

# Geometria 1

Luca Vettore

March 2022

## 1 Relazioni

Siano  $A$  e  $B$  insiemi, è detta relazione tra  $A$  e  $B$  un insieme  $R \subseteq A \times B$ . Sia  $(a, b) \in R$ , si dice che  $a$  è in relazione con  $b$  e si denota  $aRb$ .

Se  $R \subseteq A \times A$ , si dice che  $R$  è relazione in  $A$ .

Una relazione in un insieme  $A$  si dice di equivalenza se:

- $\forall a \in A \ aRa$  (riflessività)
- $\forall a, b \in A \ aRb \Leftrightarrow bRa$  (simmetria)
- $\forall a, b, c \in A \ aRb \text{ e } bRc \Rightarrow aRc$  (transitività)

Sia  $R \subseteq A \times A$  una relazione di equivalenza, si dice classe di equivalenza l'insieme  $[a]_R = \{\forall b \in A : bRa\}$  ( $aRb \Leftrightarrow [a]_R = [b]_R$ ).

L'insieme delle classi di equivalenza si dice insieme quoziente e si denota  $A/R = \{[a]_R; a \in A\}$  ("insieme di  $A$  modulo  $R$ ").

Sia  $A = \mathbb{Z} \times (\mathbb{Z} \setminus \{0\})$ , sia  $R \subseteq A \times A : (a, b)R(c, d) \Leftrightarrow ad = bc$ , allora  $\mathbb{Q} = A/R$ .

### 1.1 Classi modulo

Siano  $a, b \in \mathbb{Z}$  e  $n \in \mathbb{N}$ , si dice che  $a$  è congruo a  $b$  modulo  $n$  e si denota  $a \sim b \Leftrightarrow \exists k \in \mathbb{Z} : a - b = k \cdot n$ .

$\sim$  è relazione di equivalenza. L'insieme  $\mathbb{Z}/\sim = \mathbb{Z}_n$  è detto insieme delle classi modulo  $n$ .

L'insieme  $\mathbb{Z}_2$  contiene due classi:  $[0]_\sim = \{\dots, 0, 2, 4, \dots\}$  e  $[1]_\sim = \{\dots, 1, 3, 5, \dots\}$ .

L'insieme  $\mathbb{Z}_3$  contiene 3 classi ...

L'insieme  $\mathbb{Z}_n$  contiene  $n$  classi:  $[0]_\sim, \dots, [n-1]_\sim$ .

## 2 Strutture algebriche

### 2.1 Operazioni

Sia  $A$  un insieme. Un'operazione è un'applicazione  $*$  :  $A \times A \rightarrow A$ .

In  $\mathbb{Z}$  sono operazioni  $+$ ,  $-$ ,  $\cdot$ , non lo è :  $(2 : 3 \notin \mathbb{Z})$ .

In  $\mathbb{Z}_n$  si possono definire:

- $+$ :  $[a]_n + [b]_n = [a + b]_n$
- $\cdot$ :  $[a]_n \cdot [b]_n = [a \cdot b]_n$

Queste operazioni sono indipendenti dai rappresentanti della stessa classe scelti ( $a \sim a', b \sim b' \Rightarrow a \cdot b \sim a' \cdot b'$ ).

Una struttura algebrica è un insieme dotato di operazioni che soddisfano determinate condizioni.

### 2.2 Gruppi

Un gruppo  $(G, *)$  è una struttura algebrica dotata di un'operazione tale che:

1.  $\forall x, y \in G \ (x * y) * z = x * (y * z)$  (associatività)
2.  $\exists e \in G : \forall x \in G \ e * x = x * e = x$  (esistenza elemento neutro)
3.  $\forall x \in G \ \exists \bar{x} : x * \bar{x} = x * \bar{x} = e$  (esistenza inverso)

Un gruppo  $(G, *)$  è detto abeliano se: 4.  $\forall x, y \in G \ x * y = y * x$ .

Una struttura che verifica 1 e 2 è detta monoide.

$(\mathbb{Z}, +)$ ,  $(\mathbb{Q}, +)$ ,  $(\mathbb{Z}_n, +)$  sono gruppi abeliani.

$(\mathbb{Z}, \cdot)$ ,  $(\mathbb{Q}, \cdot)$ ,  $(\mathbb{Z}_n, \cdot)$  non sono gruppi.

$(\mathbb{Q} \setminus \{0\}, \cdot)$  è un gruppo.

Sia  $(G, *)$  un gruppo, esso ha delle proprietà fondamentali:

- L'elemento neutro è unico
- $\forall x \in G \bar{x}$  è unico
- $x * y = x * z \Rightarrow y = z$  e  $x * y = z * y \Rightarrow x = z$  (Leggi di cancellazione)
- $\overline{(x * y)} = \bar{x} * \bar{y}$
- $\overline{(\bar{x})} = x$

In un gruppo  $(G, *)$  è possibile definire le potenze di  $x \in G$  come operazioni ripetute di  $x$  con se stesso ( $x^n = x * \dots * x$  per  $n$  volte). Le potenze godono delle usuali proprietà.

## 2.3 Anelli

Un anello  $(A, +, *)$  è una struttura algebrica dotata di 2 operazioni tali che:

- $(A, +)$  sia un gruppo abeliano
- $*$  sia associativo ( $c * (a * b) = a * (b * c)$ )
- $+$  e  $*$  siano distributive ( $a * (b + c) = a * b + a * c$ )

$(\mathbb{Z}, +, *); (\mathbb{Q}, +, *); (\mathbb{Z}_n, +, *); (\mathbb{R}, +, *)$  sono anelli.

Un anello è detto commutativo se  $*$  è commutativo.

In  $(A, +, *)$   $x \in A$  è detto divisore dello zero se  $\exists b \in A : a * b = 0_A$ .

In  $(\mathbb{Z}_6, +, *)$   $[2], [3], [4]$  sono divisori dello zero.

## 2.4 Campi

Un anello  $(K, +, *)$  è detto campo se  $(K^*, *)$  è un gruppo abeliano.

$(\mathbb{Z}_n, +, *)$  è un campo per  $n$  primo.

## 2.5 Il campo complesso

Sia  $\mathbb{C} = \mathbb{R} \times \mathbb{R}$ . Rappresentiamo un elemento  $z \in \mathbb{C}$  come  $z = a + i \cdot b$ , con  $a, b \in \mathbb{R}$ .

