

Matrici

Una tabella di numeri reali disposti su m righe e n colonne è detta una **matrice** $m \times n$ di reali.

L'insieme di tutte le matrici di reali con m righe e n colonne viene denotato con $\mathbb{R}^{m \times n}$.

La generica matrice $m \times n$ è

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

che indichiamo anche come $A = (a_{ij})$.

Per comodità di notazione useremo indifferentemente uno tra i simboli a_{ij} , o A_{ij} , o $A[i, j]$ per indicare la stessa cosa, cioè:

l'elemento in riga i , colonna j di A .

Esempi di matrici

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -\pi & 4 \\ 1 & 3 & -\sqrt{2} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 0 & -\pi & 1 \\ 7 & -3 & 2 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad C = (1 \ 0 \ 1 \ 1)$$

A è una matrice 2×3 , B è una matrice 3×3 , mentre C è una matrice 1×4 .

Se $m = n$ diciamo che A è una **matrice quadrata** di **ordine n** .
Quindi B è una matrice quadrata di ordine 3.

Esempi di matrici

Consideriamo le città di New York, Roma, Rio de Janeiro e Stoccolma e le temperature medie in tali città nei vari mesi dell'anno.

Numerando le città da 1 a 4 e i mesi da 1 a 12, possiamo rappresentare i valori di temperatura di ogni città in ogni mese con una matrice $A = (a_{ij})$ di 4 righe e 12 colonne, in cui

a_{ij} = temperatura media nella città i nel mese j

Tale matrice (con valori in gradi Celsius) risulta essere

$$\begin{pmatrix} 0.5 & 1.8 & 5.7 & 11.5 & 16.9 & 22.3 & 25.2 & 24.6 & 20.6 & 14.5 & 9.1 & 3.4 \\ 8.3 & 9.1 & 10.6 & 13.2 & 16.9 & 20.6 & 23.4 & 23.6 & 20.9 & 17.2 & 12.7 & 9.5 \\ 27.2 & 27.5 & 26.6 & 24.7 & 22.6 & 21.4 & 21.0 & 22.1 & 23.1 & 23.6 & 24.5 & 26.3 \\ -2.5 & -3.2 & 1.2 & 3.6 & 10.4 & 14.5 & 17.2 & 16.8 & 11.3 & 6.7 & 1.4 & -2.6 \end{pmatrix}$$



Vettori-riga e vettori-colonna

Una matrice $A \in \mathbb{R}^{1 \times s}$ è detta un **vettore-riga**. Ad esempio

$$\left(3 \quad -\pi \quad \frac{1}{2} \quad 0 \quad 7 \right)$$

Una matrice $A \in \mathbb{R}^{t \times 1}$ è detta un **vettore-colonna**. Ad esempio

$$\begin{pmatrix} -3 \\ \sqrt{2} \\ 0 \end{pmatrix}$$

Ad ogni vettore-riga o vettore-colonna corrisponde una n -pla.

Le n -ple corrispondenti ai vettori di cui sopra sono $(3, -\pi, \frac{1}{2}, 0, 7)$ e $(-3, \sqrt{2}, 0)$.

Righe e colonne

Data la matrice $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$, indichiamo con A_i , per $i = 1, \dots, m$, il vettore-riga corrispondente alla riga i -ma di A :

$$A_i = (a_{i1} \quad a_{i2} \quad \dots \quad a_{in})$$

Indichiamo con A^j , per $j = 1, \dots, n$, il vettore-colonna corrispondente alla colonna j -ma di A :

$$A^j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \dots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$$

Righe e colonne

Possiamo allora pensare alla matrice A come ad un (super)vettore-colonna, le cui componenti sono le righe di A :

$$A = \begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \\ \dots \\ A_m \end{pmatrix}$$

o come un (super)vettore-riga, le cui componenti sono le colonne di A

$$A = (A^1 \quad A^2 \quad \dots \quad A^n)$$

Diagonale principale e traccia

Sia $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matrice quadrata.

Gli elementi a_{ii} costituiscono la **diagonale** principale di A .

La loro somma viene detta la **traccia** di A ,

$$\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

$$\text{tr} \begin{pmatrix} -4 & -1 & 5 & 5 \\ 1 & 2 & 3 & -8 \\ 0 & -3 & -1 & -9 \\ 7 & -\pi & \sqrt{2} & 2 \end{pmatrix} = -1$$

Matrici diagonali

Una matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ si dice **diagonale** se ogni elemento che non si trova sulla diagonale principale è 0:

$$\text{diag}(c_1, c_2, \dots, c_n) = \begin{pmatrix} c_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & c_2 & \dots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & c_n \end{pmatrix}$$

La matrice **identità**, denotata con I_n (I quando n è chiaro), è la matrice diagonale in cui tutti gli elementi della diagonale hanno valore 1:

$$I_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

Matrici triangolari

Una matrice $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ si dice **triangolare superiore** se $a_{ij} = 0$ per ogni $1 \leq j < i \leq n$.

Una matrice $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ si dice **triangolare inferiore** se $a_{ij} = 0$ per ogni $1 \leq i < j \leq n$.

