbf{o}$ , allora  $\mathbf{v}/||\mathbf{v}||$  è un vettore normale, detto il **normalizzato** di  $\mathbf{v}$ .

### 6.2 Ortogonalità

**Definizione.** Sia V uno spazio euclideo con prodotto scalare  $\langle , \rangle$ . Dati due vettori  $\mathbf{v}, \mathbf{w}$  di V diciamo che  $\mathbf{v}$  è **ortogonale** a  $\mathbf{w}$  se  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle = \mathbf{o}$ . Scriveremo  $\mathbf{v} \perp \mathbf{w}$ .

Ovviamente,  $\mathbf{v} \perp \mathbf{w}$  se e solo se  $\mathbf{w} \perp \mathbf{v}$ . Si noti che l'unico vettore ortogonale a se stesso è il vettore nullo.

Nello spazio euclideo  ${\bf R}^3$  standard, la nozione di ortogonalità è quella standard della geometria euclidea. Infatti  ${\bf x} \perp {\bf y}$  se e solo se cos  $\alpha = {\bf o}$ , cioè  $\alpha = \pi/2$ , dove  $\alpha$  è l'angolo interno formato da  ${\bf x}$  ed  ${\bf y}$ .

**Definizione.** Un insieme di vettori  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\}$  di V è detto **ortogonale** se  $\langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j \rangle = 0$  per ogni  $i \neq j$ .

Un insieme di vettori  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\}$  di V è detto **ortonormale** se è  $\langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j \rangle = \delta_{ij}$ . Cioè i vettori sono normali e ortogonali fra loro. In particolare, i vettori di un insieme ortonormale sono tutti non nulli.

#### Proposizione 6.2

Sia  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\}$  un insieme ortogonale in cui  $\mathbf{v}_i \neq \mathbf{o}$  per ogni i. Allora i vettori  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\}$  sono linearmente indipendenti (questo in particolare è vero se l'insieme è ortonormale).

*Dimostrazione*. Supponiamo che  $\sum_{j=1}^{m} a_j \mathbf{v}_j = \mathbf{o}$ , allora, fissato i, avremo

$$o = \langle \mathbf{v}_i, \sum_j a_j \mathbf{v}_j \rangle = a_i ||\mathbf{v}_i||^2$$

essendo  $\mathbf{v}_i \neq \mathbf{o}$ , la sua norma è strettamente positiva; segue che  $a_i = \mathbf{o}$ .

#### Proposizione 6.3

Sia  $E = \{e_1, \dots e_n\}$  una base ortonormale dello spazio euclideo V; sia  $\mathbf{v} = \sum_i a_i e_i$  un vettore di V. Allora, per ogni i, abbiamo

$$a_i = \langle \mathbf{v}, \mathbf{e}_i \rangle$$

Notazione. Scriveremo spesso b.o.n. anziché base ortonormale.

### Proposizione 6.4

Sia  $E = \{\mathbf{e}_1, \dots \mathbf{e}_n\}$  una base ortonormale dello spazio euclideo V. Dati due vettori  $\mathbf{v} = \sum_i a_i \mathbf{e}_i$ ,  $\mathbf{w} = \sum_i b_i \mathbf{e}_i$ ; allora

$$\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle = \sum_{i=1}^{n} a_i b_i$$

*Dimostrazione.* La dimostrazione segue subito dalla bilinearità del prodotto scalare, ricordando che  $\langle \mathbf{e}_i, \mathbf{e}_j \rangle = \delta_{ij}$ .

Osservazione 6.5. Dato uno spazio euclideo V con prodotto scalare  $\langle , \rangle$ , se  $E = \{e_1, \dots e_n\}$  è una base ortonormale allora il prodotto scalare dato coincide col prodotto scalare standard  $\langle , \rangle_E$  rispetto alla base E.

### Teorema 6.6 (Gram-Schmidt)

Sia V uno spazio euclideo di dimensione finita, allora esiste una base ortonormale.

