

GEOMETRIA 1

Luca Arnaboldi *

19 aprile 2018

Sommario

Raccolta di Teoremi e altri risultati raccolti dal corso di Geometria 1.

Il documento è un riadattamento del documento prodotto da Alessandro Piazza per il Corso B, dove sono state aggiunte alcune modifiche per renderlo più adatto al Corso A. Sono stati aggiunti anche degli sketch di dimostrazione per i Fatti e i Teoremi più complicati.

ATTENZIONE: QUESTA È UNA BOZZA, CI SONO MOLTI ERRORI

Indice

1	Spazi Vettoriali	2
2	Matrici	4
3	Applicazioni lineari	5
4	Applicazioni lineari e matrici	7
5	Formula di Grassmann e somma diretta	9
6	Sistemi lineari	10
7	Determinante	11
8	Diagonalizzazione di endomorfismi	15
9	Prodotti scalari	18
10	Teorema spettrale, aggiunzione, operatori ortogonali e unitari	23
11	Miscellanea	26

*luca.arnaboldi@sns.it

1 Spazi Vettoriali

Definizione 1.1 (campo) Un campo è una terna $(\mathbb{K}, +, \cdot)$ dove \mathbb{K} è un insieme su cui sono definite due operazioni di *somma* $+: \mathbb{K} \times \mathbb{K} \rightarrow \mathbb{K}$ e *prodotto* $\cdot: \mathbb{K} \times \mathbb{K} \rightarrow \mathbb{K}$ che associano a due elementi dell'insieme un altro elemento dell'insieme, ovvero tali che

1. $\forall x, y \in \mathbb{K} \Rightarrow x + y \in \mathbb{K}$
2. $\forall x, y \in \mathbb{K} \Rightarrow x \cdot y \in \mathbb{K}$

e che rispettano le seguenti proprietà

- (i) *associativa*
- (ii) *commutativa*
- (iii) *esistenza degli elementi neutri*
- (iv) *opposto*
- (v) *inverso*
- (vi) *distributiva del prodotto rispetto alla somma*

Definizione 1.2 (spazio vettoriale) Uno spazio vettoriale V su un campo \mathbb{K} o \mathbb{K} -spazio vettoriale è una quaterna $(V, \mathbb{K}, +, \cdot)$ dove \mathbb{K} è un campo e V è un insieme non vuoto su cui sono definite due operazioni di

1. *somma* $+: V \times V \rightarrow V$ tra elementi di V tale che $\forall v, w \in V \Rightarrow v + w \in V$
2. *prodotto per scalare* $\cdot: \mathbb{K} \times V \rightarrow V$ tale che $\forall v \in V, \forall \lambda \in \mathbb{K} \Rightarrow \lambda \cdot v = \lambda v \in V$

che devono rispettare le seguenti proprietà:

- (i) *associativa della somma*
- (ii) *commutativa della somma*
- (iii) *esistenza dell'elemento neutro della somma*
- (iv) *opposto della somma*
- (v) *distributiva del prodotto rispetto alla somma*
- (vi) *associativa del prodotto*
- (vii) *elemento neutro del prodotto*

Chiameremo *vettori* gli elementi di V .

Nota: dove non specificato intenderemo sempre che V è uno spazio vettoriale su un campo \mathbb{K} .

Proprietà 1.1 Uno spazio vettoriale gode delle seguenti proprietà:

1. Unicità dell'elemento neutro
2. Unicità dell'opposto
3. $0_{\mathbb{K}} \cdot v = O_V$
4. $(-1_{\mathbb{K}}) \cdot v = -v$

Definizione 1.3 (sottospazio vettoriale) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale. Diciamo che $W \subseteq V$ è un sottospazio vettoriale di V se valgono le seguenti proprietà

- (i) $\forall v, w \in W \Rightarrow v + w \in W$
- (ii) $\forall v \in W, \forall \lambda \in \mathbb{K} \Rightarrow \lambda v \in W$
- (iii) $O_V \in W$

Teorema 1.1 (intersezione di sottospazi) Intersezione di sottospazi è un sottospazio vettoriale

Teorema 1.2 (somma di sottospazi) Somma di sottospazi è un sottospazio vettoriale

Definizione 1.4 (combinazione lineare) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale, siano $v_1, \dots, v_n \in V$ e $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}$. Si dice combinazione lineare dei v_i un vettore $v \in V$ tale che

$$v = \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i = \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n$$

Definizione 1.5 (span)

$$\text{Span}\{v_1, \dots, v_n\} = \left\{ v \in V : \exists \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K} : v = \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i \right\}$$

Teorema 1.3 (proprietà dello span) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale e siano $v_1, \dots, v_n \in V$. Allora $\text{Span}\{v_1, \dots, v_n\}$ è il più piccolo sottospazio vettoriale di V che contiene tutti i v_i .