Una matrice si dice **triangolare** se è triangolare superiore o triangolare inferiore.

$$\begin{pmatrix} -4 & -1 & 15 & 5 \\ 0 & 0 & 3 & -8 \\ 0 & 0 & -1 & -9 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \qquad \begin{pmatrix} -4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & \pi & 16 & 0 \\ -7 & -2 & 5 & -3 \end{pmatrix}$$

Matrice trasposta

Sia $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ una matrice.

Diciamo che $B = (b_{hk}) \in \mathbb{R}^{n \times m}$ è la matrice **trasposta** di A se $b_{ij} = a_{ji}$ per ogni $1 \leq i \leq n$ e $1 \leq j \leq m$.

La trasposta di A viene indicata con tA .

$$\text{Se } A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 4 & 0 \\ 6 & 1 & -3 & 3 \end{pmatrix} \text{ allora } {}^tA = \begin{pmatrix} 2 & 6 \\ -1 & 1 \\ 4 & -3 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$$

Se $B = {}^tA$, allora $B_i = {}^t(A^i)$ per ogni $i = 1, \dots, n$, e $B^j = {}^t(A_j)$ per ogni $j = 1, \dots, m$.

- ${}^t({}^tA) = A$.
- A è triangolare superiore se e solo se tA è triangolare inferiore.
- A è diagonale se e solo se tA è diagonale.

Matrici simmetriche e antisimmetriche

Una matrice quadrata $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ si dice **simmetrica** se $a_{ij} = a_{ji}$ per ogni $1 \leq i \leq n$ e $1 \leq j \leq n$.

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 4 & 0 \\ -1 & 1 & 3 & -\pi \\ 4 & 3 & 4 & 0 \\ 0 & -\pi & 0 & 3 \end{pmatrix} \text{ è simmetrica}$$

La matrice A si dice **antisimmetrica** se $a_{ij} = -a_{ji}$ per ogni $1 \leq i \leq n$ e $1 \leq j \leq n$.

$$\begin{pmatrix} 0 & -1 & 4 & 5 \\ 1 & 0 & 3 & -\pi \\ -4 & -3 & 0 & -9 \\ -5 & \pi & 9 & 0 \end{pmatrix} \text{ è antisimmetrica}$$

Proprietà delle matrici simmetriche e antisimmetriche

- Ogni matrice diagonale è simmetrica.
- Una matrice triangolare è simmetrica soltanto se è diagonale.
- Ogni matrice antisimmetrica ha diagonale nulla perché $a_{ii} = -a_{ii}$ implica $a_{ii} = 0$.
- La traccia di una matrice antisimmetrica è 0.

Somma di matrici

Definiamo un'operazione

$$(+): \mathbb{R}^{m \times n} \times \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}^{m \times n}$$

che prende in input due matrici delle stesse dimensioni e produce una matrice delle medesime dimensioni.

Scriviamo $A + B$ al posto di $(+)(A, B)$.

La **somma** di $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ e $B = (b_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ è la matrice $C = (c_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ definita da:

$$c_{ij} = a_{ij} + b_{ij} \quad \forall i = 1, \dots, m \quad \forall j = 1, \dots, n$$

$$\begin{pmatrix} 3 & 0 & -1 \\ -5 & 8 & 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2 & 0 & -2 \\ 2 & -2 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & 0 & -3 \\ -3 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

L'elemento neutro

La matrice **nulla**, denotata con $\mathbf{0}_{mn}$ ($\mathbf{0}$ quando m e n sono chiari), è la matrice $m \times n$ in cui tutti gli elementi hanno valore 0:

$$\mathbf{0}_n = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

$\mathbf{0}_{mn}$ è l'**elemento neutro rispetto alla somma di matrici** in $\mathbb{R}^{m \times n}$:
per ogni $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

$$\mathbf{0}_{mn} + A = A + \mathbf{0}_{mn} = A$$

Prodotto di matrici per scalare

Definiamo un'operazione

$$(\cdot) : \mathbb{R} \times \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}^{m \times n}$$

che prende in input un numero reale e una matrice e produce una matrice delle stesse dimensioni di quella di partenza.

Scriviamo cA al posto di $(\cdot)(c, A)$.

Il **prodotto** di $c \in \mathbb{R}$ con $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ è la matrice $B = (b_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ definita da:

$$b_{ij} = c a_{ij} \quad \forall i = 1, \dots, m \quad \forall j = 1, \dots, n$$

$$-3 \begin{pmatrix} 3 & 0 & -1 \\ -5 & 8 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -9 & 0 & 3 \\ 15 & -24 & -3 \end{pmatrix}$$

Ovviamente $1A = A$ e $0A = \mathbf{0}_{mn}$ per ogni $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

Proprietà della matrice trasposta

Teorema

Per ogni $A, B \in \mathbb{R}^{m \times n}$ e $c \in \mathbb{R}$ si ha

❶ ${}^t(A + B) = {}^tA + {}^tB$

❷ ${}^t(cA) = c({}^tA)$.