*Dimostrazione.* Sia  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  una base di V: vogliamo costruire una base ortonormale  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$ . Sia  $\mathbf{e}_1 = \mathbf{v}_1/||\mathbf{v}_1||$ . Il vettore  $\mathbf{e}_2$  deve essere ortogonale ad  $\mathbf{e}_1$ , e lo cerchiamo tra i vettori in  $\mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)$ . Precisamente, per ogni  $\alpha \in \mathbf{R}$ , avremo

$$\mathbf{v}_2 = \alpha \mathbf{e}_1 + (\mathbf{v}_2 - \alpha \mathbf{e}_1)$$

cerchiamo  $\alpha$  in modo tale che  $\mathbf{v_2} - \alpha \mathbf{e_1}$  sia ortogonale ad  $\mathbf{e_1}$ . Imponiamo quindi che  $\langle \mathbf{v_2} - \alpha \mathbf{e_1}, \mathbf{e_1} \rangle = 0$  cioè deve essere

$$\langle \mathbf{v}_2, \mathbf{e}_1 \rangle = \alpha \langle \mathbf{e}_1, \mathbf{e}_1 \rangle = \alpha$$

Quindi  $\alpha$  è univocamente determinato, e il vettore  $\mathbf{v}_2 - \langle \mathbf{v}_2, \mathbf{e}_1 \rangle \mathbf{e}_1$  è ortogonale a  $\mathbf{e}_1$ . Prendiamo quindi come secondo vettore  $\mathbf{e}_2$  il suo normalizzato:

$$\mathbf{e}_2 = \frac{\mathbf{v}_2 - \langle \mathbf{v}_2, \mathbf{e}_1 \rangle \mathbf{e}_1}{||\mathbf{v}_2 - \langle \mathbf{v}_2, \mathbf{e}_1 \rangle \mathbf{e}_1||}$$

I vettori  $\mathbf{e_1}$ ,  $\mathbf{e_2}$  sono quindi una b.o.n. di  $\mathcal{L}(\mathbf{v_1}, \mathbf{v_2})$ . Analogamente, se cerchiamo un vettore della forma  $\mathbf{v_3} - \alpha_1 \mathbf{e_1} - \alpha_2 \mathbf{e_2}$  che sia ortogonale sia ad  $\mathbf{e_1}$  che ad  $\mathbf{e_2}$  troveremo

$$\alpha_1 = \langle \mathbf{v}_3, \mathbf{e}_1 \rangle, \quad \alpha_2 = \langle \mathbf{v}_3, \mathbf{e}_2 \rangle$$

Prendiamo quindi come vettore  $\mathbf{e}_3$  il normalizzato del vettore così determinato:

$$\mathbf{e}_3 = \frac{\mathbf{v}_2 - \langle \mathbf{v}_3, \mathbf{e}_1 \rangle \mathbf{e}_1 - \langle \mathbf{v}_3, \mathbf{e}_2 \rangle \mathbf{e}_2}{\|\mathbf{v}_2 - \langle \mathbf{v}_3, \mathbf{e}_1 \rangle \mathbf{e}_1 - \langle \mathbf{v}_3, \mathbf{e}_2 \rangle \mathbf{e}_2\|}$$

Procedendo in maniera analoga, determiniamo un insieme  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  di vettori ortonormali, che quindi costituiscono una base ortonormale di V.

Osservazione 6.7. Il processo utilizzato nel teorema precedente per passare da una base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  ad una b.o.n.  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  è detto processo di ortonormalizzazione di Gram-Schmidt.

Si osservi che, in tale processo, i vettori  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_k\}$  appartengono allo spazio vettoriale  $\mathcal{L}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k)$  e ne costituiscono una b.o.n.

#### Corollario 6.8

Sia V uno spazio euclideo di dimensione n. Allora un insieme ortonormale  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_r\}$  può essere completato ad una b.o.n.  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_r, \dots, \mathbf{e}_n\}$ 

*Dimostrazione*. I vettori  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_r\}$  sono linearmente indipendenti per la proposizione 6.2. Possiamo completare l'insieme  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_r\}$  ad una base  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_r, \mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}$  Applicando il processo di ortonormalizzazione di Gram-Schmidt otteniamo una b.o.n.; durante tale processo i primi r vettori non vengono modificati, come si verifica immediatamente, in quanto già ortonormali.

## 6.3 Endomorfismi ortogonali

Sia V uno spazio euclideo di dimensione n ed f un endomorfismo di V.

**Definizione.** Diciamo che l'endomorfismo f

- 1. conserva il prodotto scalare se  $\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle = \langle f(\mathbf{v}), f(\mathbf{w}) \rangle$  per ogni  $\mathbf{v}, \mathbf{w} \in V$ ;
- 2. conserva la norma se  $||\mathbf{v}|| = ||f(\mathbf{v})||$  per ogni  $\mathbf{v} \in V$ .

