

# 1 Introduzione

## Definizione (Insieme delle parti)

Sia  $A = \{1, 2, 3\}$  un insieme, l'insieme delle parti di  $A$  è  $\{\{\emptyset\}, \{1\}, \{2\}, \{3\}, \{1, 2\}, \{1, 3\}, \{2, 3\}, \{1, 2, 3\}\}$ . La cardinalità di  $P(A)$  è  $2^n$  dove  $n$  è il numero di elementi in  $A$ .

## Definizione (Struttura algebrica)

Definiamo struttura algebrica la struttura composta da un insieme e  $k$  operazioni interne (con  $k \in \mathbb{N}$ )

Es:  $(\mathbb{Z}, +, \cdot)$

### Proprietà:

Supponiamo di avere la struttura algebrica  $(A, \clubsuit, \spadesuit)$

**Proprietà associativa** Se  $(a_1 \clubsuit a_2) \spadesuit a_3 = a_1 \clubsuit (a_2 \spadesuit a_3)$

**Proprietà commutativa** Se  $a_1 \clubsuit a_2 = a_2 \clubsuit a_1$

**Proprietà distributiva** Se  $a_1 \clubsuit (a_2 \spadesuit a_3) = (a_1 \clubsuit a_2) \spadesuit (a_1 \clubsuit a_3)$

## Definizione (Elemento neutro)

Sia  $(A, \clubsuit)$  una struttura algebrica, se  $(a \clubsuit u) = (u \clubsuit a) = a \forall a \in A$ ,  $u \in A$  allora  $u$  è un elemento neutro (unità).

## Definizione (Inverso di un elemento)

Sia  $(A, \clubsuit)$  una struttura algebrica, se  $\exists u \in A$  elemento neutro allora  $a'$  è inverso di  $a$  se  $(a \clubsuit a') = (a' \clubsuit a) = u$ .

## Definizione (Gruppo)

Sia  $(A, \clubsuit)$  una struttura algebrica, diremo che essa è gruppo se:

- $\clubsuit$  è associativa
- $\exists! u \in A$  elemento neutro
- $\forall a \in A \exists! a'$  elemento inverso

## Definizione (Anello)

Sia  $(A, \clubsuit, \spadesuit)$  una struttura algebrica binaria (2 operazioni), diremo che essa è anello se:

- $(A, \clubsuit)$  è un gruppo commutativo (abeliano)
- $\spadesuit$  è associativa
- $\spadesuit$  è distributiva rispetto a  $\clubsuit$

## Definizione (Campo)

Sia  $(A, \clubsuit, \spadesuit)$  una struttura algebrica binaria, diremo che essa è un campo se:

- $(A, \clubsuit, \spadesuit)$  è un anello commutativo con unità
- $\exists a \in A \neq 0_A$  ( $0_A$  elemento nullo di  $A$ )
- $\forall a \in A \neq 0_A \exists a'$  elemento inverso

### Osservazione

$(\mathbb{Z}, +, \cdot)$  non è un campo. Al contrario,  $(\mathbb{Q}, +, \cdot)$ ,  $(\mathbb{R}, +, \cdot)$ ,  $(\mathbb{C}, +, \cdot)$  lo sono.

## 2 Spazi vettoriali

### Definizione (Spazio Vettoriale)

Si dice spazio vettoriale la quaterna campo, insieme, operazione interna e operazione non interna (che coinvolge insieme e campo) se per  $(K, V, \clubsuit, \spadesuit)$  valgono le proprietà:

$-(V, \clubsuit)$  è un gruppo commutativo (abeliano)

$-\alpha(v + w) = \alpha v + \alpha w \quad \forall \alpha \in K, \forall v, w \in V$

$-(\alpha + \beta)v = \alpha v + \beta v \quad \forall \alpha, \beta \in K, \forall v \in V$

$-\alpha(\beta v) = (\alpha\beta)v \quad \forall \alpha, \beta \in K, \forall v \in V$

$-1v = v \quad \forall v \in V$

**Dimostrazione**  $0v = 0_v \quad \forall v \in V$

$(1 + 0)v = v + 0_v = v \Rightarrow 0v = 0_v$

### Definizione (Omomorfismo tra spazi vettoriali)

Siano  $V$  e  $W$  due spazi vettoriali sullo stesso campo  $K$

Sia  $f : V \rightarrow W$  una funzione tale che:

$-f(v_1 + v_2) = f(v_1) + f(v_2) \quad \forall v_1, v_2 \in V$

$-f(\alpha v) = \alpha f(v) \quad \forall \alpha \in K, \forall v \in V$

allora diremo che esiste un **omomorfismo** tra i due spazi vettoriali

Allo stesso modo diremo che esiste:

un **endomorfismo** se  $f : V \rightarrow V$

un **isomorfismo** se  $f : V \xrightarrow[ su]{1-1} W$

un **automorfismo** se  $f : V \xrightarrow[ su]{1-1} V$

### Definizione (Combinazione lineare)

Sia  $V$  uno spazio vettoriale, siano  $v_1, \dots, v_k \in V$ , siano  $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in K$

Chiameremo combinazione lineare di  $v_1, \dots, v_k$  ogni espressione  $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_k v_k$

### Definizione (Sistema di generatori)

Un sottoinsieme  $G \subseteq V$  si dice sistema di generatori per  $V$  se ogni vettore  $v \in V$  può essere scritto come combinazione lineare di vettori di  $G$ .

### Definizione (Insieme linearmente indipendente)

Preso un insieme di vettori  $V = \{v_1, \dots, v_k\}$  esso si dice linearmente indipendente se nessuno dei vettori si può scrivere come combinazione lineare dei rimanenti vettori. Allo stesso modo si deve avere che  $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_k v_k = 0_v \implies \alpha_1 = \dots = \alpha_k = 0$ .

### Definizione (Base di uno spazio vettoriale)

Chiamiamo base di uno spazio vettoriale  $V$  un sistema di generatori per  $V$  linearmente indipendente.

**Osservazione** Se  $V$  ha una base, allora ne ha infinite (a meno che non sia lo spazio  $(K_p, \mathbb{Z}_n, \clubsuit, \spadesuit)$  con  $p$  numero primo)

**Osservazione** Nessuna base può contenere il vettore nullo

**Osservazione** L'unica base per  $(K, \{0_v\}, \clubsuit, \spadesuit)$  è l'insieme vuoto

### Definizione (Dimensione di uno spazio vettoriale)

Si dice dimensione di uno spazio vettoriale la cardinalità di una sua qualunque base.

#### Teorema:

Ogni spazio vettoriale finitamente generato ammette almeno una base

#### Dimostrazione:

Prendiamo un insieme finito di generatori  $\{v_1, \dots, v_k\}$ . Se  $\{v_1, \dots, v_k\}$  è linearmente indipendente abbiamo la base cercata. Se non lo è esisterà un vettore  $v_i$  che si può scrivere come combinazione lineare dei vettori rimanenti. Togliamo  $v_i$  dall'insieme e ripetiamo il procedimento fino a trovare una base.