Prodotto matriciale

Definiamo un'operazione

$$(\cdot) : \mathbb{R}^{m \times r} \times \mathbb{R}^{r \times n} \rightarrow \mathbb{R}^{m \times n}$$

che prende in input due matrici tali che la prima ha tante colonne quante le righe della seconda e produce una matrice con il numero di righe della prima e il numero di colonne della seconda.

Scriviamo AB al posto di $(\cdot)(A, B)$.

Il **prodotto matriciale** di $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times r}$ e $B = (b_{ij}) \in \mathbb{R}^{r \times n}$ è la matrice $C = (c_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ definita da:

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^r a_{ik} b_{kj} \quad \forall i = 1, \dots, m \quad \forall j = 1, \dots, n$$



Prodotto matriciale e prodotto scalare

Se $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times r}$ e $B = (b_{ij}) \in \mathbb{R}^{r \times n}$ allora $AB = (c_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$ è definita da:

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^r a_{ik} b_{kj} = \langle A_i, B^j \rangle \quad \forall i = 1, \dots, m \quad \forall j = 1, \dots, n$$

Il prodotto è effettuato **righe per colonne**:

c_{ij} è ottenuto prendendo la riga A_i di A , la colonna B^j di B , e sommando i prodotti fra gli elementi di A_i e i corrispondenti elementi di B^j .

Se $m = n = 1$ (cioè A è un vettore-riga e B è un vettore-colonna) il prodotto matriciale AB è la matrice 1×1 il cui elemento è $\langle A, B \rangle$.

$$AB = BA?$$

Se $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times r}$ e $B = (b_{ij}) \in \mathbb{R}^{r \times n}$ abbiamo definito AB . Perché sia possibile calcolare anche BA è necessario e sufficiente che $n = m$. Allora $AB \in \mathbb{R}^{m \times n} = \mathbb{R}^{m \times m}$ e $BA \in \mathbb{R}^{r \times r}$.

Perché $AB = BA$ è quindi necessario che anche $m = r$, cioè che A e B siano entrambe matrici quadrate di ordine $m = n = r$.

$$A = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$AB = \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ 2 & 8 \end{pmatrix} \quad BA = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 6 \end{pmatrix}$$

Quindi il prodotto matriciale **non è commutativo**.

Associatività e distributività

- Se A , B e C hanno le stesse dimensioni
 $A + (B + C) = (A + B) + C$;
- se A e B hanno le stesse dimensioni $c(A + B) = cA + cB$;
- se AB esiste allora $c(AB) = (cA)B = A(cB)$; ✖
- se AB e BC esistono allora $A(BC) = (AB)C$; ✖
- se B e C hanno le stesse dimensioni e AB esiste allora
 $A(B + C) = AB + AC$; ✖
- se B e C hanno le stesse dimensioni e BA esiste allora
 $(B + C)A = BA + CA$.

L'elemento neutro rispetto al prodotto matriciale

La matrice identità I_n è l'elemento neutro rispetto al prodotto di matrici in $\mathbb{R}^{n \times n}$: per ogni $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$I_n A = A I_n = A$$

Dimostriamo $A I_n = A$: ricordiamo che se $B = I_n$ allora $b_{jj} = 1$ e $b_{kj} = 0$ quando $k \neq j$. Quindi

$$(A I_n)[i, j] = \sum_{k=1}^r a_{ik} b_{kj} = a_{ij}$$

Potenze di matrici

Se $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ possiamo definire $A^2 = AA$, $A^3 = AAA$, ecc.
In generale la **potenza** k -ma della matrice A è definita da $A^0 = I$,
 $A^{k+1} = A^k A$.

Una matrice quadrata A tale che $A^2 = A$ (e quindi $A^k = A$ per ogni $k > 0$) è **idempotente**.

I è idempotente, ma esistono altre matrici idempotenti, come ad esempio

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Polinomi di matrici

Se $a_0, a_1, \dots, a_k \in \mathbb{R}$ e $X \in \mathbb{R}^{n \times n}$ l'espressione

$$p(X) := a_0 I + a_1 X + a_2 X^2 + \dots + a_k X^k$$

viene detta un **polinomio della matrice** X .

Se $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ è tale che $p(A) = \mathbf{0}$ allora A viene detta una **radice** di $p(X)$.

Applicazioni del prodotto di matrici

Consideriamo n azionisti che possiedono stock-options (azioni che non possono essere vendute prima di un anno) di p compagnie. Conoscendo il valore medio dell'azione di ogni compagnia in ciascun mese dell'anno, vogliamo valutare il capitale virtuale posseduto da ognuno degli azionisti in ogni mese.

Sia $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{12 \times p}$ tale che a_{ij} è il valore medio di un'azione della compagnia j nel mese i .

Sia $B = (b_{jk}) \in \mathbb{R}^{p \times n}$ tale che b_{jk} è il numero di stock-options della compagnia j possedute dall'azionista k (fisso durante l'anno).

Sia $C = AB = (c_{ik}) \in \mathbb{R}^{12 \times n}$.

Per ogni $i = 1, \dots, 12$ e $k = 1, \dots, n$, $c_{ik} = \sum_{j=1}^p a_{ij}b_{jk}$ è il valore nel mese i delle stock-options possedute dall'azionista k .