#### Teorema 6.9

Sia V uno spazio euclideo di dimensione n ed f un endomorfismo di V. Allora le condizioni seguenti sono equivalenti

- a) f conserva il prodotto scalare
- b) f conserva la norma
- c) se  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_r\}$  è un insieme ortonormale, anche  $\{f(\mathbf{e}_1), \dots, f(\mathbf{e}_r)\}$  è ortonormale
- d) se  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  è una b.o.n., allora  $\{f(\mathbf{e}_1), \dots, f(\mathbf{e}_n)\}$  è una b.o.n.

e) esiste una base ortonormale  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$  tale che  $\{f(\mathbf{e}_1), \dots, f(\mathbf{e}_n)\}$  è una b.o.n.

Dimostrazione. Dimostriamo dapprima che a) e b) sono equivalenti:

a) implica b) perché

$$||f(\mathbf{v})||^2 = \langle f(\mathbf{v}), f(\mathbf{v}) \rangle = \langle \mathbf{v}, \mathbf{v} \rangle = ||\mathbf{v}||^2$$

b) implica a) perché dall'uguaglianza  $||f(\mathbf{v}) + f(\mathbf{w})||^2 = ||\mathbf{v} + \mathbf{w}||^2$  otteniamo

$$||f(\mathbf{v})||^2 + ||f(\mathbf{w})||^2 + 2\langle f(\mathbf{v}), f(\mathbf{w})\rangle = ||\mathbf{v}||^2 + ||\mathbf{w}||^2 + 2\langle \mathbf{v}, \mathbf{w}\rangle$$

da cui  $\langle f(\mathbf{v}), f(\mathbf{w}) \rangle = \langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle$ .

Dimostriamo ora le seguenti implicazione:

$$a) \Rightarrow c) \Rightarrow d) \Rightarrow e) \Rightarrow a)$$

a) implica c) perché

$$\langle f(\mathbf{e}_i), f(\mathbf{e}_i) \rangle = \langle \mathbf{e}_i, \mathbf{e}_i \rangle = \delta_{ij}$$

- c) implica d) banalmente
- d) implica e) perché il teorema di Gram-Schmidt ci assicura l'esistenza di una b.o.n.

Rimane da mostrare che e) implica a). Sia  $E = \{e_1, \dots, e_n\}$  una base ortonormale tale che  $F = \{f(e_1), \dots, f(e_n)\}$  sia una b.o.n. Dati due vettori  $\mathbf{v} = \sum_i a_i \mathbf{e}_i$ ,  $\mathbf{w} = \sum_i b_i \mathbf{e}_i$  avremo, essendo E una b.o.n.,

$$\langle \mathbf{v}, \mathbf{w} \rangle = \sum_{i} a_i b_i$$

D'altra parte, essendo F una b.o.n,

$$f(\mathbf{v}) = \sum_{i} a_i f(\mathbf{e}_1), \quad f(\mathbf{w}) = \sum_{i} b_i f(\mathbf{e}_1) \implies \langle f(\mathbf{v}), f(\mathbf{w}) \rangle = \sum_{i} a_i b_i$$

Cioè f conserva il prodotto scalare.

**Definizione.** Un endomorfismo che soddisfa le condizioni equivalenti del teorema è detto anche **isometria** oppure **endomorfismo ortogonale**.

#### Proposizione 6.10

Sia V uno spazio euclideo di dimensione n e sia f un'isometria di V. Allora f è un isomorfismo.

*Dimostrazione.* Infatti f è un endomorfismo di uno spazio vettoriale di dimensione finita il cui nucleo è il solo vettore  $\mathbf{o}$ : se  $\mathbf{v} \neq \mathbf{o}$ , allora  $||\mathbf{v}|| \neq \mathbf{o}$  e quindi  $||f(\mathbf{v})|| = ||\mathbf{v}|| \neq \mathbf{o}$ .

#### Proposizione 6.11

Sia V uno spazio euclideo di dimensione n ed f un'isometria di V. Se  $\lambda$  è un autovalore reale di f, allora  $\lambda = \pm 1$ .

Dimostrazione. Sia v un autovettore relativo a  $\lambda$ , cioè  $f(\mathbf{v}) = \lambda \mathbf{v}$ . Sappiamo che  $||f(\mathbf{v})|| = ||\mathbf{v}||$  cioè

$$|\lambda| \cdot ||\mathbf{v}|| = ||\mathbf{v}||$$

Osservazione 6.12. In generale, un'isometria f non ha autovalori reali. Per esempio, nello spazio euclideo  $\mathbb{R}^2$  standard, una rotazione di un angolo  $\theta$  è rappresentata da una matrice

$$\begin{pmatrix}
\cos\theta & -\sin\theta \\
\sin\theta & \cos\theta
\end{pmatrix}$$

che non ha autovalori reali a meno che  $\theta = k\pi$  con  $k \in \mathbb{Z}$ .