### Definizione (Sottospazio vettoriale)

Un sottoinsieme  $W$  di  $V$  che è chiuso rispetto alle operazioni dello spazio vettoriale  $(K, V, \clubsuit, \spadesuit)$  è detto sottospazio vettoriale di  $V$ . E si ha che:

$-0_v \in W$

$-(\alpha \spadesuit v_1) \clubsuit (\beta \spadesuit v_2) \in W \quad \forall \alpha, \beta \in K, \forall v_1, v_2 \in W$

**Definizione (Base ordinata)**

Chiamiamo  $(v_1, \dots, v_n)$  una base ordinata per  $V$ .

**Teorema:**

Sia  $(v_1, \dots, v_n)$  una base ordinata per  $V$ , allora  $\forall v \in V \exists!$  n-upla  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in K : v = \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n$

**Dimostrazione:**

-L'esistenza è banale visto che  $(v_1, \dots, v_n)$  essendo una base è un sistema di generatori

-L'unicità si dimostra per assurdo: supponiamo che  $v = \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n = \beta_1 v_1 + \dots + \beta_n v_n$  con  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) \neq (\beta_1, \dots, \beta_n)$ , allora  $(\alpha_1 - \beta_1)v_1 + \dots + (\alpha_n - \beta_n)v_n = 0_v$  il che è assurdo.

**Definizione (Coordinate del vettore)**

Si dicono coordinate del vettore  $v$  rispetto alla base ordinata  $(v_1 \dots v_n)$  i coefficienti ordinati  $(\alpha_1 \dots \alpha_n)$  per ottenere  $v$  mediante la base.

**Teorema:**

Ogni base di  $\mathbb{R}^n$  ha cardinalità  $n$ .

**Teorema:**

Sia  $(v_1, \dots, v_n)$  una base per  $V$ . La funzione  $f : V \rightarrow \mathbb{R}^n$  è un isomorfismo di spazi vettoriali.

**Teorema:**

Gli isomorfismi conservano la proprietà di essere sistema di generatori e la proprietà di essere un insieme linearmente indipendente.

**Teorema:**

Due spazi vettoriali finitamente generati hanno la stessa dimensione se e solo se sono isomorfi.

**Teorema (Intersezione tra sottospazi vettoriali):**

Siano  $U, W$  due sottospazi vettoriali di  $V$ , allora  $U \cap W$  è un sottospazio vettoriale di  $V$ .

**Dimostrazione:** Siano  $v_1, v_2 \in U \cap W$ . Allora visto che  $U$  e  $W$  sono spazi vettoriali,  $v_1 + v_2 \in U$  e  $v_1 + v_2 \in W$ . Quindi  $v_1 + v_2 \in U \cap W$ . Inoltre  $\forall \alpha \in \mathbb{R}, v \in U$  e  $v \in W$  si ha che  $\alpha \cdot v \in U$  e  $\alpha \cdot v \in W$ . Quindi anche  $\alpha \cdot v \in U \cap W$ .

**Definizione (Spazio somma):**

Siano  $V_1, V_2$  due sottospazi vettoriali di  $V$ , chiamiamo spazio somma il più piccolo sottospazio vettoriale di  $V$  contenente  $V_1$  e  $V_2$  e scriveremo  $V_1 + V_2 = \{v_1 + v_2 : v_1 \in V_1, v_2 \in V_2\}$ .

Se  $V_1 \cap V_2 = \{0_v\}$  allora la somma viene detta **somma diretta** e la indicheremo con  $V_1 \oplus V_2$ .

**Definizione (Chiusura lineare)**

Siano  $v_1, v_2, \dots, v_s \in V$  vettori. Si dice chiusura lineare di  $v_1, \dots, v_s$  l'insieme di tutte le combinazioni lineari di  $v_1, \dots, v_s$  e si scrive  $\langle v_1, \dots, v_s \rangle$ .

**Osservazione** La chiusura lineare di  $v_1, \dots, v_s$  è sempre un sottospazio di  $V$

**Proposizione** La chiusura lineare è anche il più piccolo sottospazio vettoriale di  $V$  contenente  $v_1, \dots, v_s$ .

**Proposizione** Intersezione e somma tra sottospazi vettoriali generano a loro volta un sottospazio. L'unione tra sottospazi, in generale, no.

**Teorema (Relazione di Grassman)**

Siano  $V_1$  e  $V_2$  spazi vettoriali finitamente generati. Allora  $\dim(V_1 + V_2) = \dim V_1 + \dim V_2 - \dim V_1 \cap V_2$

**Dimostrazione:** Prendiamo una base  $S = \{v_1, \dots, v_s\}$  di  $V_1 \cap V_2$ . Completiamo  $S$  a una base  $B_{V_1}$  di  $V_1$  e a una base  $B_{V_2}$  di  $V_2$ .

$$B_{V_1} = \{v_1, \dots, v_s, w_{s+1}, \dots, w_{s+r}\}$$

$$B_{V_2} = \{v_1, \dots, v_s, w'_{s+1}, \dots, w'_{s+t}\}$$

Dobbiamo ora dimostrare che  $S = \{v_1, \dots, v_s, w_{s+1}, \dots, w_{s+r}, w'_{s+1}, \dots, w'_{s+t}\}$  è una base per  $V_1 + V_2$ .

Osserviamo prima di tutto che  $S = \{v_1, \dots, v_s, w_{s+1}, \dots, w_{s+r}, w'_{s+1}, \dots, w'_{s+t}\}$  è un sistema di generatori per  $V_1 + V_2$ . Infatti, qualunque combinazione lineare di questi vettori ci dà un vettore di  $V_1 + V_2$ .

Dimostriamo che i vettori di  $S$  sono linearmente indipendenti. Consideriamo la seguente uguaglianza:

$$a_1 v_1 + \dots + a_s v_s + b_{s+1} w_{s+1} + \dots + b_{s+r} w_{s+r} + c_{s+1} w'_{s+1} + \dots + c_{s+t} w'_{s+t} = 0_V.$$

Ricaviamo:

$$a_1 v_1 + \dots + a_s v_s + b_{s+1} w_{s+1} + \dots + b_{s+r} w_{s+r} = -c_{s+1} w'_{s+1} - \dots - c_{s+t} w'_{s+t}$$

Sappiamo che il vettore a sinistra appartiene a  $V_1$ , mentre quello a destra appartiene a  $V_2$ . Quindi entrambi appartengono a  $V_1 \cap V_2$ .

Inoltre, si ha necessariamente che  $c_{s+1} = \dots = c_{s+t} = 0$ , altrimenti il vettore a destra potrebbe essere scritto come combinazione lineare dei vettori  $v_1, \dots, v_s$ ; ciò però non può accadere perché i vettori  $w'_{s+1}, \dots, w'_{s+t}$  e  $v_1, \dots, v_s$  sono linearmente indipendenti dato che formano una base per  $V_2$ .

Analogamente si può dimostrare che necessariamente  $b_{s+1} = \dots = b_{s+r} = 0$ .

Si ottiene quindi l'equazione  $a_1 v_1 + \dots + a_s v_s = 0_V$ .

Quindi anche  $a_1 = \dots = a_s = 0$ .