La matrice C contiene il capitale virtuale posseduto da ognuno degli azionisti in ogni mese.

Applicazioni del prodotto di matrici

Siano p_1, \dots, p_m stazioni di partenza da cui si può partire per arrivare a stazioni di destinazione d_1, \dots, d_n .

Ogni viaggio da p_i a d_j attraversa esattamente una delle stazioni intermedie s_1, \dots, s_t .

Supponendo di conoscere il numero di percorsi tra p_i e s_k e tra s_k e d_j calcoliamo il numero di percorsi tra p_i e d_j .

Siano $A = (a_{ik}) \in \mathbb{R}^{m \times t}$ e $B = (b_{kj}) \in \mathbb{R}^{t \times n}$ tali che a_{ik} è il numero di percorsi tra p_i e s_k e b_{kj} è il numero di quelli tra s_k e d_j .

Il numero di percorsi possibili tra p_i e d_j è

$$\sum_{k=1}^t a_{ik} b_{kj}.$$

Quindi la matrice prodotto AB contiene le informazioni desiderate.

Un caso particolare

Siano $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ e $X \in \mathbb{R}^{n \times 1}$ (X è un vettore-colonna).

Il prodotto è un vettore-colonna $m \times 1$:

$$AX = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n \\ \vdots \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n \end{pmatrix}.$$

Sia $\mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^{n \times 1}$ definito da $x_i = 1$ e $x_j = 0$ per $j \neq i$.

Allora il prodotto $A\mathbf{e}_i$ restituisce il vettore-colonna A^i .

Sia $\mathbf{1} = {}^t(1 \ 1 \ \cdots \ 1)$.

Allora $A\mathbf{1}$ ha nella riga i -esima la somma degli elementi di A_i .

Applicazioni della potenza di matrici

Sia $G = (V, E)$ un grafo non orientato con $V = \{1, \dots, n\}$. La **matrice di adiacenza** di G è la matrice $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tale che

$$a_{ij} = 1 \text{ se } ij \in E; \quad a_{ij} = 0 \text{ se } ij \notin E.$$

A è simmetrica e la sua diagonale consiste di 0.

Sia $\mathbf{1} = {}^t(11 \cdots 1)$ e consideriamo il prodotto $A\mathbf{1}$. Abbiamo

$$A\mathbf{1} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} + \cdots + a_{1n} \\ \vdots \\ a_{n1} + \cdots + a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d(1) \\ \vdots \\ d(n) \end{pmatrix}$$

Ogni $d(i)$ è il grado del nodo i in G .

Vogliamo dimostrare che per $k \geq 1$, se $A^k = (a_{ij}^k)$, si ha che

$$a_{ij}^k = \text{numero di cammini di lunghezza } k \text{ tra } i \text{ e } j \text{ in } G.$$

Procederemo per induzione su k .

$\forall k \geq 1 (a_{ij}^k \text{ è il numero di cammini di lunghezza } k \text{ tra } i \text{ e } j)$

Caso base: i cammini di lunghezza 1 sono gli archi.

Quindi $A^1 = A$ è la matrice che, per ogni coppia di nodi i e j , conta quanti cammini di lunghezza 1 esistono fra i e j in G (1 o 0).

Passo induttivo: Sia vero che a_{ij}^k è il numero di cammini di lunghezza k fra i e j .

Un cammino di lunghezza $k + 1$ fra i e j è dato da un cammino di lunghezza k tra i e v , con v un nodo adiacente a j , più l'arco vj .

Per ogni v tale che $a_{vj} = 1$ ogni cammino di lunghezza k fra i e v produce un cammino di lunghezza $k + 1$ fra i e j .

Il numero di cammini di lunghezza k da i a j è

$$\sum_{v=1}^n a_{iv}^k a_{vj} = a_{ij}^{k+1}.$$

I cammini contati in A^k possono non essere elementari e semplici: l'arco ij produce il ciclo (non semplice) di lunghezza 2 (i, j, i) .

Applicazioni della potenza di matrici

Consideriamo il grafo

$$G = (\{1, 2, 3, 4\}, \{12, 13, 14, 24, 34\})$$

con matrice di adiacenza

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

Allora

$$A^3 = \begin{pmatrix} 4 & 5 & 5 & 5 \\ 5 & 2 & 2 & 5 \\ 5 & 2 & 2 & 5 \\ 5 & 5 & 5 & 4 \end{pmatrix}.$$

Quindi ci sono 5 cammini di lunghezza 3 tra 1 e 2:

$(1, 2, 1, 2)$, $(1, 3, 1, 2)$, $(1, 4, 1, 2)$, $(1, 3, 4, 2)$ e $(1, 2, 4, 2)$.

Prodotto e trasposizione

Teorema

Siano $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ e $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$. Allora ${}^t(AB) = {}^tB {}^tA$.

Dimostrazione.

Siano $C = AB$, $D = {}^tC$ e $E = {}^tB {}^tA$. Vogliamo $D = E$.

