

# APPUNTI DI ALGEBRA LINEARE

**1. Definizione** Si dice *spazio vettoriale* (sul campo dei numeri reali  $\mathcal{R}$ ) un insieme  $V$  per il quale siano definite l'operazione interna di *somma* (che ad ogni coppia di vettori  $x$  e  $y$  associa il vettore  $x+y$ ) e l'operazione esterna detta *moltiplicazione scalare* (che ad ogni numero reale  $\lambda$  e ad ogni vettore  $x$  associa il vettore  $\lambda x$ ), soddisfacenti gli otto assiomi che seguono:

- A1)  $(x + y) + z = x + (y + z)$  per tutti i vettori  $x, y, z \in V$
- A2)  $x + y = y + x$  per tutti i vettori  $x, y \in V$
- A3) esiste  $\mathbf{0} \in V$  tale che  $x + \mathbf{0} = \mathbf{0} + x = x$  per tutti i vettori  $x \in V$
- A4) per ogni  $x \in V$  esiste un elemento  $x' \in V$  tale che  $x + x' = x' + x = \mathbf{0}$
- A5)  $\lambda(x + y) = \lambda x + \lambda y$  per tutti i vettori  $x, y \in V$ , per ogni scalare  $\lambda \in \mathcal{R}$
- A6)  $(\lambda + \mu)x = \lambda x + \mu x$  per ogni vettore  $x \in V$ , per tutti gli scalari  $\lambda, \mu \in \mathcal{R}$
- A7)  $(\lambda\mu)x = \lambda(\mu x)$  per ogni vettore  $x \in V$ , per tutti gli scalari  $\lambda, \mu \in \mathcal{R}$
- A8)  $1 x = x$  per ogni vettore  $x \in V$

*Osservazione* L'elemento neutro per la somma, il vettore nullo  $\mathbf{0}$ , è unico. L'elemento *opposto*, la cui esistenza è garantita dall'assioma A4, è, per ogni vettore dato, univocamente determinato.

**2. Esempi** Per ogni intero positivo  $n$  si consideri l'insieme delle ennuple reali:

$$\mathcal{R}^n = \{ (x_1, x_2, \dots, x_n) \mid x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathcal{R} \}$$

All'insieme  $\mathcal{R}^n$  si può dare struttura di spazio vettoriale definendo somma e moltiplicazione scalare tramite le relazioni

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

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

per tutte le ennuple  $(x_1, x_2, \dots, x_n), (y_1, y_2, \dots, y_n) \in \mathcal{R}^n$  e per ogni scalare  $\lambda \in \mathcal{R}$ .

Altri spazi vettoriali sono, per opportune operazioni che non esplicitiamo, l'insieme dei vettori geometrici (classi di equivalenza di segmenti orientati) dello spazio o del piano.

Il più 'piccolo' spazio vettoriale è l'insieme  $\{\mathbf{0}\}$  che contiene soltanto il vettore nullo; tale spazio è detto *spazio nullo*.

Dati gli interi positivi  $m$  e  $n$ , si dice *matrice* (reale) a  $m$  righe e  $n$  colonne ogni collezione ordinata di numeri reali  $(x_{ij})$ , per  $i = 1, 2, \dots, m$  e  $j = 1, 2, \dots, n$ . La notazione standard è

$$\begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{mn} \end{bmatrix}$$

Nell'insieme delle matrici  $m \times n$  (o di *ordine*  $(m,n)$ ) si possono definire l'operazione di somma:

$$\begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{mn} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} y_{11} & y_{12} & \dots & y_{1n} \\ y_{21} & y_{22} & \dots & y_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ y_{m1} & y_{m2} & \dots & y_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_{11} + y_{11} & x_{12} + y_{12} & \dots & x_{1n} + y_{1n} \\ x_{21} + y_{21} & x_{22} + y_{22} & \dots & x_{2n} + y_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{m1} + y_{m1} & x_{m2} + y_{m2} & \dots & x_{mn} + y_{mn} \end{bmatrix}$$

e di moltiplicazione scalare:

$$\lambda \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda x_{11} & \lambda x_{12} & \dots & \lambda x_{1n} \\ \lambda x_{21} & \lambda x_{22} & \dots & \lambda x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \lambda x_{m1} & \lambda x_{m2} & \dots & \lambda x_{mn} \end{bmatrix}$$