Perciò  $\dim(S) = s$  è la cardinalità di  $V_1 \cap V_2$  e:

$$\dim(V_1) = s + r$$

$$\dim(V_2) = s + t$$

$$\dim(V_1 + V_2) = s + r + t$$

**Osservazione**  $\dim V_1 \oplus V_2 = r + t$

### 3 Matrici

#### Definizione (Matrice)

Definiamo matrice una funzione  $f : \{1, \dots, m\} \times \{1, \dots, n\} \rightarrow K$ . Scriveremo  $M_{m \times n}(K)$  è insieme delle matrici  $m \times n$  ( $m$  righe e  $n$  colonne) a coefficienti nel campo  $K$ .

**Definizione** Siano  $A, B \in M_{m \times n}(K)$ ,  $A = (a_{ij})$ ,  $B = (b_{ij})$  e  $\lambda \in K$ . Si definiscono

$$-A + B = (a_{ij} + b_{ij})$$

$$-\lambda A = (\lambda a_{ij})$$

#### Definizione (Operazioni riga su matrice)

- 1) Scambiare due righe
- 2) Moltiplicare una riga per  $\lambda \in K$  non nullo
- 3) Aggiungere ad una riga il multiplo di un'altra

#### Teorema

Un numero finito di operazioni riga applicate ad una matrice generano una matrice equivalente a quella di partenza tale che:

-Le righe della matrice di partenza hanno la stessa chiusura lineare delle righe della matrice di arrivo

-Le righe della matrice di partenza sono linearmente indipendenti se e solo se lo sono quelle della matrice di arrivo

#### Definizione (Pivot)

Chiamiamo pivot di riga di una matrice il primo elemento non nullo della riga.

#### Definizione (Matrice a gradini / Ridotta per righe)

Una matrice si dice a gradini se le righe nulle eventualmente presenti sono in fondo alla matrice e, in quelle non nulle, i pivot si spostano sempre più a destra con l'incrementare dell'indice di riga.

Se inoltre abbiamo che i pivot sono tutti uguali a 1 e sopra i pivot troviamo tutti zeri, la matrice si dice **completamente ridotta**.

#### Definizione (Prodotto fra matrici)

Siano  $A \in M_{m \times p}(K)$  e  $B \in M_{p \times n}(K)$  allora il prodotto tra matrici può essere fatto e genera una matrice  $C \in M_{m \times n}(K)$  tale

$$\text{che } c_{ij} = \sum_{r=1}^p a_{ir} \cdot b_{rj}$$

**Proposizione**  $(M_{m \times n}(K), +)$  è un gruppo commutativo.

**Proposizione**  $(M_{m \times n}(K), +, \cdot)$  è un anello con unità (non commutativo).

#### Proprietà

$$-\alpha(A + B) = \alpha A + \alpha B \quad \forall \alpha \in K, \forall A, B \in M_{m \times n}(K)$$

$$-(\alpha + \beta)A = \alpha A + \beta A \quad \forall \alpha, \beta \in K, \forall A \in M_{m \times n}(K)$$

$$-(\alpha\beta)A = \alpha(\beta A) \quad \forall \alpha, \beta \in K, \forall A \in M_{m \times n}(K)$$

$$-1A = A$$

#### Proprietà

$$-(A + B)C = AC + BC \quad \forall A, B, C \in M_{m \times n}(K), \quad A(B + C) = AB + AC \quad \forall A, B, C \in M_{m \times n}(K)$$

$$-(AB)C = A(BC) \quad \forall A, B, C \in M_{m \times n}(K)$$

$$-\alpha(AB) = (\alpha A)B = A(\alpha B) \quad \forall \alpha \in K, \forall A, B \in M_{m \times n}(K)$$

$$-A0 = 0_A, \quad B0 = 0_B \quad \forall A, B \in M_{m \times n}(K)$$

$$-AB \neq BA \text{ in generale } \forall A, B \in M_{m \times n}(K)$$

#### Proprietà

$$-(A + B)^2 = A^2 + AB + BA + B^2$$

$$-(A + B)(A - B) = A^2 - AB + BA - B^2$$

$$-A^n = A \cdots A \text{ con } n > 1$$

$$-A^1 = A$$

$$-A^0 = I \text{ se } A \neq 0$$

**Definizione (Matrice quadrata)**

Si definiscono matrici quadrate le matrici appartenenti a  $M_{n \times n}(K)$ .

**Definizione (Traccia di una matrice quadrata)**

Sia  $A \in M_{n \times n}(K)$ , si dice traccia di  $A$  la somma degli elementi sulla sua diagonale principale

**Definizione (Matrice triangolare) SOTTOSPAZIO VETTORIALE**

-Si definiscono matrici triangolari alte le matrici quadrate tali che  $\forall a_{ij} \neq 0$  si ha che  $j \geq i$

-Si definiscono matrici triangolari basse le matrici quadrate tali che  $\forall a_{ij} \neq 0$  si ha che  $j \leq i$

**Definizione (Matrice diagonale) SOTTOSPAZIO VETTORIALE**

Si definiscono matrici diagonali le matrici contemporaneamente triangolari alte e triangolari basse.

**Definizione (Matrice trasposta)**

Sia  $A = (a_{ij})$  una matrice. Si definisce **matrice trasposta** la matrice  ${}^tA = (b_{ij})$ , dove  $b_{ij} = a_{ji}$ .

**Proprietà** Siano  $A \in M_{m \times p}(K)$  e  $B \in M_{p \times n}(K)$  allora  ${}^t(AB) = {}^tB {}^tA$  e  ${}^t(A+B) = {}^tA + {}^tB$

**Definizione (Matrice simmetrica) SOTTOSPAZIO VETTORIALE**

Si definiscono matrici simmetriche le matrici tali che  $A = {}^tA$ .

**Definizione (Matrice antisimmetrica)**

Si definiscono matrici antisimmetriche le matrici tali che  $A = -{}^tA$ .

**Definizione (Matrice identica)**

Si definiscono matrici identiche le matrici quadrate diagonali che hanno sulla diagonale principale tutti 1.

Sono generate dal delta di Kronecker  $(\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{se } i = j \\ 0 & \text{se } i \neq j \end{cases})$

**Osservazione** La matrice identica è l'elemento neutro rispetto al prodotto tra matrici quadrate.

**Definizione (Matrice inversa)**

Siano  $A, B \in M_{n \times n}(K)$ , diciamo che  $B$  è inversa di  $A$  (e viceversa) se  $AB = BA = I_n$ .

Le matrici che ammettono inversa si dicono **invertibili / non singolari**.

**Proposizione** Le potenze di una matrice invertibile sono ancora matrici invertibili

**Teorema** Se una matrice è un divisore dello 0 (cioè moltiplicata per un'altra matrice restituisce la matrice nulla) allora non è invertibile.

**Teorema** Sia  $A \in M_{n \times n}(K)$ ,  $A$  ammette inversa se il suo determinante è diverso da 0

**Teorema** Siano  $A, B \in M_{n \times n}(K)$  due matrici invertibili, allora anche  $AB$  è invertibile e  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .

**Definizione (Matrice ortogonale)**

Si definiscono matrici ortogonali le matrici invertibili la cui trasposta coincide con la loro inversa.

**Definizione (Spazio delle righe)**

Lo spazio delle righe di una matrice  $m \times n$  è il sottospazio vettoriale di  $\mathbb{R}^n$  generato dalle righe della matrice.