$a = \text{Re}(z)$  è detto parte reale e  $b = \text{Im}(z)$  è detto parte immaginaria.

Definiamo due operazioni utilizzando le operazioni in  $(\mathbb{R}, +_{\mathbb{R}}, *_{\mathbb{R}})$

- $+_{\mathbb{C}} : \mathbb{C} \times \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C} : (a + ib, c + id) \rightarrow (a +_{\mathbb{R}} c) + (b +_{\mathbb{R}} d)i$
- $*_{\mathbb{C}} : \mathbb{C} \times \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C} : (a + ib, c + id) \rightarrow (a *_{\mathbb{R}} c -_{\mathbb{R}} b *_{\mathbb{R}} d) + (a *_{\mathbb{R}} d +_{\mathbb{R}} b *_{\mathbb{R}} c)i$

$(\mathbb{C}, +_{\mathbb{C}}, *_{\mathbb{C}})$  è un campo ed è chiamato campo complesso.

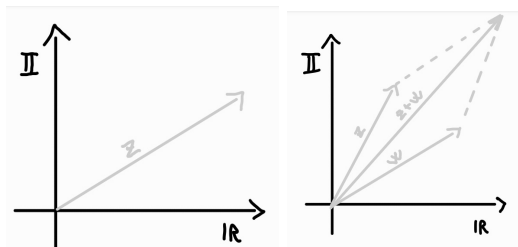
Esiste una corrispondenza tra gli elementi di  $\mathbb{R}$  e di  $\mathbb{C}$ :  $\forall r \in \mathbb{R} \exists z \in \mathbb{C} : \text{Re}(z)=r$  e  $\text{Im}(z)=0$ .

Posto  $i = 0 + 1i$ ,  $i^2 = i * i = -1 + 0i$ . Data questa eguaglianza il prodotto in  $\mathbb{C}$  segue le regole di un prodotto tra polinomi in  $i$  in  $\mathbb{R}$ .

Un elemento di  $z$  è detto immaginario puro se  $\text{Re}(z) = 0$  o reale puro se  $\text{Im}(z) = 0$ .

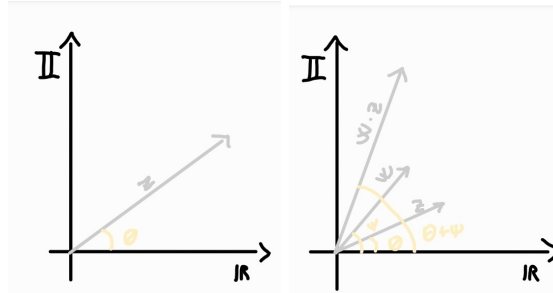
Sia  $z = a + bi$  un numero complesso, il suo coniugato è definito come  $\bar{z} = a - bi$ .

Un numero complesso può essere rappresentato come un vettore su un piano  $\mathbb{R} \times \mathbb{R}$  noto come piano di Argand-Gauss. In questo modo l'operazione di somma tra numeri complessi assume il significato di somma di vettori.



Definiamo l'argomento  $\theta$  come l'angolo compreso tra l'asse reale e il vettore  $z$  (in senso antiorario),  $z$  può quindi essere espresso come  $z = a + bi = \rho(\cos(\theta) + i\sin(\theta))$ , dove  $\rho = \sqrt{a^2 + b^2}$  è il modulo di  $z$  ( $\tan(\theta) = \frac{b}{a}$  con  $a \neq 0$ ,  $a = \rho\cos(\theta)$ ,  $b = \rho\sin(\theta)$ ). Questa forma è nota come forma trigonometrica

Il prodotto di numeri complessi si può quindi scrivere come  $z = \rho(\cos(\theta) + i\sin(\theta))$ ,  $w = \eta(\cos(\psi) + i\sin(\psi))$   $z \cdot w = \rho \cdot \eta(\cos(\theta + \psi) + i\sin(\theta + \psi))$



Ponendo  $z^{-1} = \frac{1}{\rho}(\cos(-\theta) + i\sin(-\theta))$  è possibile definire il rapporto in  $\mathbb{C}$  come  $z/w = z * w^{-1}$

Le potenze in  $\mathbb{C}$  sono definite (per  $n \geq 1$ ) come prodotti ripetuti:  $z^n = z * \dots * z$  n volte (formula di de Moivre).

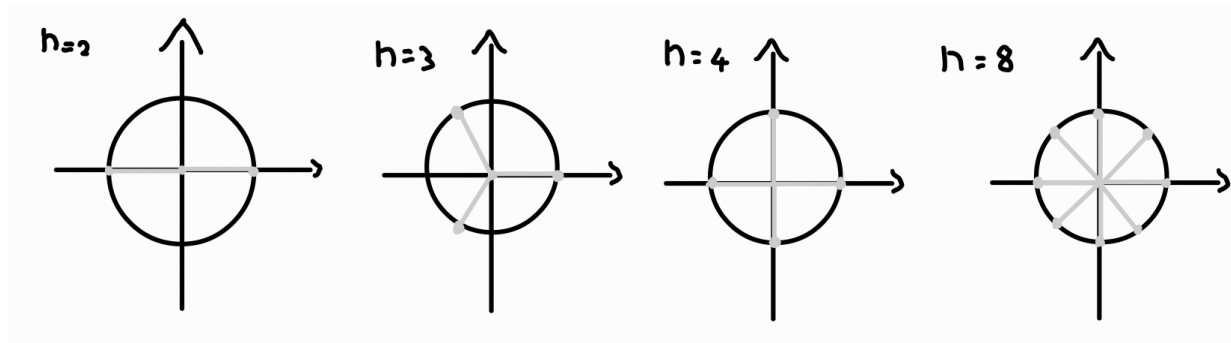
Siano  $z, w \in \mathbb{C}$ ,  $z = \rho(\cos(\theta) + i\sin(\theta))$ ,  $w = \eta(\cos(\psi) + i\sin(\psi))$ , si dice che  $z$  è radice n-esima di  $w$  se  $z^n = w$ , cioè  $\rho^n = \eta$  e  $\theta = \frac{\psi}{n} + \frac{2k\pi}{n}$  con  $k \in \mathbb{N}$ .