Con tali operazioni, l'insieme delle matrici  $m \times n$  diviene uno spazio vettoriale (per ogni  $m, n > 0$ ).

**3. Teorema** Se  $V$  è uno spazio vettoriale su  $\mathcal{R}$ , allora

- i)  $0\mathbf{x} = \mathbf{0}$  per ogni vettore  $\mathbf{x} \in V$
- ii)  $(-1)\mathbf{x} = \mathbf{x}'$  per ogni vettore  $\mathbf{x} \in V$
- iii)  $\lambda\mathbf{0} = \mathbf{0}$  per ogni scalare  $\lambda \in \mathcal{R}$

*Osservazione* In virtù di ii), l'elemento opposto di  $\mathbf{x}$ , indicato con  $\mathbf{x}'$ , viene denotato con  $-\mathbf{x}$ .

**4. Definizione** Un sottoinsieme non vuoto  $X$  di uno spazio vettoriale  $V$  su  $\mathcal{R}$  è un *sottospazio vettoriale* di  $V$  se, e solo se,  $X$  è uno spazio vettoriale su  $\mathcal{R}$  rispetto alle operazioni ereditate da  $V$ .

**5. Esempi** Gli insiemi  $\{(x_1, x_2, 0) \mid x_1, x_2 \in \mathcal{R}\}$  e  $\{(t, 3t, -t) \mid t \in \mathcal{R}\}$  sono sottospazi di  $\mathcal{R}^3$ . L'insieme  $\{(0,0)\}$  è il sottospazio nullo di  $\mathcal{R}^2$ .

**6. Teorema** Un sottoinsieme  $X$  di  $V$  è un sottospazio vettoriale di  $V$  se, e solo se,  $X$  è chiuso per la somma e la moltiplicazione scalare, ossia se (e solo se)

$$\lambda \mathbf{x} + \mu \mathbf{y} \in X$$

per tutti i vettori  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in X$  e per tutti gli scalari  $\lambda, \mu \in \mathcal{R}$ .

**7. Definizione** Dato un sottoinsieme  $X$  di  $V$ , si dice *sottospazio generato da X* il più piccolo sottospazio di  $V$  contenente  $X$ , ossia l'intersezione di tutti i sottospazi di  $V$  contenenti  $X$ . Tale sottospazio verrà denotato con  $\langle X \rangle$ .

*Osservazione* Se  $X$  è l'insieme vuoto, il sottospazio generato da  $X$  è lo spazio nullo:  $\langle \emptyset \rangle = \{\mathbf{0}\}$ . Se, invece, l'insieme  $X$  è non vuoto, allora si ha

$$\langle X \rangle = \{ \mathbf{v} \in V \mid \exists m \in \mathcal{N}, \exists \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m \in X, \exists \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in \mathcal{R} \text{ tali che } \mathbf{v} = \lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 + \dots, \lambda_m \mathbf{x}_m \}$$

**8. Definizione** I vettori  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$  si dicono *linearmente dipendenti* se, e solo se, esistono  $m$  scalari non tutti nulli  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in \mathcal{R}$  tali che

$$\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \lambda_2 \mathbf{x}_2 + \dots + \lambda_m \mathbf{x}_m = \mathbf{0}$$

I vettori si dicono *linearmente indipendenti* se, e solo se, non sono linearmente dipendenti.