Per ogni $i = 1, \dots, m$ e $j = 1, \dots, m$ abbiamo

$$\begin{aligned} D_{ij} &= C_{ji} = \sum_{k=1}^n A_{jk} B_{ki} \\ &= \sum_{k=1}^n ({}^tA)_{kj} ({}^tB)_{ik} \\ &= \sum_{k=1}^n ({}^tB)_{ik} ({}^tA)_{kj} = E_{ij}. \end{aligned}$$



Matrici di permutazione

Una **matrice di permutazione** è una matrice quadrata $P = (p_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n}$ in cui compaiono solo 0 e 1 ed inoltre

$$\forall i = 1, \dots, n \quad \forall j = 1, \dots, n \quad \sum_{k=1}^n p_{ik} = \sum_{k=1}^n p_{kj} = 1,$$

cioè ogni riga e ogni colonna di P contengono esattamente un “1”.

Il nome delle matrici di permutazione è dovuto al fatto che la moltiplicazione di una matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ a sinistra o a destra per una matrice di permutazione ha l'effetto di permutare le righe o, rispettivamente, le colonne di A .

Esempio di matrice di permutazione

Siano

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad A = \begin{pmatrix} 3 & \pi & -1 \\ 1 & -8 & 0 \\ -2 & 6 & e \end{pmatrix}.$$

Abbiamo

$$PA = \begin{pmatrix} -2 & 6 & e \\ 3 & \pi & -1 \\ 1 & -8 & 0 \end{pmatrix} \quad AP = \begin{pmatrix} \pi & -1 & 3 \\ -8 & 0 & 1 \\ 6 & e & -2 \end{pmatrix}.$$

La moltiplicazione a destra per P permuta le righe di A ,
la moltiplicazione a sinistra per P permuta le colonne di A .

Permutazioni e matrici

Ad ogni $\pi \in S_n$ corrisponde una matrice di permutazione $P_{(\pi)}$:
 $P_{(\pi)}[i, j] = 1$ se $j = \pi(i)$ e $P_{(\pi)}[i, j] = 0$ altrimenti.

Se $\pi = (2, 4, 1, 3)$ abbiamo

$$P_{(\pi)} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

π^{-1} è la permutazione inversa di π , ossia la permutazione tale che
 $\pi^{-1}(\pi(i)) = i$ per ogni $i = 1, \dots, n$.

Se $\pi = (2, 4, 1, 3)$ allora $\pi^{-1} = (3, 1, 4, 2)$.

Permutazioni e matrici

$$P_{(\pi)}A = \begin{pmatrix} A_{\pi(1)} \\ A_{\pi(2)} \\ \dots \\ A_{\pi(n)} \end{pmatrix}$$

Sia $B = P_{(\pi)}A$: B_{ij} è il prodotto della riga i di $P_{(\pi)}$ con A^j .
Siccome nella riga i di $P_{(\pi)}$ ogni elemento vale 0 tranne quello in colonna $\pi(i)$, che vale 1, si ha $B_{ij} = A_{\pi(i)j}$.

$$AP_{(\pi)} = \begin{pmatrix} A^{\pi^{-1}(1)} & A^{\pi^{-1}(2)} & \dots & A^{\pi^{-1}(n)} \end{pmatrix}.$$

Sia $C = AP_{(\pi)}$: C_{ij} è il prodotto di A_i con la colonna j di $P_{(\pi)}$.
Siccome nella colonna j di $P_{(\pi)}$ ogni elemento vale 0 tranne quello in riga $\pi^{-1}(j)$, che vale 1, si ha $C_{ij} = A_{i\pi^{-1}(j)}$.

Scomposizione in blocchi: esempio

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 & 1 & 3 & 8 & 9 \\ 5 & 9 & 4 & 7 & 6 & 5 & 0 \\ 2 & 1 & 5 & 1 & 5 & 0 & 1 \\ 5 & 9 & 0 & 4 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 9 & 3 & 1 & 2 & 7 & 2 \\ 6 & 1 & 0 & 1 & 0 & 2 & 4 \\ 8 & 0 & 9 & 2 & 6 & 3 & 1 \end{pmatrix} \rightsquigarrow \left(\begin{array}{cc|c|cccc} 0 & 2 & 3 & 1 & 3 & 8 & 9 \\ 5 & 9 & 4 & 7 & 6 & 5 & 0 \\ 2 & 1 & 5 & 1 & 5 & 0 & 1 \\ 5 & 9 & 0 & 4 & 0 & 3 & 0 \\ \hline 0 & 9 & 3 & 1 & 2 & 7 & 2 \\ 6 & 1 & 0 & 1 & 0 & 2 & 4 \\ 8 & 0 & 9 & 2 & 6 & 3 & 1 \end{array} \right)$$

A è vista come una matrice 2×3 i cui elementi sono matrici B_{ij} :

$$A = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & B_{13} \\ B_{21} & B_{22} & B_{23} \end{pmatrix}$$

$$\text{Ad esempio } B_{13} = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 8 & 9 \\ 7 & 6 & 5 & 0 \\ 1 & 5 & 0 & 1 \\ 4 & 0 & 3 & 0 \end{pmatrix} \text{ e } B_{21} = \begin{pmatrix} 0 & 9 \\ 6 & 1 \\ 8 & 0 \end{pmatrix}$$

Sottomatrici

Sia $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$, e siano i_1, i_2, j_1, j_2 tali che

$1 \leq i_1 \leq i_2 \leq m$ e $1 \leq j_1 \leq j_2 \leq n$.