Sia  $k' \sim k \pmod{n}$ , allora  $k' = k + rn$  con  $r \in \mathbb{N} \Rightarrow \frac{\psi}{n} + \frac{2k'\pi}{n} = \frac{\psi}{n} + \frac{2k\pi}{n} + \frac{2\pi rn}{n} \sim \frac{\psi}{n} + \frac{2k\pi}{n} \pmod{n}$ , quindi le radici distinte vanno ricercate nei valori  $0 \leq k < n$ .

In  $\mathbb{C}$  un numero ha n radici n-esime.

Le radici n-esime di  $z = \rho(\cos(\theta) + i\sin(\theta))$  su un piano di Argand-Gauss sono disposte su una circonferenza con centro nell'origine e raggio  $\sqrt[n]{\rho}$ .

Nel caso di  $w = 1 + 0i$ :



### 2.5.1 Teorema fondamentale dell'algebra

Il campo  $\mathbb{C}$  è algebricamente chiuso, cioè ogni polinomio  $p(z) \in \mathbb{C}[z]$  di grado  $\geq 1$  si può scomporre come  $p(z) = a(z - \alpha_1)\dots(z - \alpha_d)$ , dove  $\alpha_n$  è radice di  $p(x)$ .

Sia  $p(z) \in \mathbb{C}[z]$  con tutti i coefficienti reali, allora se  $\alpha \in \mathbb{C}$  è radice, anche  $\bar{\alpha}$  è radice del polinomio e  $p(\bar{z}) = \overline{p(z)}$ .

## 3 Matrici

Una matrice di dimensione  $m \times n$  o a m righe e n colonne è una tabella del tipo  $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$

L'insieme delle matrici di dimensioni  $m \times n$  si denota con  $Mat_{mn}(K)$ , dove  $K$  è il campo a cui appartengono i termini della matrice.

Tra matrici delle stesse dimensioni si definisce la somma, come somma elemento per elemento, e il prodotto per scalare, come prodotto di ogni elemento per lo scalare.

Una matrice formata da una sola colonna è detta vettore.

### 3.1 Prodotto righe per colonne

Siano  $A \in Mat_{m,n}$  e  $B \in Mat_{s,p}$ , A e B sono dette conformabili se  $n = s$ . In tal caso si può definire il prodotto tra matrici, come la matrice che ha come elementi  $c_{ij} := a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{in}b_{nj}$ . Questa operazione è anche nota come prodotto righe per colonne.

Il prodotto tra matrici ha alcune proprietà:

- $A * (B + C) = A * B + A * C$
- $(A + B) * C = A * C + B * C$
- $(A * B) * C = A * (B * C)$
- $\lambda(A * B) = (\lambda A) * B = A * (\lambda B)$

Data una matrice  $A$ , la sua trasposta  $A^T$  è la matrice che ha per colonne le righe di  $A$ .  
L'elemento neutro rispetto al prodotto tra matrici è la matrice identità, composta di 1 sulla diagonale.

### 3.2 Matrici e sistemi lineari

Un sistema di equazioni lineari può essere rappresentato come  $A * x = b$ , dove  $A$  una matrice contenente i coefficienti,  $x$  un vettore contenente le incognite e  $b$  un vettore formato dai termini noti.

Una soluzione del sistema è un vettore  $\tilde{x}$  tale che  $A * \tilde{x} = b$ .

Un sistema si dice:

- impossibile: se non ammette soluzioni
- determinato: se ammette una e una sola soluzione
- indeterminato: se ha più di una soluzione

Due sistemi lineari sono equivalenti se hanno le stesse soluzioni.

Il metodo di Gauss è un metodo che permette di trovare la soluzione di un sistema lineare. Il metodo consiste nel ridurre il sistema lineare in un sistema a scalini applicando delle operazioni che lo trasformino in uno equivalente.

Un sistema a scalini è strutturato così:  $\begin{pmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ \dots & 0 & 0 & * \end{pmatrix}$ , ogni riga ha almeno uno zero più della precedente prima di un valore non nullo.

Le operazioni che mantengono le soluzioni di un sistema sono:

- Scambio di righe fra loro
- Moltiplicazione di una riga per costante non nulla
- Somma di una riga al multiplo di un'altra

### 3.3 Rango

Il procedimento di Gauss può essere applicato a una qualsiasi matrice. Il numero di righe non nulle di una matrice ridotta a scalini è detto rango o caratteristica della matrice.

#### Teorema di Rouché-Capelli

Il sistema lineare  $Ax = b$  se ha soluzioni, ne ha  $\infty^{n-r}$ , dove  $n$  è il numero di righe e  $r$  il rango di  $A$ .

## 4 Spazi vettoriali

Sia  $K$  un campo, un insieme  $V$  si dice spazio vettoriale sul campo  $K$  se è dotato di due operazioni  $+: V \times V \rightarrow V$  e  $\cdot: K \times V \rightarrow V$  con le seguenti proprietà:

- $(V, +)$  è un gruppo abeliano
- $\forall \lambda, \mu \in K, \forall u, v \in V$  si ha:
  - $(\lambda + \mu)u = \lambda u + \mu u$
  - $(\lambda * \mu)u = \lambda * (\mu * u)$
  - $\lambda(u + v) = \lambda u + \lambda v$
  - $1_K * u = u$

Dati  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in K$  e  $v_1, \dots, v_n \in V$ ,  $\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n$  è detta combinazione lineare di  $v_1, \dots, v_n$  con coefficienti  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ .

Uno spazio vettoriale generico ha le seguenti proprietà:

- le proprietà di  $(V, +)$  abeliano
- $\forall v \ 0 * v = 0$
- $\forall \lambda \in K \ \lambda * 0 = 0$
- $\forall v, \forall \lambda \in K \ -(\lambda * v) = (-\lambda) * v$
- $\lambda * v = 0 \Rightarrow \lambda = 0 \vee v = 0$

## 4.1 Sottospazi

Dato uno spazio vettoriale  $V$ , si dice sottospazio di  $V$  un insieme  $U \subseteq V$  tale che:

- $\forall u, v \in U \ (u + v) \in U$
- $\forall \lambda \in K \ \forall u \in U \ (\lambda u) \in U$
- $0 \in U$

Le prime due proprietà dicono che un sottospazio è chiuso rispetto alle combinazioni lineari.