**9. Esempi** I vettori  $(0,6,12), (-6,0,6), (2,3,4)$ , dello spazio  $\mathcal{R}^3$  sono linearmente dipendenti. I vettori  $(1,0,1,0), (0,0,6,1), (2,1,0,-2)$  dello spazio  $\mathcal{R}^4$  sono linearmente indipendenti.

**10. Teorema** I vettori  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$  sono *linearmente dipendenti* se, e solo se, esiste  $k \in \{1, 2, \dots, m\}$  tale che il vettore  $\mathbf{x}_k$  appartenga al sottospazio generato dai rimanenti  $m-1$  vettori:

$$\mathbf{x}_k \in \langle X \rangle \quad \text{ove } X = \{ \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m \} - \{ \mathbf{x}_k \}$$

**11. Definizione** Si dice *base* di uno spazio vettoriale  $V$  un sottoinsieme di vettori linearmente indipendenti che genera  $V$ .

**12. Esempi** L'insieme  $\{(0,6,12), (-6,0,6), (2,3,4)\}$  è una base dello spazio  $\mathcal{R}^3$ . Un'altra base di  $\mathcal{R}^3$  è  $\{(1,0,0), (0,1,0), (0,0,1)\}$ . L'insieme  $\{(2,0,3), (0,8,0), (-1,0,1), (5,6,7)\}$  genera  $\mathcal{R}^3$  ma non è costituito da vettori linearmente indipendenti.

**13. Definizione** Si dice *base canonica* dello spazio  $\mathcal{R}^n$  l'insieme  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  ove, per ogni  $k = 1, 2, \dots, n$  il vettore  $e_k$  ha uguali a zero tutte le componenti, con l'eccezione della  $k$ -esima, che è uguale a uno:  $e_k = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$ . Per lo spazio  $\mathcal{R}^4$ , ad esempio, si ha  $e_1 = (1, 0, 0, 0)$ ,  $e_2 = (0, 2, 0, 0)$ ,  $e_3 = (0, 0, 1, 0)$ ,  $e_4 = (0, 0, 0, 1)$ .

**14. Teorema** Tutte le basi di uno spazio vettoriale  $V$  hanno lo stesso numero di vettori.

**15. Definizione** Si dice *dimensione* dello spazio vettoriale  $V$  il numero di vettori contenuti in una base. La dimensione di  $V$  si denoterà con  $\dim V$ .

**16. Esempi** La dimensione dello spazio  $\mathcal{R}^n$  è pari a  $n$ . La dimensione dello spazio dei vettori geometrici del piano è 2. La dimensione dello spazio nullo è zero:  $\dim\{\mathbf{0}\} = 0$ .

**17. Teorema** Sia  $\{\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n\}$  una base per lo spazio vettoriale  $V$ . Per ogni vettore  $\mathbf{v}$  di  $V$  è univocamente determinata una ennupla di numeri reali  $(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$  tali che

$$\mathbf{v} = \lambda_1 \mathbf{b}_1 + \lambda_2 \mathbf{b}_2 + \dots + \lambda_n \mathbf{b}_n$$

I numeri reali  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  si dicono *componenti* di  $\mathbf{v}$  rispetto alla base  $\{\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n\}$ .

**18. Definizione** Siano  $U$  e  $V$  spazi vettoriali su  $\mathcal{R}$ . Una funzione  $f : U \rightarrow V$  si dice *trasformazione lineare* se, e solo se, sono soddisfatte le seguenti condizioni:

- i)  $f(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + f(\mathbf{y})$  per tutti i vettori  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in U$
- ii)  $f(\lambda \mathbf{x}) = \lambda f(\mathbf{x})$  per ogni vettore  $\mathbf{x} \in U$ , per ogni scalare  $\lambda \in \mathcal{R}$

**19. Esempi** La funzione  $f : \mathcal{R}^2 \rightarrow \mathcal{R}^2$  definita dalla relazione  $f(x_1, x_2) = (x_1 + x_2, x_1 - x_2)$ . In generale, l'applicazione  $f(x_1, x_2) = (ax_1 + bx_2, cx_1 + dx_2)$  è lineare per qualsiasi scelta dei parametri reali  $a, b, c, d$ . La funzione  $g : \mathcal{R}^2 \rightarrow \mathcal{R}^3$  definita dalla relazione  $g(x_1, x_2) = (x_1 + x_2 + 1, x_1 + 2x_2, -x_1)$  non è lineare.