**Definizione (Spazio delle colonne)**

Lo spazio delle colonne di una matrice  $m \times n$  è il sottospazio vettoriale di  $\mathbb{R}^m$  generato dalle colonne della matrice.

**Teorema** La dimensione dello spazio delle righe coincide con la dimensione dello spazio delle colonne e coincide con il rango della matrice

**Definizione (Rango)**

Si dice rango di una matrice  $A \in M_{m \times n}(K)$ :

-Il numero di pivot di una sua qualsiasi forma ridotta

-La dimensione dello spazio delle righe

-La dimensione dello spazio delle colonne

**Proposizione**  $r(A) = r({}^tA)$

**Proposizione**  $(M_{n \times n}, +, \cdot)$  è un anello non commutativo. La matrice identità  $I_n = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$  è l'unità dell'anello.

**Definizione (Determinante matrice 2x2)**

Sia  $A \in M_{2 \times 2}(\mathbb{K})$  della forma  $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$  allora  $ad - bc$  si chiama determinante di una matrice  $2 \times 2$  e si indica con  $\det(A)$ .

**Osservazione** Sia  $A \in M_{2 \times 2}(K)$  della forma  $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$

L'inversa di  $A$  è:  $A^{-1} = \frac{1}{\det A} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{d}{\det A} & \frac{-b}{\det A} \\ \frac{-c}{\det A} & \frac{a}{\det A} \end{bmatrix}$

## 4 Sistemi lineari

### Definizione (Sistema lineare)

Collezione di equazioni di primo grado.

**Proposizione** Sia dato un sistema lineare di 2 equazioni in 2 incognite  $AX = B$ . Se  $\det A = ad - bc \neq 0$ , allora l'unica soluzione del sistema è  $X = A^{-1}B$

### Definizione (Matrice completa)

Chiamiamo matrice completa del sistema lineare la matrice ottenuta accostando alla matrice incompleta  $A$ , il vettore dei termini noti

### Metodo di risoluzione di Gauss

L'algoritmo di Gauss per la risoluzione dei sistemi lineari consiste nel ridurre completamente la matrice completa del sistema.

**Osservazione** Se nella matrice completa completamente ridotta compare un pivot nell'ultima colonna, allora il sistema è irrisolvibile.

### Teorema (di Rouché-Capelli)

Un sistema lineare  $AX = B$  ammette soluzioni se e solo se  $r(A) = r(A | B)$  (matrice completa).

### Teorema (Dimensione delle soluzioni di un sistema lineare)

Sia  $AX = B$  un sistema lineare. Si dice dimensione delle soluzioni il numero di variabili libere del sistema ed è data da  $n - r(A)$ , dove  $n$  è il numero di incognite.

**Proposizione** Un sistema lineare può avere solo 0 o 1 o  $\infty^n$  soluzioni.

### Definizione (Sistema lineare omogeneo)

Si dice sistema lineare omogeneo un sistema che ha tutti i termini noti pari a 0 e si può scrivere  $AX = 0$ .

**Proposizione** Le soluzioni di un sistema lineare omogeneo in  $n$  incognite costituiscono sempre un sottospazio vettoriale di  $\mathbb{R}^n$ .

## 5 Matrici e applicazioni lineari

### Definizione (Trasformazione Lineare)

$f : V \rightarrow W$  si dice trasformazione lineare se  $f(\alpha v_1 + \beta v_2) = \alpha f(v_1) + \beta f(v_2) \forall v_1, v_2 \in V, \forall \alpha, \beta \in K$ .

**Proposizione** Sia  $T : V \rightarrow W$  una trasformazione lineare e siano  $V, W$  spazi vettoriali di dimensioni finite  $\dim V = n$  e  $\dim W = m$ . Date due basi qualunque  $B_V = \{v_1, \dots, v_n\}$  e  $B_W = \{w_1, \dots, w_m\}$  rispettivamente di  $V$  e  $W$ , se  $\forall j = 1, \dots, n$  si ha  $f(v_j) = a_{1j}w_1 + \dots + a_{mj}w_m$ , allora la matrice associata a  $T$  rispetto alle basi  $B_V$  e  $B_W$ ,  $M_{B_V B_W}(T) = (a_{ij}) \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$  è tale che,  $\forall v \in V$ , il vettore  $f(v) \in W$  ha coordinate rispetto a  $B_W$

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ \dots \\ y_m \end{bmatrix} = M_{B_V B_W}(T) \begin{bmatrix} x_1 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix}$$

dove  $x_1, \dots, x_n$  sono le coordinate di  $v$  rispetto a  $B_V$ .

### Definizione (Nucleo / Kernel)

Definiamo nucleo di una trasformazione lineare  $f : V \rightarrow W$  l'insieme dei vettori di  $V$  che vengono portati mediante  $f$  in  $0_w$ .  
 $\ker(f) = \{v \in V : f(v) = 0_w\}$

### Definizione (Immagine)

Definiamo immagine di una trasformazione lineare  $f : V \rightarrow W$  l'insieme dei vettori di  $W$  raggiunti mediante la trasformazione lineare  $f$  dai vettori di  $V$ .  $\text{im}(f) = \{w \in W : \exists v \in V, f(v) = w\}$

**Proposizione** Sia  $\ker(f)$  che  $\text{im}(f)$  sono sottospazi vettoriali.

**Proposizione**  $f : V \rightarrow W$  è iniettiva se e solo se  $\ker(f) = \{0_w\}$

**Proposizione** Sia  $f : V \rightarrow W$  una trasformazione lineare. Se  $\{v_1, \dots, v_k\}$  è un sistema di generatori per  $V$ , allora  $\{f(v_1), \dots, f(v_k)\}$  è un sistema di generatori per  $\text{im}(f)$ .

### Teorema (Equazione dimensionale)

Sia  $f : V^n \rightarrow W^m$  allora  $n = \dim(V) = \dim(\ker(f)) + \dim(\operatorname{im}(f))$ .

**Dimostrazione** Prendiamo una base  $(v_1, \dots, v_r)$  per il  $\ker(f)$  (essa esiste perchè il nucleo è sempre uno spazio vettoriale finitamente generato). Completiamo la base del  $\ker$  ad una base di  $V$   $(v_1, \dots, v_r, v_{r+1}, \dots, v_n)$ .