Sia  $V$  uno spazio vettoriale sul campo  $K$  e siano  $U$  e  $W$  sottospazi di  $V$ , allora l'insieme  $U \cap W$  è sottospazio di  $V$ , mentre l'insieme  $W \cup U$  può non esserlo.

Si definisce quindi il sottospazio somma di  $W$  e  $U$  come  $U + W = \{v \in V | \exists u \in U, \exists w \in W : v = w + u\}$ . Nel caso in cui  $U \cap W = \emptyset$  la somma è detta diretta.

### Teorema

La somma di  $U$  e  $W$  è diretta se e solo se ogni  $v \in (U + W)$  si scrive in uno e un solo modo come somma di  $u \in U$  e  $w \in W$ .

## 5 Generatori e basi

Sia  $V$  spazio vettoriale sul campo  $K$ . Sia  $S = \{s_\alpha\}_{\alpha \in A} \subseteq V$  e  $S \neq \emptyset$ , si dice sottospazio generato da  $S$  o span di  $s$ , l'insieme  $\langle S \rangle = \langle s_\alpha \rangle_{\alpha \in A} = \{v \in V | \exists \lambda_1, \dots, \lambda_n, \exists s_{\alpha_1}, \dots, s_{\alpha_n} : v = \lambda_1 s_{\alpha_1} + \dots + \lambda_n s_{\alpha_n}\}$ .

Gli elementi di  $S$  sono detti generatori di  $\langle S \rangle$ .

$\langle S \rangle$  è un sottospazio di  $V$ .

Sia  $U \subseteq V$  e  $\exists S_{\{s_1, \dots, s_k\}} : U = \langle S \rangle$ , allora  $U$  si dice finitamente generato.

### 5.1 Dipendenza lineare

Sia  $V$  spazio vettoriale su  $K$ . Sia  $S = \{s_\alpha\}_{\alpha \in A} \subseteq V$ ,  $S \neq \emptyset$ .

Si dice che gli elementi di  $S$  sono linearmente dipendenti se  $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_n \in K$  e  $s_{\alpha_1}, \dots, s_{\alpha_n} \in S$  tali che  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \neq (0, \dots, 0)$  e  $\lambda_1 s_{\alpha_1} + \dots + \lambda_n s_{\alpha_n} = 0$ .

Se gli elementi di  $S$  non sono linearmente dipendenti, allora sono linearmente indipendenti.

La dipendenza lineare ha le seguenti proprietà:

- $S \neq \emptyset, S \subseteq T \subseteq V, S \text{ l.d.} \Rightarrow T \text{ l.d.}$
- $S = \{v\}, S \text{ l.d.} \Leftrightarrow v = 0$
- $0 \in S \Rightarrow S \text{ l.d.}$
- $S = \{v_1, v_2\}, S \text{ l.d.} \Leftrightarrow$  uno è multiplo dell'altro
- $S = \{v_1, \dots, v_n\}, S \text{ l.d.} \Leftrightarrow$  uno è combinazione lineare degli altri
- $\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n = 0, \lambda_1 \neq 0 \Rightarrow v_1 \in \langle v_2, \dots, v_n \rangle$

### 5.2 Basi

Un sottoinsieme  $B \subset V$  si dice base di  $V$  se:

- $\langle B \rangle = V$
- $B$  è linearmente indipendente

### Teorema

$B \subset V$  è base di  $V$  se e solo se ogni elemento di  $v$  può essere scritto in uno e un solo modo come combinazione lineare degli elementi di  $B$ .

### Teorema

Sia  $V \neq \emptyset$  uno spazio vettoriale su  $K$  e sia  $V = \langle v_1, \dots, v_n \rangle$ , allora  $\{v_1, \dots, v_n\}$  contiene una base di  $V$ .

Un insieme  $\{v_1, \dots, v_k\} \subseteq V$  si dice insieme massimale di linearmente indipendenti se:

- $\{v_1, \dots, v_k\}$  è l.i.
- $\forall v \in V \ \{v_1, \dots, v_k, v\}$  è l.d.

**Teorema**

Sia  $\{v_1, \dots, v_k\}$  un insieme massimale di linearmente indipendenti, allora  $\{v_1, \dots, v_k\}$  è una base.

Un insieme  $\{v_1, \dots, v_k\} \subseteq V$  si dice insieme minimale di generatori se:

- $\langle v_1, \dots, v_k \rangle = V$
- $\forall i = 1, \dots, k \ \{v_1, \dots, v_k\} \setminus \{v_i\}$  non genera  $V$

**Teorema**

Sia  $\{v_1, \dots, v_k\} \subseteq V$  un insieme minimale di generatori, allora  $\{v_1, \dots, v_k\} \subseteq V$  è una base.

**Teorema: Equicardinalità delle basi**

Sia  $V$  uno spazio vettoriale che ha una base con  $n$  vettori, allora qualsiasi insieme di  $m > n$  vettori è linearmente dipendente

**Corollario**

Sia  $V$  uno spazio vettoriale e siano  $A$  e  $B$  due sue basi, allora  $A$  e  $B$  hanno lo stesso numero di elementi.

**5.3 Dimensioni di uno spazio vettoriale**

Sia  $V$  uno spazio vettoriale su  $K$ .

- Se  $V = \{0\}$  si dice che  $V$  ha dimensione nulla ( $\dim V = 0$ ).
- Se  $V$  non è finitamente generato si dice che  $V$  ha dimensione infinita ( $\dim V = \infty$ ).
- Se  $V \neq \{0\}$  ed è generato da una base  $B = \{b_1, \dots, b_n\}$ , allora  $V$  ha dimensione  $n$  ( $\dim V = n$ ).

**Teorema**

Sia  $V$  spazio vettoriale e  $\dim V = n$ , allora  $\{v_1, \dots, v_n\}$  l.i.  $\Rightarrow \{v_1, \dots, v_n\}$  base

**Teorema**

$V$  sp. vett.,  $\dim V = n$ , allora  $\langle v_1, \dots, v_n \rangle = V \Rightarrow \{v_1, \dots, v_n\}$  base.

**Teorema**

$V$  sp. vett.,  $\dim V = n$  e  $U \subseteq V$  sottospazio, allora  $U$  è finitamente generato e  $\dim U \leq \dim V$ .