**20. Teorema** La funzione  $f : U \rightarrow V$  è una trasformazione lineare se, e solo se:

$$f(\lambda \mathbf{x} + \mu \mathbf{y}) = \lambda f(\mathbf{x}) + \mu f(\mathbf{y})$$

per tutti i vettori  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in U$  e per tutti gli scalari  $\lambda, \mu \in \mathcal{R}$ .

**21. Teorema** Siano  $f : U \rightarrow V$  e  $g : V \rightarrow W$  trasformazioni lineari. Allora, la composizione  $g \circ f : U \rightarrow W$  è una applicazione lineare.

**22. Teorema** Siano  $\mathcal{B} = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$  e  $\mathcal{B}' = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m\}$  basi rispettivamente degli spazi vettoriali  $U$  e  $V$  e sia  $f : U \rightarrow V$  una trasformazione lineare. Allora, esistono  $m \times n$  numeri reali  $a_{ij}$ , ove  $i = 1, 2, \dots, m$  e  $j = 1, 2, \dots, n$ , tali che

$$f(\lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \dots + \lambda_n \mathbf{u}_n) = \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n a_{ij} \lambda_j \right) \mathbf{v}_i$$

I coefficienti  $(a_{ij})$ , distribuiti in una tabella di  $m$  righe e  $n$  colonne, costituiscono la *matrice* di  $f$ , relativamente alle basi  $\mathcal{B}$  e  $\mathcal{B}'$ :

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

**23. Esempio** L'applicazione  $f : \mathcal{R}^3 \rightarrow \mathcal{R}^2$  definita da

$$f(x_1 \mathbf{u}_1 + x_2 \mathbf{u}_2 + x_3 \mathbf{u}_3) = (2x_1 - x_2) \mathbf{v}_1 + (x_1 + 4x_2 + 5x_3) \mathbf{v}_2$$

è la trasformazione lineare la cui matrice, relativamente alle basi  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3\}$  di  $\mathcal{R}^3$  e  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2\}$  di  $\mathcal{R}^2$ , è

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 1 & 4 & 5 \end{bmatrix}$$

Se  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3\}$  è la base canonica di  $\mathcal{R}^3$  e  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2\}$  è la base canonica di  $\mathcal{R}^2$ , allora  $f$  si scrive

$$f(x_1, x_2, x_3) = (2x_1 - x_2, x_1 + 4x_2 + 5x_3)$$

In forma matriciale, indicando come *vettori colonna* gli elementi di  $\mathcal{R}^3$  e  $\mathcal{R}^2$ , si può scrivere

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 1 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$$

Meno usata è la scrittura

$$\begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ -1 & 4 \\ 0 & 5 \end{bmatrix}$$

in cui gli elementi di  $\mathcal{R}^3$  e  $\mathcal{R}^2$  sono *vettori riga*.

**24. Definizione** Nell'insieme di tutte le trasformazioni lineari da uno spazio  $U$  a uno spazio  $V$  si possono definire le operazioni di somma:  $(f + g)(x) = f(x) + g(x)$  e di moltiplicazione per uno scalare:  $(\lambda f)(x) = \lambda f(x)$ , per ogni  $\lambda \in \mathcal{R}$  e per tutte le trasformazioni lineari  $f, g : U \rightarrow V$ . La struttura algebrica risultante si denota con  $\mathcal{L}(U, V)$ .