#### Matrici ortogonali

**Definizione.** Sia P una matrice in  $M_n(\mathbf{R})$ . Diciamo che P è **ortogonale** se  $P^tP = I_n$ . In particolare, una matrice ortogonale è invertibile e le matrici ortogonali sono esattamente le matrici P tali che  $P^{-1} = {}^tP$ . L'uguaglianza  $P^tP = I_n$  è equivalente a  ${}^tPP = I_n$ .

L'insieme delle matrici ortogonali in  $M_n(\mathbf{R})$  è indicato con O(n), ed è un sottogruppo di  $GL_n(\mathbf{R})$ .

Infatti  $I_n \in O(n)$ ; se  $P, Q \in O(n)$ , allora anche  $PQ \in O(n)$  perché

$$(PQ)^{t}(PQ) = PQ^{t}Q^{t}P = PI_{n}^{t}P = P^{t}P = I_{n}$$

Inoltre, se  $P \in O(n)$ , anche  $P^{-1} \in O(n)$  perché

$${}^{t}(P^{-1}) = {}^{t}({}^{t}P) = P$$
 quindi  $P^{-1}(P^{-1}) = P^{-1}P = I_{n}$ 

Lasciamo al lettore la facile verifica che, data  $P \in GL_n(\mathbf{R})$ , allora  $P \in O(n)$  se e solo se  $P^{-1} \in O(n)$  se e solo se  $P \in O(n)$ .

Osservazione 6.13. Date due matrici  $A, B \in M_n(\mathbf{R})$  indichiamo con  $R_1, \ldots, R_n$  le righe di A e con  $C_1, \ldots, C_n$  le colonne di B. Allora l'elemento di posto (i, j) della matrice prodotto AB non è altro che il prodotto scalare  $\langle R_i, C_j \rangle$  dove  $R_i$  e  $C_j$  sono pensati come vettori dello spazio euclideo  $\mathbf{R}^n$  standard.

#### Proposizione 6.14

Sia P una matrice in  $M_n(\mathbf{R})$ . Allora  $P \in O(n)$  se e solo se le righe di P formano una base ortonormale dello spazio euclideo  $\mathbf{R}^n$  standard se e solo se le colonne di P formano una base ortonormale dello stesso spazio.

*Dimostrazione.* Se  $R_1, \ldots, R_n$  sono le righe della matrice P, allora  $R_1, \ldots, R_n$  sono le colonne della matrice P, quindi l'elemento di posto (i, j) della matrice P è esattamente  $(R_i, R_j)$  per l'osservazione precedente. Segue che P P =  $I_n$  se e solo se  $(R_i, R_j)$  =  $\delta_{ij}$ , cioè P ∈ O(n) se e solo se  $\{R_1, \ldots, R_n\}$  è una b.o.n. Passando a P si ottiene l'affermazione sulle colonne.

### Proposizione 6.15

Sia  $P \in O(n)$  una matrice ortogonale. Allora  $det(P) = \pm 1$ .

Dimostrazione. Dalla  $P^{t}P = I_{n}$  otteniamo, per il teorema di Binet,

$$1 = \det(P) \det({}^{t}P) = \det(P)^{2}$$

### Il gruppo SO(n)

L'insieme delle matrici  $\{P \in O(n) : \det(P) = 1\}$  formano un sottogruppo di O(n) denotato come SO(n) e detto gruppo ortogonale speciale.

### Proposizione 6.16

Sia V uno spazio euclideo di dimensione n. Siano  $E = \{e_1, \dots, e_n\}$  una b.o.n. ed  $F = \{f_1, \dots, f_n\}$  un insieme di n vettori. Se P è la matrice le cui colonne sono le componenti di  $f_1, \dots, f_n$  nella base E, allora  $P \in O(n)$  se e solo se F è una b.o.n.