La matrice $B \in \mathbb{R}^{(i_2-i_1+1) \times (j_2-j_1+1)} = (b_{hk})$ contenuta tra le righe i_1 e i_2 (comprese) e le colonne j_1 e j_2 (comprese) di A è una **sottomatrice** di A .

Per ogni $k = 1, \dots, i_2 - i_1 + 1$ e $h = 1, \dots, j_2 - j_1 + 1$ si ha

$$b_{hk} = a_{i_1+h-1, j_1+k-1}.$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 & 1 & 3 & 8 & 9 \\ 5 & 9 & 4 & 7 & 6 & 5 & 0 \\ 2 & 1 & 5 & \color{red}{1} & \color{red}{5} & 0 & 1 \\ 5 & 9 & 0 & \color{red}{4} & \color{red}{0} & 3 & 0 \\ 0 & 9 & 3 & \color{red}{1} & \color{red}{2} & 7 & 2 \\ 6 & 1 & 0 & 1 & 0 & 2 & 4 \\ 8 & 0 & 9 & 2 & 6 & 3 & 1 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} i_1 = 3 \\ i_2 = 5 \\ j_1 = 4 \\ j_2 = 5 \end{array} \quad \mapsto B = \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 4 & 0 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

Scomposizione in blocchi

Una **scomposizione in blocchi** di $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ è definita prendendo $p \geq 1$ naturali positivi r_1, \dots, r_p e $q \geq 1$ naturali positivi c_1, \dots, c_q tali che

$$r_1 + \dots + r_p = m \quad \text{e} \quad c_1 + \dots + c_q = n.$$

La scomposizione ripartisce A in $p \times q$ sottomatrici (blocchi):

$$A = \begin{pmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1q} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ B_{p1} & \cdots & B_{pq} \end{pmatrix}$$

dove la sottomatrice B_{hk} ha dimensioni $r_h \times c_k$, ed è contenuta in A tra le righe $\sum_{i=1}^{h-1} r_i + 1$ e $\sum_{i=1}^h r_i$ e tra le colonne $\sum_{j=1}^{k-1} c_j + 1$ e $\sum_{j=1}^k c_j$.

Matrice diagonale a blocchi

Fissiamo $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ e d_1, \dots, d_k naturali positivi con $\sum_i d_i = n$.
Sia $D_i \in \mathbb{R}^{d_i \times d_i}$ la sottomatrice quadrata di A la cui prima riga e prima colonna hanno indice $1 + \sum_{j=1}^{i-1} d_j$.

Se $A_{uv} = 0$ per ogni elemento uv che non appartiene alle sottomatrici D_i , A è una matrice **diagonale a k blocchi**, con blocchi D_1, \dots, D_k .

$$A = \left(\begin{array}{cc|cccc|c} 0 & 3 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 5 & 4 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 7 & 8 & 5 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 6 & 0 & 7 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 6 & 9 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 8 & 2 & 4 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 9 \end{array} \right) \quad \begin{array}{l} d_1 = 2 \\ d_2 = 4 \\ d_3 = 1 \end{array}$$

Compatibilità per la somma

Le operazioni tra matrici vengono generalizzate ad operazioni tra matrici scomposte in blocchi quando le scomposizioni sono **compatibili con l'operazione**.

Siano $A, B \in \mathbb{R}^{m \times n}$ e scomponiamo

A in $p \times q$ blocchi di righe r_1, \dots, r_p e colonne c_1, \dots, c_q ,

B in $s \times t$ blocchi di righe r'_1, \dots, r'_s e colonne c'_1, \dots, c'_t .

Le scomposizioni sono compatibili con la somma di A e B se “le due scomposizioni usano gli stessi blocchi”, cioè

- 1 $p = s$ e $q = t$;
- 2 $r_i = r'_i$ e $c_j = c'_j$ per ogni $i = 1, \dots, p$ e $j = 1, \dots, q$.

$$\text{Se } A = \begin{pmatrix} C_{11} & \cdots & C_{1q} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ C_{p1} & \cdots & C_{pq} \end{pmatrix} \quad \text{e} \quad B = \begin{pmatrix} D_{11} & \cdots & D_{1q} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ D_{p1} & \cdots & D_{pq} \end{pmatrix}$$

$$\text{allora} \quad A + B = \begin{pmatrix} C_{11} + D_{11} & \cdots & C_{1q} + D_{1q} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ C_{p1} + D_{p1} & \cdots & C_{pq} + D_{pq} \end{pmatrix}$$

Compatibilità per il prodotto matriciale

Siano $A \in \mathbb{R}^{m \times t}$ e $B \in \mathbb{R}^{t \times n}$.

Scomponiamo A in $r \times 1$ blocchi: $A = \begin{pmatrix} X_{11} \\ \vdots \\ X_{r1} \end{pmatrix}$.