**25. Teorema** La struttura  $\mathcal{L}(U, V)$  è uno spazio vettoriale su  $\mathcal{R}$  di dimensione  $mn$ , essendo  $n$  la dimensione di  $U$  e  $m$  la dimensione di  $V$ .

**26. Definizione** Se  $A = (a_{ij})$  è una matrice  $m \times n$  e  $B = (b_{jk})$  è una matrice  $n \times p$ , si può definire il prodotto  $C = AB$  (matrice  $m \times p$ ) ponendo, per ogni  $i = 1, 2, \dots, m$  e per ogni  $k = 1, 2, \dots, p$

$$c_{ik} = \sum_{h=1}^n a_{ih} b_{hk}$$

Tale operazione si dice *prodotto righe per colonne*, perché, per determinare ciascun elemento  $c_{ik}$ , si sommano i prodotti, elemento per elemento, della riga  $i$ -esima di  $A$ :  $[a_{i1} \ a_{i2} \ \dots \ a_{in}]$

per la  $k$ -esima colonna di  $B$ :  $\begin{bmatrix} b_{1k} \\ b_{2k} \\ \dots \\ b_{nk} \end{bmatrix}$

**27. Teorema** Siano  $f : U \rightarrow V$  e  $g : V \rightarrow W$  trasformazioni lineari e siano  $A$  e  $B$  rispettivamente le matrici di  $f$  e  $g$  relativamente alle basi  $\{\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n\}$  di  $U$ ,  $\{\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_m\}$  di  $V$  e  $\{\mathbf{c}_1, \mathbf{c}_2, \dots, \mathbf{c}_p\}$  di  $W$ . Allora, la trasformazione  $g \circ f$  ha matrice  $C = BA$ .

**28. Definizioni** Una matrice di ordine  $(m,n)$  si dice *quadrata (di ordine  $n$ )* se  $m = n$ ; in caso diverso, si dice *rettangolare*. Si dice *diagonale principale* di una matrice quadrata  $(x_{ij})$ , l'insieme degli elementi  $x_{ii}$ :  $x_{11}, x_{22}, \dots, x_{nn}$ . Gli elementi  $x_{1n}, x_{2,n-1}, \dots, x_{k,n-k}, \dots, x_{n1}$  costituiscono, invece, la *diagonale secondaria*. Se gli elementi al di sopra della diagonale principale sono tutti nulli, la matrice si dice *triangolare inferiore*; se sono nulli gli elementi al di sotto della diagonale principale, la matrice si dice *triangolare superiore*; se tutti gli elementi distinti dalla diagonale principale sono nulli, la matrice si dice *diagonale*. La matrice quadrata di ordine  $n$   $I_n$ , che ha ogni elemento della diagonale principale uguale a uno, e tutti gli altri uguali a zero, si dice *matrice unità o identica* (di ordine  $n$ ). Si scrive  $I_n = (\delta_{ij})$ , ove  $\delta_{ij}$ , detto *delta di Kronecker*, è definito dalle relazioni

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{se } i = j \\ 0 & \text{se } i \neq j \end{cases} \quad \text{per } i=j=1,2,\dots,n.$$

**29. Esempi** La matrice  $\begin{bmatrix} 3 & 0 & 2 \\ 6 & 5 & -1 \\ 0 & 1 & 4 \end{bmatrix}$  è quadrata, di ordine 3. La diagonale principale è costituita dagli elementi 3,5,4, quella secondaria dagli elementi 2,5,0. Le seguenti matrici sono rispettivamente triangolare inferiore, triangolare superiore, diagonale, matrice identica di ordine 3:

$$\begin{bmatrix} 8 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 3 & 0 & 4 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 7 & 3 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 9 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

**30. Definizione** Si dice *matrice trasposta* della matrice  $A = (a_{ij})$ , la matrice che si ottiene da  $A$  scambiando le righe con le colonne. Tale matrice si denota con  $A^T$ . Se indichiamo con  $(b_{ij})$  gli elementi di  $A^T$ , valgono le relazioni

$$b_{hk} = a_{kh} \quad \text{per ogni } h=1,2,\dots,m, \text{ e per ogni } k=1,2,\dots,n.$$