*Dimostrazione*. Sia  $P = (p_{ij})$ . Quindi  $\mathbf{f}_k = \sum_j p_{jk} \mathbf{e}_j$ . Scriviamo anche  $P = (\mathbf{f}_1, \dots, \mathbf{f}_n)$  dove consideriamo  $\mathbf{f}_j$  come la j colonna di P. Quindi

$${}^{t}P = \begin{pmatrix} \mathbf{f}_{1} \\ \vdots \\ \mathbf{f}_{n} \end{pmatrix}$$

dove  $\mathbf{f}_i$  è l'i-esima riga di  ${}^t\!P$ . L'elemento di posto (i,j) di  ${}^t\!PP$  è  $p_{1i}p_{1j}+\cdots+p_{ni}p_{nj}$  che coincide con  $\langle \mathbf{f}_i, \mathbf{f}_j \rangle$  perché E è una base ortonormale. Segue che  ${}^t\!PP = I_n$  se e solo se  $\langle \mathbf{f}_i, \mathbf{f}_j \rangle = \delta_{ij}$ , cioè  $P \in \mathcal{O}(n)$  se e solo se F è una b.o.n.

# 6.4 Spazi unitari

### 6.5 Endomorfismi unitari

# 6.6 Endomorfismi autoaggiunti

# **Indice analitico**

alternante	cofattori
applicazione ~, <b>25</b>	matrice dei ~, <b>32</b>
forma ~, <b>26</b>	combinazione lineare, <b>5</b> , 6–13
applicazione	commutativo
alternante, <b>25</b>	diagramma ~, 15
bilineare, 25	gruppo ~, 3
iniettiva, 6, 13, 14	completa, matrice ~, 21
inversa, 7	completamento a una base, 8
lineare, 5, 6–7	componenti di un vettore, 9
multilineare, <b>26</b>	Criterio di indipendenza lineare, 8, 10
nulla, <b>6</b>	1.6.4
suriettiva, 6, 13, 14	definita
associata, matrice ~, 18	positiva, 41
autospazio, 33	derivazione, 6
autovalore, 33	determinante
molteplicità algebrica, <b>36</b>	di una base, 28
molteplicità geometrica, 36	di un endomorfismo, <b>29</b>
autovettore, 33	diagonalizzabile, endomorfismo ~, 40
spazio degli ∼ i, <b>33</b>	diagramma commutativo, 15
	dimensione, 8
base, 7, 8-15, 17	dipendenza lineare, 7, 7–13
canonica, 8, 9	diretta, somma, 11
completamento a una ~, 8	duale
determinante di una ~, 28	base ~, <b>15</b>
duale, 15	spazio vettoriale, 15
estrazione di una ~, 8	_
bilineare	elemento
applicazione ~, 25	di posto $(i, j)$ , 17
	endomorfismo
canonica	determinante di un ~, <b>29</b>
base ~, <b>8</b> , 9	diagonalizzabile, 40
caratteristico, polinomio ~, 33	ortogonale, <b>46</b>
classe	equazione
di equivalenza, 14	lineare, 19
coefficienti, 5, 19	equivalente
matrice dei ~, 19	matrice ~, 23

### Indice analitico

equivalente, sistema ~, 20	lineare
equivalenza	applicazione ~, <b>5</b> , 6−7
classe di ∼, 14	combinazione ~, <b>5</b> , 6−13
estrazione di una base, 8	dipendenza ~, <b>7</b> , 7−13
euclideo, spazio ~, 41	equazione ~, <b>19</b>
	forma ~, <b>15</b>
finitamente generato, spazio, 5	indipendenza ∼, <b>7</b> , 7−13
forma	Criterio di ≈, 8, 10
alternante, <b>26</b>	
lineare, 15	matrice, 17
multilineare, <b>26</b>	associata, 18
nulla, <b>26</b>	dei coefficienti, 19
simmetrica, 26	completa, 21
funzioni continue, spazio delle ~, 4	dei cofattori, 32
	equivalente, 23
generatore, 35	identica, 18
generatori	ortogonale, 47
sistema di ~, 5, <b>5</b> , 7, 8	di passaggio, 22
$\mathrm{GL}_n(K)$ , 22	prodotto di ∼ i, 17
gruppo	quadrata, 17
commutativo, 3	rango di ~, <b>21</b>
lineare generale, 22	rappresentativa, 18
ortogonale speciale, <b>48</b>	simile, <b>24</b> , 33
$\operatorname{Hom}_K(V,W)$ , <b>6</b>	trasposta, 18
	minimo, polinomio ~, <b>35</b>
ideale, 35	$M_{m,n}(K)$ , 17
identica, matrice ~, 18	$M_n(K)$ , 17
immagine, 6, <b>6</b> , 14	molteplicità di autovalore
I <sub>n</sub> , 18	algebrica, <b>36</b>
indipendenza lineare, 7, 7–13	geometrica, <b>36</b>
Criterio di ~, 8, 10	multilineare
iniettiva	applicazione ∼, <b>26</b>
applicazione ~, 14	forma ~, <b>26</b>
iniettiva, applicazione ~, 6, 13	,
insieme	norma, <b>42</b>
ortogonale, 43	normale
ortonormale, 43	vettore ∼, <b>43</b>
inversa, applicazione ~, 7	normalizzato
isometria, <b>46</b>	vettore ~, 43
isomorfismo, 7, 10, 13, 14	noto, termine ~, <b>19</b>
130111011131110, /, 10, 13, 14	nucleo, 6, <b>6</b>
<i>K</i> <sup>n</sup> , <b>3</b> , 5, 8, 9, 11	nulla, forma ~, <b>26</b>
K[X], 4, 5	nullità, Teorema di ~ più rango, <b>13</b> , 20
$K_d[X], 9$	nullo
u L 1' /	