Inoltre,  $\dim U = \dim V \Leftrightarrow U = V$

**Teorema**

Sia  $V$  sp. vett. con  $\dim V = n > 0$ , allora presi  $r$  vettori l.i.  $w_1, \dots, w_r \in V \exists w_{r+1}, \dots, w_n$  tali che  $\{w_1, \dots, w_r, w_{r+1}, \dots, w_n\}$  sia base.

**Teorema: formula di Grassman**

Sia  $V$  uno spazio vettoriale su  $K$  e siano  $X$  e  $Y$  sottospazi, allora  $X \cap Y$  e  $X + Y$  sono finitamente generati e  $\dim X + \dim Y = \dim X \cap Y + \dim(X + Y)$

**6 Applicazioni lineari**

Siano  $W$  e  $V$  due spazi vettoriali sullo stesso campo e sia  $F : V \rightarrow W$  una funzione. Si dice che  $f$  è lineare su  $K$  se:

- $\forall u, v \in V \ f(u + v) = f(u) + f(v)$  (additività)
- $\forall \lambda \in K, \forall u \in V \ f(\lambda u) = \lambda f(u)$  (omogeneità)

Se  $f$  è lineare, allora mantiene le combinazioni lineari.

Se  $f$  è lineare, allora  $f(0_V) = 0_W$ .

Una funzione lineare e biunivoca è detta isomorfismo

**Teorema**

Se  $f : V \rightarrow W$  e  $g : W \rightarrow Z$  sono lineari, allora  $(g \circ f) : V \rightarrow Z$  è lineare.

Se  $f : V \rightarrow W$  è lineare e biunivoca, allora  $f^{-1} : W \rightarrow V$  è lineare.

**Teorema: esistenza e unicità**

Siano  $V$  e  $W$  spazi vettoriali, con  $V$  finitamente generato. Sia  $B = \{b_1, \dots, b_n\}$  una base di  $V$  e siano  $w_1, \dots, w_n \in W$  qualsiasi, allora  $\exists! f : V \rightarrow W$  lineare tale che  $f(b_1) = w_1, \dots, f(b_n) = w_n$

Lo spazio  $L(V, W)$  delle applicazioni lineari da  $V$  a  $W$  è vettoriale rispetto a:

- $+: L(V, W) \times L(V, W) \rightarrow L(V, W)$   
 $(f(x), g(x)) \rightarrow (f + g)(x) = f(x) + g(x)$
- $*: K \times L(V, W) \rightarrow L(V, W)$   
 $(\lambda, f(x)) \rightarrow (\lambda f)(x) = \lambda * f(x)$

## 6.1 Nucleo e immagine

Sia  $f: V \rightarrow W$  lineare.

Si chiama nucleo o kernel di  $f$  l'insieme  $\ker(f) = \{v \in V | f(v) = 0_v\}$ .

Si chiama immagine di  $f$  l'insieme  $\text{Im}(f) = \{w \in W | \exists v \in V : f(v) = w\}$

Nucleo e immagine sono sottospazi di  $V$ .

### Teorema: nullità + rango

Siano  $V$  e  $W$  spazi vettoriali su  $K$  finitamente generati e sia  $f: V \rightarrow W$  lineare, allora  $\ker(f)$  e  $\text{Im}(f)$  sono finitamente generati e vale:

$$\dim V = \dim(\ker(f)) + \dim(\text{Im}(f))$$

## 6.2 Iniettività e suriettività

Siano  $W$  e  $V$  spazi vettoriali su  $K$  finitamente generati.

### Teorema: iniettività

Sia  $f: V \rightarrow W$  lineare, allora sono equivalenti

- $f$  è iniettiva
- $\ker(f) = \{0\}$
- se  $v_1, \dots, v_k$  sono l.i.  $\Rightarrow f(v_1), \dots, f(v_k)$  l.i.

### Teorema: suriettività

Sia  $f: V \rightarrow W$  lineare, allora sono equivalenti

- $f$  è suriettiva
- $\dim(\text{Im}(f)) = \dim(W)$
- se  $\langle v_1, \dots, v_k \rangle = V \Rightarrow \langle f(v_1), \dots, f(v_k) \rangle = W$

In ogni caso vale  $\langle v_1, \dots, v_k \rangle = V \Rightarrow \langle f(v_1), \dots, f(v_k) \rangle = \text{Im}(f)$

### Corollario

Sia  $f: V \rightarrow W$ , allora  $f$  è isomorfismo  $\Leftrightarrow f$  manda una base di  $V$  in una base di  $W$

## 6.3 Definizioni

Sia  $f: V \rightarrow W$  lineare:

- se  $f$  è biunivoca è detta isomorfismo
- se  $V = W$  è detta endomorfismo o operatore
- se  $V = W$  e  $f$  è biunivoca è detta automorfismo

Due spazi  $V$  e  $W$  sono detti isomorfi se  $\exists f: V \rightarrow W$  isomorfismo e si indica  $V \simeq W$ .

### Teorema: spazi isomorfi

$V \simeq W \Leftrightarrow \dim V = \dim W$  **Corollario**

$V$  e  $W$  finitamente generati, allora:

- $\dim V > \dim W \rightarrow \nexists f: V \rightarrow W$  iniettiva
- $\dim V < \dim W \rightarrow \nexists f: V \rightarrow W$  suriettiva

## 6.4 Matrici rappresentative

## 6.5 Determinante

[spostare sotto matrici?]

Una permutazione di  $n$  elementi è una funzione biunivoca  $\sigma : [1, n] \cap \mathbb{N} \rightarrow [1, n] \cap \mathbb{N}$ . Una permutazione si dice pari se è composta da un numero pari di scambi, altrimenti dispari.

Definito  $\epsilon(\sigma) = \begin{cases} +1 & \text{se } \sigma \text{ è pari} \\ -1 & \text{se } \sigma \text{ è dispari} \end{cases}$

Sia  $A \in Mat_n(K)$ , si definisce determinante lo scalare:

$$\det A = \sum_{\sigma} \epsilon(\sigma) \alpha_{1, \sigma(1)} * \dots * \alpha_{n, \sigma(n)}$$

Il determinante ha le seguenti proprietà:

- $\det(A) = \det(A^t)$
- Scambiando righe o colonne tra loro cambia solo il segno del determinante
- Il determinante è lineare in ogni riga e colonna fissate le altre
- Il determinante dell'identità vale 1
- $\det(A * B) = \det(A) * \det(B)$
- Le righe o colonne di  $A$  sono l.d  $\Leftrightarrow \det(A) = 0$
- $\det(\lambda A) = \lambda^n \det(A)$
- $A$  è invertibile  $\Leftrightarrow \det(A) \neq 0$
- Se  $A$  è invertibile, allora  $\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det(A)}$

### 6.5.1 Teoremi di Laplace

Sia  $M \in Mat_n(K)$ , si dice sottomatrice di  $M$  la matrice ottenuta eliminando un certo numero di righe e colonne da  $M$ . Se  $N$  è sottomatrice quadrata di  $M$ , allora  $\det(N)$  è detto minore di  $M$ .