**31. Esempio** La matrice  $A = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 2 & 1 \\ 6 & 5 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \end{bmatrix}$  ha per trasposta la matrice  $A^T = \begin{bmatrix} 3 & 6 & 0 \\ 0 & 5 & 1 \\ 2 & -1 & 4 \\ 1 & 2 & 0 \end{bmatrix}$ .

**32. Definizioni** Dato l'insieme  $A$ , si dice *permutazione* di  $A$  ogni funzione  $\sigma: A \rightarrow A$  che risulti biunivoca. Si dice *ordine* della permutazione  $\sigma$  il più piccolo intero positivo  $k$  tale che  $\sigma^k = i$ , ove  $i$  è l'identità di  $A$ . (Se l'insieme  $A$  è finito, l'ordine  $k$  è sempre ben definito.) La permutazione si dice *pari* se  $k$  è pari, *dispari* in caso contrario.

**33. Definizione** Si dice *determinante* della matrice quadrata  $A = (a_{ij})$ , il numero reale

$$\text{Det}(A) = \sum_{\sigma \in \Pi(n)} (-1)^{\text{segn}(\sigma)} a_{1,\sigma(1)} a_{2,\sigma(2)} \dots a_{n,\sigma(n)}$$

ove  $\Pi(n)$  è l'insieme delle permutazioni dei numeri  $\{1, 2, \dots, n\}$  e  $segn(n)$  è la funzione, definita in  $\Pi(n)$  che vale 0 se  $\sigma$  è una permutazione pari e 1 se  $\sigma$  è una permutazione dispari.

**34. Teorema** Se A e B sono matrici quadrate di ordine  $n$ , si ha  $Det(AB) = Det(A)Det(B)$ .

**35. Teorema** Se A è una matrice quadrata e  $A^T$  è la sua trasposta, si ha  $Det(A^T) = Det(A)$ .

**36. Definizione** La matrice quadrata A, di ordine  $n$ , si dice *invertibile* se, e solo se, esiste una matrice quadrata di ordine  $n$ , che si denota con  $A^{-1}$ , tale che  $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$ .

**37. Teorema** La matrice quadrata A è invertibile se, e solo se,  $Det(A) \neq 0$ .

**38. Teorema** Se A è una matrice invertibile allora,  $Det(A^{-1}) = 1/Det(A)$ .

**39. Teorema** Una trasformazione lineare  $f$  è invertibile se, e solo se, la matrice di  $f$ , relativamente a una qualsiasi coppia di basi, ha determinante non nullo.

**40. Definizioni** Data la matrice quadrata di ordine  $n$   $A = (a_{ij})$ , per ogni  $i$  e per ogni  $j$  si può considerare la matrice quadrata, di ordine  $n-1$ , ottenuta eliminando da A la  $i$ -esima riga e la  $j$ -esima colonna. Il determinante di tale matrice si dice *minore complementare* di  $a_{ij}$  e sarà denotato con  $C_{ij}$ . Si dice *complemento algebrico* dell'elemento  $a_{ij}$  la quantità  $A_{ij} = (-1)^{i+j} C_{ij}$ .

**41. Teorema** Data una matrice quadrata  $A = (a_{ij})$  di ordine  $n$ , si ha, per ogni  $i = 1, 2, \dots, n$ ,

$$\sum_{k=1}^n a_{ik} A_{ik} = Det(A).$$

Inoltre, per  $i \neq j$ , risulta

$$\sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk} = 0.$$

**42. Teorema** Sia  $A = (a_{ij})$  una matrice quadrata invertibile di ordine  $n$ . Posto  $A^{-1} = (b_{ij})$ , si ha, per ogni  $i$  e per ogni  $j$ :

$$b_{ij} = \frac{A_{ji}}{Det(A)}$$

ove  $A_{ji}$  è il complemento algebrico di  $a_{ji}$ .