Posso affermare che  $\{f(v_{r+1}), \dots, f(v_n)\}$  è un sistema di generatori per  $\operatorname{im}(f)$ . Supponiamo che  $\{f(v_{r+1}), \dots, f(v_n)\}$  sia addirittura una base per  $\operatorname{im}(f)$ , allora in tal caso  $\alpha_{r+1}f(v_{r+1}) + \dots + \alpha_n f(v_n) = 0_w$  e ciò significherebbe che  $f(\alpha_{r+1}v_{r+1} + \dots + \alpha_n v_n) = 0_w$  e che quindi tali vettori fanno ancora parte del  $\ker(f)$ . Siccome  $(v_1, \dots, v_r)$  è una base per il  $\ker(f)$  avremo dunque che

$$\alpha_{r+1}v_{r+1} + \dots + \alpha_n v_n = \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_r v_r \text{ cioè}$$

$$\alpha_{r+1}v_{r+1} + \dots + \alpha_n v_n - \alpha_1 v_1 - \dots - \alpha_r v_r = 0_v \text{ perchè } (v_1, \dots, v_n) \text{ è una base per } V.$$

In conclusione:

$$-(v_{r+1}, \dots, v_n) \text{ è una base per } \operatorname{im}(f).$$

$$-\dim(\ker(f)) = r$$

$$-\dim(\operatorname{im}(f)) = n - r$$

$$-\dim(V) = r + (n - r) = n$$

### Teorema

Sia  $f : V \rightarrow W$ , se  $\dim(V) = \dim(W)$  allora  $f$  è iniettiva  $\iff f$  è suriettiva

**Proposizione** Sia  $f : V^n \rightarrow W^m$ , allora:

- Se  $n > m$  allora  $f$  non può essere iniettiva

- Se  $m > n$  allora  $f$  non può essere suriettiva

### Dimostrazione

- Dimostriamo la contronominale.  $f$  suriettiva implica  $\dim(\operatorname{im}(f)) = m$ . Sappiamo inoltre che  $\dim(\ker(f)) \geq 0$ . Usando l'equazione dimensionale, necessariamente  $n \geq m$ .

- Dimostriamo la contronominale.  $f$  iniettiva implica  $\dim(\ker(f)) = 0$ . Usando l'equazione dimensionale abbiamo  $\dim(\operatorname{im}(f)) = n$ . Sappiamo inoltre che  $m \geq \dim(\operatorname{im}(f)) = n$ .

### Teorema

Sia  $f : V \rightarrow W$  un isomorfismo (e quindi biunivoca), allora  $f^{-1} : W \rightarrow V$  è anch'essa lineare.

**Proposizione** Sia  $f : V \rightarrow W$  trasformazione lineare e  $\dim(V) = n$ . Sia  $A = M_{B_V \times B_W}(f)$  la matrice associata a  $f$  rispetto alle basi  $B_V$  e  $B_W$ . Allora:

$$-\dim(\operatorname{im}(f)) = r(A)$$

$$-\dim(\ker(f)) = n - r(A)$$

**Osservazione** Prendiamo il seguente caso:  $V^n \xrightarrow[\text{base } B]{f} W^m \xrightarrow[\text{base } C]{g} U^k \xrightarrow[\text{base } D]{}$

Vogliamo adesso trovare la matrice associata a  $g \circ f$  rispetto alle basi  $B$  e  $D$ :  $V^n \xrightarrow[\text{base } B]{g \circ f} U^k \xrightarrow[\text{base } D]{}$

$$\text{Sappiamo che: } x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix} \quad y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \dots \\ y_m \end{bmatrix} \quad z = \begin{bmatrix} z_1 \\ \dots \\ z_k \end{bmatrix}$$

sono i vettori delle coordinate rispettivamente di  $v$ ,  $f(v)$  e  $g(f(v))$ . Sappiamo inoltre

$$-y = M_{BC}(f) \cdot x$$

$$-z = M_{CD}(g) \cdot y = M_{CD}(g) \cdot M_{BC}(f) \cdot x$$

Quindi la matrice associata a  $g \circ f$  rispetto alle basi  $B$  e  $D$  è:  $M_{BD}(g \circ f) = M_{CD}(g) \cdot M_{BC}(f)$

### Definizione (Matrice del cambiamento di base)

Sia  $f : V \xrightarrow[\text{base } B]{id_V} V \xrightarrow[\text{base } B']{}$  chiameremo  $M_{B_V B'_V}(id_V)$  la matrice del cambiamento di base da  $B_V$  a  $B'_V$ .

**Osservazione** In alcuni casi potrebbe essere più facile calcolare le coordinate della matrice del cambiamento di base passando per la base canonica  $V \xrightarrow[\text{base } B_V]{id_V} E \xrightarrow[\text{base } \xi_V]{id_V} V \xrightarrow[\text{base } B'_V]{}$ .

Infatti  $M_{B_V B'_V}(id_V) = M_{\xi_V B'_V}(id_V) \cdot M_{B_V \xi_V}(id_V)$  (considerando  $\xi_V$  la base canonica di  $V$ ).

**Osservazione** Vale la formula  $M_{B'_V B'_V}(id_V \circ f \circ id_V) = M_{B_V B'_V}(id_V) \cdot M_{B_V B_V}(f) \cdot M_{B'_V B_V}(id_V)$

### Definizione (Matrice simile)

Siano  $A, B \in M_{n \times n}(K)$ , se esiste una matrice  $E \in M_{n \times n}(K) : B = EAE^{-1}$  allora diremo che  $A$  e  $B$  sono tra loro simili.

### Teorema fondamentale delle trasformazioni lineari

Siano  $V$  e  $W$  due spazi vettoriali finitamente generati. Siano  $B_V = (v_1, \dots, v_n)$  una base di  $V$  e  $\{w_1, \dots, w_n\}$  una n-upla di  $W$ .

Esiste una e una sola trasformazione lineare  $f : V \rightarrow W$  tale che  $f(v_1) = w_1, \dots, f(v_n) = w_n$ .



## 6 Applicazioni lineari

### Definizione (Sottomatrice)

Sia  $A \in M_{m \times n}(K)$ , la sottomatrice  $B_{ij}$  di  $A$  è la matrice che si ottiene da  $A$  cancellando la  $i$ -esima riga e la  $j$ -esima colonna.

### Definizione (Minore di una matrice / Sottomatrice quadrata)

Sia  $A \in M_{m \times n}(K)$ , le sottomatrici quadrate ottenute cancellando un dato numero di righe e/o colonne si dicono minori di  $A$ .

Sia  $A \in M_{n \times n}(K)$ , il minore  $B_{ij}$  di  $A$  è la matrice quadrata che si ottiene da  $A$  cancellando la  $i$ -esima riga e la  $j$ -esima colonna.

### Definizione (Orlato di un minore)

Sia  $B$  un minore di  $A \in M_{m \times n}(K)$ . Definiamo orlato di  $B$  il minore che si ottiene cancellando una riga e una colonna in meno rispetto a quelle cancellate per ottenere  $B$ .

### Proprietà:

Sia  $A \in M_{m \times n}(K)$ , sia  $B \in M_{p \times q}(K)$  una sottomatrice di  $A$ , allora il numero di orlati di  $B$  è  $(m - p) \cdot (n - q)$ .

### Teorema (di Kronecker)

Sia  $A \in M_{n \times n}(K)$  non nulla, allora se  $B$  è un minore di  $A$  con  $\det(B) \neq 0$  e ogni suo orlato ha determinante nullo, il rango di  $A$  è dato dall'ordine di  $B$ .

**Osservazione** Solitamente occorre trovare il minore più grande con  $\det(B) \neq 0$ .

### Definizione (Complemento algebrico)

Detto  $B_{ij}$  il minore di una matrice  $A$  ottenuto cancellando la  $i$ -esima riga e la  $j$ -esima colonna, chiamiamo il valore  $(-1)^{i+j} \cdot \det(B_{ij})$  il complemento algebrico dell'elemento  $a_{ij}$  di  $A$ .