Allora

$$AB = \begin{pmatrix} X_{11}B \\ \vdots \\ X_{r1}B \end{pmatrix}.$$

Ogni elemento di AB è il prodotto di una riga di A e una colonna di B . Per ogni $i = 1, \dots, r$, le righe di A in X_{i1} producono $X_{i1}B$.

Se scomponiamo B in $1 \times c$ blocchi $B = (Y_{11} \ \cdots \ Y_{1c})$ allora

$$AB = (AY_{11} \ \cdots \ AY_{1c}).$$

Compatibilità per il prodotto matriciale

Siano $A \in \mathbb{R}^{m \times t}$ e $B \in \mathbb{R}^{t \times n}$.

Scomponiamo A in $p \times q$ blocchi di righe r_1, \dots, r_p e colonne c_1, \dots, c_q e B in $s \times l$ blocchi di righe r'_1, \dots, r'_s e colonne c'_1, \dots, c'_l .

Le scomposizioni sono compatibili con il prodotto di A e B se

- 1 $q = s$;
- 2 $c_j = r'_j$ per ogni $j = 1, \dots, q$.

Compatibilità per il prodotto matriciale

$$\text{Se } A = \begin{pmatrix} C_{11} & \cdots & C_{1q} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ C_{p1} & \cdots & C_{pq} \end{pmatrix} \text{ e } B = \begin{pmatrix} D_{11} & \cdots & D_{1l} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ D_{q1} & \cdots & D_{ql} \end{pmatrix}$$

$$\text{poniamo } C_i = (C_{i1} \ C_{i2} \ \cdots \ C_{iq}) \text{ e } D^j = \begin{pmatrix} D_{1j} \\ \cdots \\ D_{qj} \end{pmatrix}.$$

$$\begin{aligned} \text{Allora } AB &= \begin{pmatrix} C_1 \\ \cdots \\ C_p \end{pmatrix} B = \begin{pmatrix} C_1 B \\ \cdots \\ C_p B \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C_1(D^1 \ \cdots \ D^l) \\ \cdots \\ C_p(D^1 \ \cdots \ D^l) \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} C_1 D^1 & \cdots & C_1 D^l \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ C_p D^1 & \cdots & C_p D^l \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

Compatibilità per il prodotto matriciale

Il prodotto AB è la matrice a blocchi

$$AB = \begin{pmatrix} \sum_{h=1}^q C_{1h}D_{h1} & \cdots & \sum_{h=1}^q C_{1h}D_{hl} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ \sum_{h=1}^q C_{ph}D_{h1} & \cdots & \sum_{h=1}^q C_{ph}D_{hl} \end{pmatrix}.$$

Questo prodotto a blocchi ricorda il prodotto matriciale “normale”.

Gli elementi del prodotto matriciale sono dati dalla somma dei prodotti degli elementi di una riga di A con gli elementi di una colonna di B , mentre gli elementi del prodotto a blocchi sono dati dalla somma dei prodotti matriciali dei blocchi di una riga della scomposizione di A con i blocchi di una colonna della scomposizione di B .

Matrice inversa

Sia $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$.

- $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$ è un'**inversa sinistra** di A se $BA = I_n$;
- $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$ è un'**inversa destra** di A se $AB = I_m$;
- Se $m = n$, $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ è un'**inversa** di A se $AB = BA = I_n$;
- Se una matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ possiede un'inversa $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$, allora diciamo che A è **invertibile** e scriviamo $B = A^{-1}$.

$$AB = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 0 \\ 0 & -2 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/2 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 1/4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Quindi A è un'inversa sinistra di B e B è un'inversa destra di A .
Non essendo quadrate, nè A nè B sono matrici invertibili.

Le inverse delle matrici rettangolari non sono uniche

$\begin{pmatrix} 3 & -1 \end{pmatrix}$ ha (almeno) due inverse destre:

$$\begin{pmatrix} 3 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix} = (1) \quad \begin{pmatrix} 3 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 \\ -4 \end{pmatrix} = (1)$$

Non tutte le matrici quadrate sono invertibili

$\mathbf{0}_{n,n}$ non ha inversa: $\mathbf{0}_{n,n}B = B\mathbf{0}_{n,n} = \mathbf{0}_{n,n}$ per ogni $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$.

Se $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 3 & -3 \end{pmatrix}$ sia $B = \begin{pmatrix} x & y \\ z & w \end{pmatrix}$ una sua ipotetica inversa.

Da $AB = I$ otteniamo

$$\begin{cases} x - z = 1, \\ y - w = 0, \\ 3x - 3z = 0, \\ 3y - 3w = 1 \end{cases}$$

condizioni ovviamente impossibili.

Alcune matrici quadrate sono invertibili

Chiaramente $II = I$ e quindi $I^{-1} = I$.

Siano $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$ e $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$

Abbiamo $AB = BA = I$ e quindi $B = A^{-1}$ e $A = B^{-1}$.

Se A è invertibile allora anche A^{-1} lo è e si ha $(A^{-1})^{-1} = A$.

Inverse delle matrici quadrate

Ogni matrice quadrata A con un'inversa destra e un'inversa sinistra è invertibile.