## ESERCIZI

- Verificare se i seguenti sono insiemi di vettori linearmente dipendenti o indipendenti:
  - $\mathbf{a} = (1,0,4)$ ,  $\mathbf{b} = (-1,3,0)$
  - $\mathbf{a} = (0,2,1)$ ,  $\mathbf{b} = (2/3,0,1)$ ,  $\mathbf{c} = (1,-1,1)$ .
- Verificare se i seguenti sono insiemi di generatori dello spazio vettoriale  $\mathcal{R}^2$ :
  - $\mathbf{a} = (1,0)$ ,  $\mathbf{b} = (-1,3)$
  - $\mathbf{a} = (2,5)$ ,  $\mathbf{b} = (0,7)$ ,  $\mathbf{c} = (-1,3)$ .
- Verificare che i vettori  $\mathbf{a} = (3,0,2)$  e  $\mathbf{b} = (2,1,1)$  sono linearmente indipendenti e trovare un vettore  $\mathbf{c}$  tale che  $\{\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}\}$  sia una base di  $\mathcal{R}^3$ .
- Determinare le componenti del vettore  $(3,4)$  rispetto alla base  $\mathbf{b}_1 = (1,2)$ ,  $\mathbf{b}_2 = (-1,3)$ .
- Determinare le componenti del vettore  $(x,y)$  rispetto alla base  $\mathbf{b}_1 = (1,2)$ ,  $\mathbf{b}_2 = (-1,3)$ .
- Determinare le componenti del vettore  $(x,y,z)$  rispetto alla base  $\mathbf{b}_1 = (1,0,1)$ ,  $\mathbf{b}_2 = (-1,0,0)$ ,  $\mathbf{b}_3 = (1,1,0)$ .
- Indichiamo con  $\mathcal{E} = \{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2\}$  la base canonica dello spazio vettoriale  $\mathcal{R}^2$  e con  $\mathcal{U} = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$  l'insieme dei vettori  $\mathbf{u}_1 = 2\mathbf{e}_1 - \mathbf{e}_2$ ,  $\mathbf{u}_2 = \mathbf{e}_1 + 3\mathbf{e}_2$ .
  - Verificare che  $\mathcal{U}$  è una base di  $\mathcal{R}^2$ .
  - La matrice dell'applicazione lineare  $f : \mathcal{R}^2 \rightarrow \mathcal{R}^2$ , relativamente alle basi canoniche di dominio e codominio è  $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ . Determinare la matrice B di  $f$  rispetto alle basi  $\mathcal{U}$  (per il dominio) ed  $\mathcal{E}$  (per il codominio).
  - Determinare la matrice di  $f$  rispetto alle basi  $\mathcal{U}$  (per il dominio) e  $\mathcal{U}$  (per il codominio).
  - La matrice dell'applicazione lineare  $g : \mathcal{R}^2 \rightarrow \mathcal{R}^2$ , relativamente alle basi  $\mathcal{U}$  (per il dominio) e  $\mathcal{U}$  (per il codominio), è  $C = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ . Determinare la matrice D di  $g$  rispetto alle basi canoniche.
- È data la matrice  $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 3 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$ .
  - Verificare che  $\text{Det}(A) \neq 0$  e trovare la matrice inversa  $A^{-1}$ .
  - Calcolare  $A^2$  e  $A^3$ . Verificare che si ha  $(A^2)^{-1} = (A^{-1})^2$  e  $(A^3)^{-1} = (A^{-1})^3$ .
- È data la matrice  $L = \begin{bmatrix} 2/3 & 2/3 \\ 1/2 & 0 \end{bmatrix}$ . Determinare tutte le matrici X tali che  $XL = LX = X$ .