**Proposizione** Sia  $A \in M_{n \times n}(K)$  e  $B \in M_{p \times q}(K)$  sottomatrice di  $A$ , allora il numero di orlati di  $B$  è  $(m - p) \cdot (n - q)$

**Definizione (Determinante)**

Sia  $A \in M_{n \times n}(K)$ , chiamiamo determinante della matrice  $A$ :

$$1) \sum_{p \in S_n} \text{sgn}(p) \cdot a_{1p(1)} \cdot \dots \cdot a_{np(n)}$$

Esempio  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix},$

$$S_n = \left\{ \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix} \right\} \begin{matrix} \leftarrow n \\ \leftarrow p(n) \end{matrix}$$

le permutazioni possibili di  $n$  elementi (in generale  $\#S_n = n!$ )

Con  $\text{sgn}(p)$  intendiamo  $(-1)^k$  dove  $k$  è il numero di scambi effettuati alla permutazione  $p$  (per esempio nella prima sono 0, nella seconda 1, nella terza 2 ecc.)

Quindi in questo caso  $\det(A) = (1) \cdot a_{11} \cdot a_{22} \cdot a_{33} + (-1) \cdot a_{11} \cdot a_{23} \cdot a_{32} + (1) \cdot a_{12} \cdot a_{21} \cdot a_{33} + (-1) \cdot a_{12} \cdot a_{23} \cdot a_{31} + (1) \cdot a_{13} \cdot a_{21} \cdot a_{32} + (-1) \cdot a_{13} \cdot a_{22} \cdot a_{31}$

2) **(Teorema di Laplace)**  $\sum_{i=1}^n a_{ki} \cdot \det(A_{ki}) \quad k \in \{1, \dots, m\}$  oppure  $\sum_{i=1}^m a_{ki} \cdot \det(A_{ki}) \quad k \in \{1, \dots, n\}$  dove  $A$  è il complemento algebrico.

3) Volume (con segno) del parallelepipedo definito dalle righe/colonne di  $A$ .

4) E' l'unica funzione da  $M_{n \times n}(K)$  in  $K$  che è multilineare, alternante, normalizzata.

**Proprietà (Multilineare nelle righe)**

$$A' = \begin{pmatrix} a'_{11} & \dots & a'_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad A'' = \begin{pmatrix} a''_{11} & \dots & a''_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} \alpha \cdot a'_{11} + \beta \cdot a''_{11} & \dots & \alpha \cdot a'_{1n} + \beta \cdot a''_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\det(B) = \alpha \det(A') + \beta \det(A'')$$

**Proprietà (Alternante)**

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} a_{21} & \dots & a_{2n} \\ a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$\det(B) = (-1)^k \det(A)$  dove  $k$  è il numero di scambi di righe effettuati nella matrice  $B$  partendo da  $A$ .

**Proprietà (Normalizzata)**

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

$$\det(I) = 1$$

**Proprietà:**

- Se  $A \in M_{n \times n}(K)$  ha una riga nulla allora  $\det(A) = 0$

- Se  $A \in M_{n \times n}(K)$  contiene due righe linearmente dipendenti allora  $\det(A) = 0$

- Se  $B$  si ottiene da  $A \in M_{n \times n}(K)$  aggiungendo la  $i$ -esima riga alla  $j$ -esima riga (per  $i, j$  qualunque ma diversi tra loro) allora  $\det(B) = \det(A)$

- Se  $A \in M_{n \times n}(K)$  è triangolare allora  $\det(A)$  è il prodotto degli elementi sulla diagonale principale

- Se  $A \in M_{n \times n}(K)$  allora  $\det(A) = \det({}^t A)$

**Proposizione** Se  $A$  è una matrice invertibile, allora  $\det(A^{-1}) = [\det(A)]^{-1}$

**Teorema (di Binet)**

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

**Dimostrazione**

$$E_h \cdot \dots \cdot E_1 \cdot A = C' \equiv A$$

$$B \cdot E_1 \cdot \dots \cdot E_h = C'' \equiv B$$

Allora  $C'$  e  $C''$  sono matrici triangolari basse

$$\det(AB) = \det(E_h^{-1} \cdot \dots \cdot E_1^{-1} \cdot C' \cdot C'' \cdot E_1^{-1} \cdot \dots \cdot E_h^{-1}) = \det(C'C'') = \det(C') \cdot \det(C'') \text{ perchè sono triangolari basse e quindi}$$

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

**Calcolo dell'inversa di una matrice quadrata invertibile mediante matrice dei cofattori**

Sia  $A \in M_{n \times n}(K)$  non nulla e con  $\det(A) \neq 0$ .

Consideriamo la **matrice dei cofattori**:

$$A_{\#} = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n1} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \text{ dove } A_{ij} = (-1)^{i+j} \cdot \det(M_{ij}) \text{ e } M_{ij} \text{ è un minore di } A.$$

L'inversa di  $A$ :

$$A^{-1} = \frac{A_{\#}}{\det(A)}$$

**Calcolo dell'inversa di una matrice quadrata invertibile con il metodo delle matrici affiancate**

Sia  $A \in M_{n \times n}(K)$  non nulla.

Consideriamo la matrice  $(A | I)$

$$(A | I) = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & | & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & | & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & | & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

Eseguo operazioni riga sulla matrice  $(A | I)$  fino ad ottenere la matrice identica a destra.

Allora avremo  $(I | A^{-1})$ .

**Calcolo della potenza di una matrice**

Sia  $A \in M_{n \times n}(K)$  non nulla, ricaviamo mediante operazioni riga la matrice diagonale simile  $D = E^{-1}AE$ . Allora  $A = EDE^{-1}$  e  $A^n = ED^nE^{-1}$ .

La potenza di una matrice diagonale è semplicemente la potenza dei valori sulla diagonale principale.

## 7 Autovalori e Autovettori

Sia  $f : V \rightarrow V$  un endomorfismo, poniamo  $\forall \lambda \in \mathbb{R}, U_\lambda = \{v \in V : f(v) = \lambda v\}$ . Se  $U_\lambda \neq \{0_v\}$  allora diciamo che  $\lambda$  è un **autovalore** di  $f$ .

In tal caso i vettori di  $U_\lambda$  vengono detti **autovettori** associati all'autovalore  $\lambda$ . Lo spazio generato  $U_\lambda$  è detto **autospatio** di  $f$ .

**Proprietà**  $U_\lambda$  è un sottospazio vettoriale di  $V$ .

**Proprietà**  $f(v) = \lambda v \equiv AX = \lambda X \iff (A - \lambda I)X = 0$

$$\text{Es: } A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, (A - \lambda I) = \begin{pmatrix} a_{11} - \lambda & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots - \lambda & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{pmatrix}$$

**Proposizione** Per la ricerca di autovalori e autovettori mi interessa cercare quei valori di  $\lambda$  tali che  $(A - \lambda I)X = 0$  ammette altre soluzioni oltre a quella nulla. Occorre dunque che  $\det(A - \lambda I) = 0$ .