Sia L un'inversa sinistra di A e R un'inversa destra di A :

$$R = IR = (LA)R = L(AR) = LI = L.$$

Quindi se A è invertibile l'inversa A^{-1} è unica.

Per verificare che $B = A^{-1}$, basta verificare una sola tra le condizioni che $BA = I$ e $AB = I$.

Le matrici di permutazione sono invertibili

Sia $A = P_{(\pi)}$ una matrice di permutazione, dove π è una permutazione di $\{1, \dots, n\}$. Sia $B = P_{(\pi^{-1})}$.

Nel prodotto AB , le righe di B vengono riordinate secondo la permutazione π , ossia $(AB)_i = B_{\pi(i)}$.

Tale riga ha un unico 1, in posizione $\pi^{-1}(\pi(i)) = i$. Quindi

$$P_{(\pi)}P_{(\pi^{-1})} = I$$

Nel prodotto BA , le righe di A vengono riordinate secondo la permutazione π^{-1} , ossia $(BA)_i = A_{\pi^{-1}(i)}$.

Tale riga ha un unico 1, in posizione $\pi(\pi^{-1}(i)) = i$. Quindi

$$P_{(\pi^{-1})}P_{(\pi)} = I$$

Quindi $P_{(\pi)}$ è invertibile e $(P_{(\pi)})^{-1} = P_{(\pi^{-1})}$.

Le matrici di permutazione sono invertibili

Consideriamo la permutazione $\pi = (3, 1, 2, 4)$ con $\pi^{-1} = (2, 3, 1, 4)$:

$$P_{(\pi)} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad P_{(\pi^{-1})} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Si può verificare che $P_{(\pi)}P_{(\pi^{-1})} = P_{(\pi^{-1})}P_{(\pi)} = I$.

L'inversa di una matrice di permutazione

Teorema

Sia A una matrice di permutazione. Allora $A^{-1} = {}^t A$.

Dimostrazione.

L'elemento ij di ${}^t A A$ è il prodotto scalare di $({}^t A)_i$ e di A^j .
Dato che $({}^t A)_i = A^i$ il prodotto scalare vale 1 se e solo se $i = j$.
Quindi ${}^t A A = I$ e perciò ${}^t A = A^{-1}$. □

Otteniamo anche

$$P_{(\pi^{-1})} = {}^t P_{(\pi)}$$

per ogni permutazione π .

Matrici ortogonali

$A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ è una **matrice ortogonale** se A è invertibile e si ha

$$A^{-1} = {}^t A.$$

Quindi ogni matrice di permutazione è una matrice ortogonale.

$$A_\alpha = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}$$

è una matrice ortogonale per ogni $\alpha \in \mathbb{R}$, e $A_\alpha^{-1} = A_{-\alpha}$.

Se $\alpha \neq 2k\pi$ per ogni $k \in \mathbb{Z}$, A_α non è di permutazione.

Inversa del prodotto

Teorema

Siano $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ matrici invertibili. Allora AB è invertibile e

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}.$$

Dimostrazione.

$$(AB)(B^{-1}A^{-1}) = A(B^{-1}B)A^{-1} = AIA^{-1} = AA^{-1} = I. \quad \square$$

Quindi l'inversa di un prodotto è il prodotto delle inverse, ma nell'ordine inverso.

Questa proprietà si generalizza a

$$(ABC)^{-1} = C^{-1}B^{-1}A^{-1} \dots$$

Matrici simili

Siano $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Diciamo che A è **simile** a B se esiste una matrice invertibile $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tale che

$$A = Q^{-1}BQ.$$

La similitudine tra matrici in $\mathbb{R}^{n \times n}$ è una relazione di equivalenza:

Riflessività $A = I^{-1}AI$, e quindi A è simile ad A .

Simmetria sia A simile a B perché $A = Q^{-1}BQ$. Sia $R = Q^{-1}$:
 $R^{-1}AR = Q A Q^{-1} = Q(Q^{-1}BQ)Q^{-1} = B$.
Quindi B è simile ad A .

Transitività siano A simile a B e B simile a C perché
 $A = Q^{-1}BQ$ e $B = R^{-1}CR$:

$$\begin{aligned} A &= Q^{-1}BQ = Q^{-1}(R^{-1}CR)Q = (Q^{-1}R^{-1})C(RQ) \\ &= (RQ)^{-1}C(RQ). \end{aligned}$$

Quindi A è simile a C .

Matrici simili

Consideriamo la matrice ortogonale $A_{\pi/4} = \begin{pmatrix} \sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 \\ \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \end{pmatrix}$.

Allora $A_{\pi/4}^{-1} = \begin{pmatrix} \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \\ -\sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \end{pmatrix} = A_{-\pi/4}$.

$$\begin{pmatrix} \sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 \\ \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \\ -\sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \end{pmatrix} = \\ \begin{pmatrix} -\sqrt{2} & \sqrt{2} \\ -\sqrt{2} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \\ -\sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}$$

e quindi $\begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$ e $\begin{pmatrix} -2 & 0 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}$ sono matrici simili.