applicazione ∼a, <b>6</b>	risolubile, sistema ~, 19
vettore ~, <b>3</b> , 4, 6, 14	Rouché-Capelli
	Teorema di ∼, <b>21</b>
omogeneo, sistema ~, 20	
opposto, vettore ~, 3, 4	scalare, 3
ortogonale	prodotto ~, <b>41</b>
endomorfismo ~, <b>46</b>	prodotto di un vettore per uno ~, <b>3</b> , 4, 6,
insieme ~, 43	11, 15
matrice ~, 47	proprietà distributive, 3
vettore ~, 43	simile
ortonormale	matrice ~, <b>24</b> , 33
insieme ~, 43	simmetrica
managari a	forma ~, <b>26</b>
passaggio	sistema, 19
matrice di ~, 22	equivalente, <b>20</b>
polinomi, spazio dei $\sim$ , <i>vedi</i> $K[X]$	omogeneo, 20
polinomio	risolubile, <b>19</b>
caratteristico, 33	
minimo, 35	sistema di generatori, 5, <b>5</b> , 7, 8
positiva	somma
definita ~, 41	diretta, 11
processo di ortonormalizzazione di Gram-	di spazi vettoriali, 11
Schmidt, 45	di vettori, 3, <b>3</b> , 4, 6, 11, 15
prodotto	sottospazio vettoriale, <b>4</b> , 4–15
di matrici, 17	spazio
righe per colonne, <i>vedi</i> prodotto di	degli autovettori, 33
matrici	euclideo, 41
scalare, 41	finitamente generato, 5
scalare standard, <b>42</b>	delle funzioni continue, 4
spazio ~, <i>vedi K</i> <sup>n</sup>	generato da vettori, 5
di un vettore per uno scalare, 3, 4, 6, 11,	dei polinomi, $vedi K[X]$
15	prodotto, <i>vedi K</i> <sup>n</sup>
proprietà distributive, 3	somma, 11
proiezione, 6	diretta, 11
proprietà distributive del prodotto	vettoriale, <b>3</b> , 3–15, 17
di un vettore per uno scalare, 3	duale, 15
quadrata, matrice ~, 17	quoziente, 14
quoziente	speciale
spazio vettoriale, 14	gruppo ortogonale ~, 48
spazio vettoriate, 14	standard
rango	prodotto scalare ~, <b>42</b>
di matrice, 21	suriettiva
Teorema di nullità più ~, 13, 20	applicazione ~, 14
rappresentativa, matrice ~, 18	suriettiva, applicazione ~, 6, 13

### Indice analitico

```
Teorema
     di nullità più rango, 13, 20
     di Rouché-Capelli, 21
termine noto, 19
trasposta, matrice ~, 18
versore, 5, 8, 9
vettore, 3
     componenti di un ~, 9
    normale, 43
     normalizzato, 43
     nullo, 3, 4, 6, 14
     opposto, 3, 4
     ortogonale, 43
     prodotto per uno scalare, 3, 4, 6, 11, 15
       proprietà distributive, 3
     somma, 3, 3, 4, 6, 11, 15
     spazio generato da ~i, 5
vettoriale
    sottospazio ~, 4, 4−15
     spazio ~, 3, 3–15, 17
       duale, 15
       quoziente, 14
o, vedi vettore nullo
```