**Proprietà**  $\lambda = 0$  è un autovalore quando  $\ker(f) \neq \{0_v\}$  cioè quando  $r(A)$  non è massimo.

**Proprietà** Se  $\lambda$  è un autovalore di  $f : V \rightarrow V$ , allora  $\lambda^k$  è un autovalore di  $f^k : V \rightarrow V$ .

**Proprietà** Se  $f$  è invertibile e  $\lambda$  è un autovalore di  $f : V \rightarrow V$  allora  $\lambda^{-1}$  è un autovalore di  $f^{-1} : V \rightarrow V$ .

**Proposizione** Il polinomio caratteristico è invariante per similitudine (sia il determinante che la traccia)

$$f : V \rightarrow V$$

$$B \rightarrow \det(A - \lambda I) = 0 \quad B' \rightarrow \det(A' - \lambda I) = 0$$

**Dimostrazione**

$$A' = E^{-1}AE$$

$$\det(A' - \lambda I) = \det(E^{-1}AE - \lambda E^{-1}IE) = \det(E^{-1}(A - \lambda I)E) = \det(E^{-1}) \cdot \det(A - \lambda I) \cdot \det(E) = \det(A - \lambda I)$$

**Proprietà** Se  $f : V \rightarrow V$  e  $\dim(V)$  è  $n$  allora il grado del polinomio caratteristico è  $n$ .

**Proprietà** Se  $f : V \rightarrow V$  e  $\dim(V)$  è dispari allora esiste sempre almeno un autovalore perchè anche il grado del polinomio caratteristico è dispari.

**Teorema**

Sia  $f : V \rightarrow V$  un endomorfismo, siano  $v_1, \dots, v_k$  autovettori non nulli di  $f$  associati ad autovalori  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  distinti. Allora  $v_1, \dots, v_k$  sono linearmente indipendenti.

**Teorema**

Sia  $f : V \rightarrow V$  un endomorfismo. Siano  $U_{\lambda_1}, \dots, U_{\lambda_k}$  gli autospatzi di  $f$  e siano  $B_{\lambda_1}, \dots, B_{\lambda_k}$  le loro basi. Allora  $B_{\lambda_1} \cup \dots \cup B_{\lambda_k}$  è un insieme linearmente indipendente.

Se la sua cardinalità è  $\dim(V)$  allora tale insieme è una base per  $V$ .

**Teorema**

Sia  $f : V \rightarrow V$  un endomorfismo. Siano  $U_{\lambda_1}, \dots, U_{\lambda_k}$  gli autospatzi di  $f$ . Se  $\sum_{i=1}^n \dim(U_{\lambda_i}) = \dim(V)$ . Allora esiste una base spettrale.

$\dim(U_{\lambda_i})$  è detta **molteplicità geometrica** degli autovalori  $mg(\lambda_i)$ .

**Osservazione**  $\lambda_i$  possono coincidere fra loro

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix} \quad \text{Es: } A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

**Teorema**

Sia  $f : V \rightarrow V$  un endomorfismo con  $\dim(V) = n$ . Allora  $f$  ammette una base spettrale se e solo se la somma  $\sum_{i=1}^n mg(\lambda_i)$  delle molteplicità geometriche degli autovalori di  $f$  fa  $n$ .

**Osservazione** Cosa succede se mancano degli autovalori?

Supponiamo di avere  $v_1, \dots, v_k$  con  $k < n$ . Allora avremo:

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 & 0 & \vdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 & 0 & \vdots & 0 & \cdots & 0 \\ & & \ddots & & & & & \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_k & \vdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \vdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \vdots & \lambda_{k+1} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \vdots & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix} \longrightarrow P_A(\lambda) = (\lambda_1 - t) \cdot (\lambda_2 - t) \cdot \dots \cdot (\lambda_k - t) \cdot q(t) \text{ dove } q(t) = (\lambda_{k+1} - t) \cdot \dots \cdot (\lambda_n - t)$$

In questo caso se alcuni  $\lambda_i$  coincidono, la loro molteplicità viene detta **Molteplicità algebrica** e si indica con  $ma(\lambda_i)$ .

**Osservazione**  $1 \leq mg(\lambda_i) \leq ma(\lambda_i)$

**Definizione (Endomorfismo semplice)**

Un endomorfismo che ammetta una base spettrale si dice semplice.

**Proposizione**  $f : V \rightarrow V$  è semplice se si può descrivere con una matrice diagonale.

**Teorema (Spettrale)**

Ogni matrice quadrata  $A \in M_{n \times n}(K)$  è diagonalizzabile, cioè descrive un endomorfismo semplice  $f : V \rightarrow V$ , cioè ammette una base spettrale, cioè  $\sum_{i=1}^n mg(\lambda_i) = \dim(V)$ , se è simmetrica.

Se  $A \in M_{n \times n}(K)$  è una matrice ortogonale con  $n$  dispari e  $\det(A) > 0$  allora  $A$  ammette 1 come autovalore.

**Dimostrazione**

Dimostriamo che  $\det(A - I) = 0$  cioè che 1 è autovalore per la matrice ortogonale  $A \in M_{n \times n}(K)$  con  $n$  dispari e  $\det(A) > 0$ .

$$\det(I) = \det(A \cdot {}^t A) = \det(A) \cdot \det({}^t A) = [\det(A)]^2 \implies \det(A) = \pm 1$$

$$\det(A - I) = \det(A - I) \cdot \det({}^t A) = \det((A - I) \cdot {}^t A) = \det(I - {}^t A) = \det({}^t(I - A)) = \det({}^t I - A) = \det(I - A)$$

Se  $n$  è dispari allora:

$$\det(A - I) = -\det(A - I)$$

$$\implies \det(A - I) = 0$$

$$\det(I - A) = -\det(I - A)$$

**Proposizione** Se un endomorfismo di  $\mathbb{R}^n$  non è iniettivo allora ammette 0 come autovalore.

## 8 Prodotto scalare

### Definizione (Prodotto scalare standard)

Il prodotto scalare standard su uno spazio vettoriale  $V$  è quella funzione  $f : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  tale che:

- $f$  è bilineare (multilineare con coefficienti pari a 2)
- $f$  è simmetrica ( $f(u, v) = f(v, u)$ )
- $f$  è definita positiva ( $f(v, v) > 0 \forall v \neq 0 \in V$ )

$$\langle (x_1, y_1), (x_2, y_2) \rangle \equiv (x_1, y_1) \bullet (x_2, y_2) \equiv x_1 x_2 + y_1 y_2$$

$$u \bullet v = \|u\| \cdot \|v\| \cdot \cos(\hat{u}\hat{v})$$

**Proposizione** I prodotti scalari su  $\mathbb{R}^n$  sono tutte le funzioni  $f : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  che si possono scrivere come:

$$f((x_1, \dots, x_n), (y_1, \dots, y_n)) = (x_1, \dots, x_n) \cdot A \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ con } A \text{ simmetrica e tutti i suoi autovalori positivi.}$$

### Definizione (Spazio vettoriale euclideo)

Uno spazio si dice spazio vettoriale euclideo se è dotato di un prodotto scalare.

### Teorema (Ortogonalità fra vettori)

Due vettori si dicono ortogonali rispetto al prodotto scalare se il risultato di tale prodotto è nullo.