Il determinante della matrice  $A_{ij}$  ottenuta eliminando la riga  $i$  e la colonna  $j$  si dice minore complementare di  $\alpha_{ij}$ .

Si dice cofattore o complemento algebrico il numero:

$$A_{ij} = (-1)^{i+j} \det(M_{ij})$$

La matrice  $\text{cof}(A)$  composta dai cofattori degli elementi di  $A$ , viene detta matrice dei cofattori di  $A$ .

#### Teorema: primo teorema di Laplace

Per l  $i$ -esima riga:

$$\det A = \alpha_{i1} A_{i1} + \alpha_{i2} A_{i2} + \dots + \alpha_{in} A_{in}$$

Per l  $j$ -esima colonna:

$$\det A = \alpha_{1j} A_{1j} + \alpha_{2j} A_{2j} + \dots + \alpha_{nj} A_{nj}$$

#### Teorema: secondo teorema di Laplace

Per righe: se  $i \neq j$

$$\det A = \alpha_{i1} A_{j1} + \alpha_{i2} A_{j2} + \dots + \alpha_{in} A_{jn}$$

Per colonne: se  $i \neq j$

$$\det A = \alpha_{1i} A_{1j} + \alpha_{2i} A_{2j} + \dots + \alpha_{ni} A_{nj}$$

#### Lemma

$$A * \text{cof}(A)^T = \det(A) * I$$

#### Teorema

Sia  $A \in Mat_n(K)$  con  $\det(A) \neq 0 \Rightarrow \exists A^{-1}$  e  $A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} (\text{cof}(A))^T$

### 6.5.2 Formula di Cramer

Sia  $A \in Mat_n$  con  $\det(A) \neq 0$  e sia  $b \in K^n$ .

Il sistema  $Ax = b$  è detto sistema Crameriano e ha una e una sola soluzione che vale:  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$  con

$$x_i = \frac{\det(A^{(1)}, \dots, A^{(i-1)}, b, A^{(i+1)}, \dots, A^{(n)})}{\det(A)}$$



## 6.6 Rango

La nozione di rango può essere espressa in 4 modi equivalenti:

- Caratteristica della matrice: il numero di righe non nulle della matrice ridotta con il metodo di Gauss
- Rango per colonne: la dimensione dello spazio generato dalle colonne della matrice
- Rango per righe: la dimensione dello spazio generato dalle righe
- Rango per minori: il massimo ordine di minore non nullo estratto dalla matrice

## 7 Endomorfismi

### 7.1 Autovettori, autovalori e matrici diagonali

Sia  $V$  uno spazio vettoriale su  $K$  finitamente generato.

Un vettore  $v \in V$  tale che  $f(v) = \lambda v$  con  $\lambda \in K$  è detto autovettore, mentre  $\lambda$  è detto autovalore relativo a  $v$ .

Lo spazio  $V_\lambda(f) = \{v \in V \mid f(v) = \lambda v\}$  è detto autospazio di  $f$  relativo a  $\lambda$  ed è un sottospazio di  $V$ .

Un endomorfismo  $f$  è detto diagonale se è presentata nella forma  $M_B^B(f) = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & 0 & \dots \\ 0 & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & 0 & \lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$ .

Se esiste una base di  $V$  tale per cui un endomorfismo risulti diagonale, allora è detto diagonalizzabile e la base è detta diagonalizzante.

La nozione di endomorfismo diagonale, diagonalizzabile, di autovettore e autovalore può essere estesa a matrici qualsiasi.

#### Teorema

Un endomorfismo è diagonalizzabile  $\Leftrightarrow \exists$  una base composta dei suoi autovettori.

**Teorema** Siano  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  autovalori distinti di  $f$  endomorfismo, allora gli autovettori  $v_1, \dots, v_n$  a loro associati sono linearmente indipendenti.

#### Corollario

Se  $f$  ha  $n = \dim(V)$  autovalori distinti, allora  $f$  è diagonalizzabile.

#### Teorema: ricerca di autovalori

$\lambda$  è autovalore di  $f \Leftrightarrow \det(A - \lambda Id) = 0$ , e in tal caso gli autovettori associati a  $\lambda$  sono le soluzioni del sistema lineare  $(A - \lambda Id)x = 0$

### 7.2 Polinomio caratteristico

Sia  $A \in Mat_n$ , si dice polinomio caratteristico il polinomio  $P_A(t) = \det(A - t * Id)$ .

Due matrici simili hanno lo stesso polinomio caratteristico e quindi stesso determinante ( $t=0$ ). Le matrici che rappresentano lo stesso endomorfismo sono simili, per questo si può parlare di polinomio caratteristico o di determinante di un endomorfismo senza specificare in che base.

Il polinomio caratteristico di  $A \in Mat_n$  ha le seguenti proprietà:

- ha grado  $n$
- ha coefficiente direttore (il coefficiente del termine di grado massimo)  $(-1)^n$
- ha termine noto  $P_A(0) = \det(A)$
- ha come coefficiente di  $t^{n-1}$   $(-1)^{n-1}(a_1 + a_2 + \dots + a_n) = (-1)^{n-1}Tr(A)$
- ha come radici in  $K$  gli autovalori di  $A$

#### 7.2.1 Molteplicità algebrica e geometrica

Sia  $f$  un endomorfismo nello spazio vettoriale  $V$  su  $K$  e sia  $\lambda \in K$  autovalore di  $f$ .

La molteplicità algebrica  $m_a(\lambda)$  di  $\lambda$  è la sua molteplicità come radice di  $P_f(t)$ .

La molteplicità geometrica  $m_g(\lambda)$  di  $\lambda$  è la dimensione dell'autospazio  $V_\lambda(f)$ .