Nel caso del prodotto scalare standard  $u \bullet v = \|u\| \cdot \|v\| \cdot \cos(\hat{u}\hat{v}) = 0$ . Es. se  $\hat{u}\hat{v} = \frac{\pi}{2}$  o la norma di uno dei due vettori è 0.

### Teorema

Se  $v_1, \dots, v_k$  sono vettori a due a due ortogonali non nulli, allora sono linearmente indipendenti.

### Dimostrazione

$$\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_k v_k = 0 \implies (\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_k v_k) \cdot v_1 = 0 \cdot v_1 \equiv \alpha_1 \|v_1\|^2 \implies \alpha_1 = 0 \text{ Operazione ripetibile per ogni vettore.}$$

### Teorema (Complemento ortogonale)

Sia  $W$  un sottospazio vettoriale di  $V$ ,  $W^\perp = \{v \in V : v \bullet w = 0 \forall w \in W\}$  si dice complemento ortogonale di  $W$  e avremo che  $\dim(W^\perp) = n - \dim(W)$

### Proprietà

$$(w^\perp)^\perp = w$$

### Definizione (Base ortogonale)

Siano  $v_1, \dots, v_k$  vettori a due a due ortogonali non nulli, se essi costituiscono una base, allora si definisce base ortogonale.

### Definizione (Base ortonormale)

Siano  $v_1, \dots, v_k$  vettori appartenenti ad una base ortogonale, se hanno tutti norma 1, allora prendono il nome di base ortonormale.

**Proposizione** Ogni spazio vettoriale reale di dimensione positiva ammette infinite basi ortonormali

### Procedimento di ortogonalizzazione di Gram-Schmidt

Siano  $\langle v_1, \dots, v_s \rangle$  vettori linearmente indipendenti di un sottospazio vettoriale di  $V$ , allora esistono  $\langle w_1, \dots, w_s \rangle \in V$  che formano una base ortonormale per  $\langle v_1, \dots, v_s \rangle$ .

$$v_1 \equiv \left\| \frac{v_1}{\|v_1\|} \right\| \longrightarrow w_1 \text{ Lunghezza di } w_1 = 1$$

$$v_2 - (v_2 \bullet w_1) \cdot w_1 \longrightarrow w_2$$

$$v_3 - (v_3 \bullet w_1) \cdot w_1 - (v_3 \bullet w_2) \cdot w_2 \longrightarrow w_3$$

$\vdots$

$$v_k - (v_k \bullet w_1) \cdot w_1 - (v_k \bullet w_2) \cdot w_2 - \dots - (v_k \bullet w_{k-1}) \cdot w_{k-1} \longrightarrow w_k$$

### Definizione (Isometria lineare di $\mathbb{R}^n$ )

E' un endomorfismo di  $\mathbb{R}^n$  che conserva il prodotto scalare, cioè  $f(v_1) \bullet f(v_2) = v_1 \bullet v_2 \iff \|f(v_1)\| \cdot \|f(v_2)\| \cdot \cos(\hat{f(v_1)}\hat{f(v_2)}) = \|v_1\| \cdot \|v_2\| \cdot \cos(\hat{v_1}\hat{v_2})$ .

**Osservazione** Si conservano le lunghezze dei vettori e gli angoli compresi

**Osservazione** Nel caso della rappresentazione matriciale avremo:

$$v_1 = (x_1, \dots, x_n) = X \text{ e } v_2 = (y_1, \dots, y_n) = Y$$

$$f(v_1) = {}^t(A({}^tX)) \text{ e } f(v_2) = A({}^tY)$$

$$A \text{ è isometria se } X \cdot ({}^tY) = X({}^tA) \cdot A({}^tY)$$

**Osservazione** Se  $A$  è una matrice ortogonale le sue righe (o colonne) costituiscono una base ortonormale di  $\mathbb{R}^n$ .

## 9 Prodotto vettoriale

### Definizione (Prodotto vettoriale)

Il prodotto vettoriale è una funzione  $f : V_O^3 \times V_O^3 \rightarrow V_O^3$  e  $|v \wedge w| = |v| \cdot |w| \cdot \sin(\theta)$

#### Proprietà:

- $v \wedge w = -w \wedge v$
- $v_1 \wedge (v_2 + v_3) = v_1 \wedge v_2 + v_1 \wedge v_3$
- $(\lambda v_1) \wedge v_2 = \lambda(v_1 \wedge v_2) = v_1 \wedge (\lambda v_2)$

### PIANO

Consideriamo i piani di equazioni  $\pi : ax + by + cz + d = 0$  e  $\pi' : a'x + b'y + c'z + d' = 0$  essi sono:

- Paralleli se  $rk \begin{pmatrix} a & b & c \\ a' & b' & c' \end{pmatrix} = 1$ 
  - Paralleli disgiunti se  $rk \begin{pmatrix} a & b & c & | & d \\ a' & b' & c' & | & d' \end{pmatrix} = 2$
  - Paralleli coincidenti se  $rk \begin{pmatrix} a & b & c & | & d \\ a' & b' & c' & | & d' \end{pmatrix} = 1$
- Incidenti se  $rk \begin{pmatrix} a & b & c \\ a' & b' & c' \end{pmatrix} = 2$
- Perpendicolari se  $a \cdot a' + b \cdot b' + c \cdot c' = 0$

### RETTA

Consideriamo due punti in  $\mathbb{R}^3$ ;  $P_0 : (x_0, y_0, z_0)$  e  $P_1 : (x_1, y_1, z_1)$ , la retta passante per tali punti è

$$\begin{cases} x_1 = lt + x_0 & l = x_1 - x_0 \\ y_1 = mt + y_0 & \text{con } m = y_1 - y_0 \\ z_1 = nt + z_0 & n = z_1 - z_0 \end{cases} \quad \text{Il vettore associato a tale retta è dato da } (l, m, n)$$

Consideriamo due rette in  $\mathbb{R}^3$ ;  $r : (l, m, n)$  e  $r' : (l', m', n')$  esse sono:

- Parallele se  $rk \begin{pmatrix} a & b & c \\ a' & b' & c' \end{pmatrix} = 1$
- Perpendicolari se  $l \cdot l' + m \cdot m' + n \cdot n' = 0$

Consideriamo la retta  $r : \begin{cases} ax + by + cz + d = 0 \\ a'x + b'y + c'z + d' = 0 \end{cases}$  e il piano  $\pi : a''x + b''y + c''z + d'' = 0$  essi sono:

- Paralleli se  $rk \begin{pmatrix} a & b & c \\ a' & b' & c' \\ a'' & b'' & c'' \end{pmatrix} = 2$ 
  - Paralleli e disgiunti se  $rk \begin{pmatrix} a & b & c & | & d \\ a' & b' & c' & | & d' \\ a'' & b'' & c'' & | & d'' \end{pmatrix} = 3$  (nessuna soluzione)
  - Paralleli e complanari se  $rk \begin{pmatrix} a & b & c & | & d \\ a' & b' & c' & | & d' \\ a'' & b'' & c'' & | & d'' \end{pmatrix} = 2$  ( $\infty$  soluzioni)
- Incidenti se  $rk \begin{pmatrix} a & b & c \\ a' & b' & c' \\ a'' & b'' & c'' \end{pmatrix} = 3$