#### Teorema

Sia  $\lambda \in K$  autovalore di  $f$ , si ha che  $1 \leq m_g(\lambda) \leq m_a(\lambda)$

#### Teorema: condizione sufficiente e necessaria di diagonalizzabilità

Sia  $V$  spazio vettoriale su  $K$  ( $\dim V = n$ ) e sia  $f$  un endomorfismo su  $V$ , allora  $f$  è diagonalizzabile  $\Leftrightarrow$

- Tutte le radici di  $P_f(t)$  sono in  $K$
- $\forall \lambda$  autovalore di  $f$  si ha  $m_a(\lambda) = m_g(\lambda)$

## 8 Forme bilineari

$V$  spazio vettoriale su  $K$ ,  $\dim V = n$ .

Si dice forma bilineare un'applicazione lineare  $\varphi : V \times V \rightarrow K$ , tale che  $\forall u, v, w \in V, \forall \alpha, \beta \in K$ :

- linearità a sinistra:  $\varphi(\alpha v + \beta u, w) = \alpha \varphi(v, w) + \beta \varphi(u, w)$
- linearità a destra:  $\varphi(u, \alpha v + \beta w) = \alpha \varphi(u, v) + \beta \varphi(u, w)$

Ogni forma bilineare può essere rappresentata da una matrice. Sia  $A = \{a_1, \dots, a_n\}$  una base di  $V$ , è possibile ricavare la matrice rappresentativa di  $\varphi$  su  $A$  come  $A_\varphi = (\alpha_{ij}) = \varphi(a_i, a_j)$

Due matrici  $A$  e  $A'$  sono congruenti  $\Leftrightarrow$  rappresentano la stessa forma bilineare in basi diverse.

### 8.1 Tensori

Si dice forma bilineare o tensore un'applicazione lineare  $\varphi : V \times \dots \times V \rightarrow K$  lineare in ciascuno dei suoi argomenti. Una forma multilineare a  $n$  argomenti può essere rappresentata dall'analogo  $n$  dimensionale di una matrice.

### 8.2 Forme bilineari simmetriche

Una forma bilineare  $\varphi : V \times V \rightarrow K$  si dice simmetrica se  $\forall u, v \in V$

$$\varphi(u, v) = \varphi(v, u)$$

Una forma bilineare è simmetrica se e solo se la sua matrice associata  $A$  verifica la proprietà  $A = A^T$

Una forma bilineare si dice degenerare se  $\exists v \in V, v \neq 0$  tale che  $\forall w \in V \varphi(v, w) = 0$ , in tal caso, la sua matrice associata è tale che  $\exists x \neq 0 : A \cdot x = 0$

Sia  $\varphi : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  bilineare e simmetrica,  $\varphi$  è detta definita positiva se:

- $\forall v \in V \varphi(v, v) \geq 0$
- $\varphi(v, v) = 0 \Leftrightarrow v = 0$

Una forma bilineare simmetrica definita positiva è detta prodotto scalare o prodotto interno e si indica

$$\varphi(u, v) = \langle u, v \rangle$$

Un prodotto scalare non è degenerare.

## 9 Spazi vettoriali euclidei

Sia  $V$  uno spazio vettoriale su  $\mathbb{R}$ ,  $\dim V = n$ .

Sia  $\varphi$  un prodotto scalare.

Si definisce spazio vettoriale euclideo  $(V, \langle \rangle)$ , lo spazio euclideo  $V$  dotato del prodotto scalare  $\varphi$ .

In uno spazio euclideo si possono definire i concetti di norma e distanza come:

$$\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle} \quad \text{dist}(u, v) = \|u - v\|$$

Prodotto scalare e norma godono delle seguenti proprietà:

- Disuguaglianza di Cauchy Schwartz:  $\forall u, v \in V \langle u, v \rangle^2 \leq \langle u, u \rangle \cdot \langle v, v \rangle$   
 $\langle u, v \rangle^2 = \langle u, u \rangle \cdot \langle v, v \rangle \Rightarrow u$  e  $v$  l.d.
- $\forall u, v \in V |\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \cdot \|v\|$
- $\forall u, v \in V \|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$

Si dice versore un vettore  $u$  tale che  $\|u\| = 1$ .

Grazie alle proprietà del prodotto scalare è possibile definire il concetto di angolo tra vettori:

$$\cos(\theta) = \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \cdot \|v\|}$$

Due vettori  $v$  e  $u$  sono detti ortogonali se  $\langle v, u \rangle = 0$

### Teorema

Siano  $v_1, \dots, v_k$  vettori non nulli tali che  $\forall i, j; i \neq j \ v_i \perp v_j$ , allora  $v_1, \dots, v_k$  sono l.i.

## 9.1 Basi ortonormali

Sia  $A = \{a_1, \dots, a_n\}$  una base di  $V$  spazio euclideo, si dice:

- Ortogonale: se  $\forall i \neq j \langle a_i, a_j \rangle = 0$
- Ortonormale: se  $\langle a_i, a_j \rangle = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases}$

Sia  $A$  una base ortonormale, la matrice associata al prodotto scalare rispetto ad  $A$  è l'identità.

### Lemma

In  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ , siano  $a_1, \dots, a_k$  versori a due a due ortogonali e sia  $w \in (V \setminus \langle a_1, \dots, a_k \rangle)$ , allora  $a = w - \langle a_1, w \rangle a_1 - \dots - \langle a_k, w \rangle a_k$  è un vettore ortogonale a tutti gli  $a_j$ .

### Teorema

Ogni spazio vettoriale euclideo finitamente generato ammette una base ortonormale.

## 9.2 Complemento ortogonale

Sia  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  euclideo,  $\dim V = n$  e sia  $U \subset V$  un sottospazio, si definisce sottospazio ortogonale o complemento ortogonale il sottospazio:

$$U^\perp = \{v \in V \mid v \perp u, \forall u \in U\}$$

### Teorema

Sia  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  euclideo fin. gen. e sia  $U \subset V$  un sottospazio, allora:

$$V = U + U^\perp$$

Data una base ortonormale  $\{b_1, \dots, b_k\}$  di  $U$ , si definisce proiezione ortogonale di  $v \in V$ :

$$p(v) = \langle v, b_1 \rangle b_1 + \dots + \langle v, b_k \rangle b_k$$

## 9.3 Endomorfismi simmetrici

Sia  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio vettoriale euclideo,  $\dim V = n$ .

Un endomorfismo su  $V$  è detto simmetrico o autoaggiunto se  $\forall u, v \in V$ :

$$\langle f(u), v \rangle = \langle u, f(v) \rangle$$

Nel caso  $(\mathbb{R}^n, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  con  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  prodotto scalare canonico, la condizione si riduce a:  $L_a$  simmetrico  $\Leftrightarrow A = A^T$  ( $\langle \cdot, \cdot \rangle$  è rappresentato dalla matrice identità).

### Teorema

Sia  $B = \{b_1, \dots, b_n\}$  una base di  $V$ , allora  $f$  è simmetrico  $\Leftrightarrow \forall i, j \langle f(b_i), b_j \rangle = \langle b_i, f(b_j) \rangle$

### Teorema

Sia  $A$  una base ortonormale di  $V$ , allora  $f$  è simmetrico  $\Leftrightarrow M_A^A(f)$  è simmetrica.

### Teorema

Sia  $f$  un endomorfismo simmetrico, siano  $\lambda, \mu$  autovalori distinti e siano  $v, u$  autovettori relativi rispettivamente a  $\lambda$  e  $\mu$ , allora  $u \perp v$

### Teorema

Se  $f$  è simmetrico, il polinomio caratteristico  $P_f(t)$  ha solo radici reali.

### Teorema spettrale

Sia  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  spazio vettoriale euclideo,  $\dim V = n > 0$  e sia  $f \in \text{End}(V)$ , allora:

$$f \text{ simmetrico} \Leftrightarrow V \text{ ha una base ortonormale di autovettori di } f$$

### Corollario

Sia  $A$  una matrice quadrata simmetrica, allora è diagonalizzabile e vale  $A = X * \Delta * X^{-1}$ , dove  $\Delta$  è una matrice diagonale e  $X$  è una matrice le cui colonne costituiscono una base ortonormale di  $\mathbb{R}^n$ .

## 9.4 Isometrie

Sia  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  euclideo.

Sia  $f \in \text{End}(V)$ , si dice che  $f$  è un endomorfismo unitario o isometria se conserva il prodotto scalare:

$$\forall v, u \in V \quad \langle f(u), f(v) \rangle = \langle u, v \rangle$$

Se  $f$  è un isometria, allora  $f$  è un automorfismo.

$f$  è un isometria  $\Leftrightarrow f$  trasforma basi ortonormali in basi ortonormali.

### Teorema

$f$  è un isometria  $\Leftrightarrow$  la sua matrice rappresentativa  $A$  rispetto a una base ortonormale verifica  $A^T * A = I$  ( $\leftarrow$  rispetto a una base ortonormale  $M(\langle \cdot, \cdot \rangle) = Id$ ).

## 9.5 Matrici ortogonali

Si definisce gruppo generale lineare di ordine  $n$ , l'insieme delle matrici  $n \times n$  a coefficienti reali invertibili:

$$GL(n) = \{A \in Mat_n(\mathbb{R}) \mid \det(A) \neq 0\}$$

Si definisce gruppo ortogonale, il sottogruppo di  $GL$  formato dalle matrici rappresentative di isometrie rispetto a una base ortonormale:

$$O(n) = \{A \in Mat_n(\mathbb{R}) \mid A^T * A = Id\}$$

Le matrici ortogonali hanno le seguenti proprietà:

- $A \in O(n) \Leftrightarrow$  i vettori riga (o colonna) di  $A$  sono a due a due ortogonali (su  $(\mathbb{R}^n, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ ).
- $A \in O(n) \Rightarrow \det A = \pm 1$
- $\lambda$  autovalore di  $A \in O(n) \Rightarrow \lambda = \pm 1$

Si dice gruppo ortogonale speciale  $SO(n)$  il sottoinsieme delle matrici  $O(n)$  con determinante positivo:

$$SO(n) = \{A \in O(n) \mid \det A = 1\}$$

Le matrici appartenenti al gruppo ortogonale speciale sono le matrici di rotazione di uno spazio  $n$ -dimensionale.

# Indice

<b>1</b>	<b>Relazioni</b>	<b>1</b>
1.1	Classi modulo . . . . .	1
<b>2</b>	<b>Strutture algebriche</b>	<b>1</b>
2.1	Operazioni . . . . .	1
2.2	Gruppi . . . . .	1
2.3	Anelli . . . . .	2
2.4	Campi . . . . .	2
2.5	Il campo complesso . . . . .	2
2.5.1	Teorema fondamentale dell'algebra . . . . .	3
<b>3</b>	<b>Matrici</b>	<b>3</b>
3.1	Prodotto righe per colonne . . . . .	3
3.2	Matrici e sistemi lineari . . . . .	4
3.3	Rango . . . . .	4
<b>4</b>	<b>Spazi vettoriali</b>	<b>4</b>
4.1	Sottospazi . . . . .	5
<b>5</b>	<b>Generatori e basi</b>	<b>5</b>
5.1	Dipendenza lineare . . . . .	5
5.2	Basi . . . . .	5
5.3	Dimensioni di uno spazio vettoriale . . . . .	6
<b>6</b>	<b>Applicazioni lineari</b>	<b>6</b>
6.1	Nucleo e immagine . . . . .	7
6.2	Iniettività e suriettività . . . . .	7
6.3	Definizioni . . . . .	7
6.4	Matrici rappresentative . . . . .	8
6.5	Determinante . . . . .	8
6.5.1	Teoremi di Laplace . . . . .	8
6.5.2	Formula di Cramer . . . . .	8
6.6	Rango . . . . .	9
<b>7</b>	<b>Endomorfismi</b>	<b>9</b>
7.1	Autovettori, autovalori e matrici diagonali . . . . .	9
7.2	Polinomio caratteristico . . . . .	9
7.2.1	Molteplicità algebrica e geometrica . . . . .	9
<b>8</b>	<b>Forme bilineari</b>	<b>10</b>
8.1	Tensori . . . . .	10
8.2	Forme bilineari simmetriche . . . . .	10
<b>9</b>	<b>Spazi vettoriali euclidei</b>	<b>10</b>
9.1	Basi ortonormali . . . . .	11
9.2	Complemento ortogonale . . . . .	11
9.3	Endomorfismi simmetrici . . . . .	11
9.4	Isometrie . . . . .	12
9.5	Matrici ortogonali . . . . .	12