Definizione 1.6 (dipendenza e indipendenza lineare) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale e siano $v_1, \dots, v_n \in V$. Si dice che v_1, \dots, v_n sono linearmente dipendenti se $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}$ non tutti nulli tali che

$$\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n = 0_V.$$

Analogamente si dice che v_1, \dots, v_n sono linearmente indipendenti se

$$\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n = 0_V \Leftrightarrow \lambda_1 = \dots = \lambda_n = 0.$$

Definizione 1.7 (base) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale. Un insieme $\{v_1, \dots, v_n\}$ si dice base di V se

- (i) v_1, \dots, v_n sono linearmente indipendenti
- (ii) $\text{Span}\{v_1, \dots, v_n\} = V$

Teorema 1.4 (unicità della combinazione lineare) contenuto...

Definizione 1.8 (sottoinsieme massimale) se aggiungo un vettore l'insieme non è più linearmente indipendente

Teorema 1.5 linearmente indipendente + massimale = base

Teorema 1.6 Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale e sia $\{v_1, \dots, v_m\}$ una base di V . Se w_1, \dots, w_n , con $n > m$, sono vettori di V , allora w_1, \dots, w_n sono linearmente dipendenti.

Corollario 1.7 Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale. Supponiamo di avere due basi di V , una con n elementi e una con m elementi. Allora $n = m$.

Definizione 1.9 (dimensione) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale avente una base costituita da n vettori. Allora diremo che V ha dimensione n e scriveremo $\dim V = n$.

Nota: dove non specificato lo spazio considerato ha dimensione finita n

Teorema 1.8 sono n + generano = base

Teorema 1.9 sono n + set massimale = base

Teorema 1.10 sono n + linearmente indipendenti = base

Teorema 1.11 (completamento ad una base) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale di dimensione $n \geq 2$. Sia r un intero positivo con $0 < r < n$. Dati r vettori $v_1, \dots, v_r \in V$ linearmente indipendenti è possibile completarli ad una base di V , ossia trovare vettori v_{r+1}, \dots, v_n tali che $\{v_1, \dots, v_r, v_{r+1}, \dots, v_n\}$ è base di V .

2 Matrici

Definizione 2.1 (matrice) Una matrice $m \times n$ a coefficienti in \mathbb{K} è una tabella ordinata di m righe e n colonne i cui elementi appartengono ad un campo \mathbb{K} . L'insieme delle matrici $m \times n$ a coefficienti nel campo \mathbb{K} viene indicato con $\text{Mat}_{m \times n}(\mathbb{K})$ ed è uno spazio vettoriale.

Dati $a_{ij} \in \mathbb{K}$ con $i = 1, \dots, m$ e $j = 1, \dots, n$ diremo che $A \in \text{Mat}_{m \times n}(\mathbb{K})$ e scriveremo

$$A = (a_{ij}) = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

Definizione 2.2 (matrice diagonale e identità) contenuto...

Definizione 2.3 (prodotto tra matrici) contenuto...

Proprietà 2.1 proprietà del prodotto ($n \times n$ stabile rispetto al prodotto)

Definizione 2.4 (matrice trasposta) contenuto...

Proprietà 2.2 (della trasposta) contenuto...

Definizione 2.5 (matrici coniugate) Due matrici A e B si dicono coniugate se esiste una matrice P invertibile tale che

$$B = P^{-1}AP.$$

Matrici coniugate rappresentano la stessa applicazioni lineari viste in due basi diverse.

Definizione 2.6 (traccia) Sia M una matrice quadrata $n \times n$. La traccia di M è la somma degli elementi sulla diagonale

$$\text{tr}(M) = \text{tr} \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = a_{11} + \dots + a_{nn}$$

Proprietà 2.3 (della traccia) La traccia gode delle seguenti proprietà

(i) $\text{tr}(A + B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$ e $\text{tr}(\lambda A) = \lambda \text{tr}(A)$

(ii) $\text{tr}({}^t A) = \text{tr}(A)$

(iii) $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$

Teorema 2.1 (invarianza della traccia per coniugio) Se A e B sono matrici coniugate, allora $\text{tr}(A) = \text{tr}(B)$

Roba su riduzione a scalini...

Teorema 2.2 * Tutte e sole le matrici $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ che commutano con ogni matrice $B \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ sono multipli dell'identità.

$$AB = BA, \forall B \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K}) \Leftrightarrow \exists \lambda \in \mathbb{K} : A = \lambda \text{Id}$$

3 Applicazioni lineari

Definizione 3.1 (spazio delle funzioni) Sia A e V un \mathbb{K} -spazio vettoriale. L'insieme $V^A = \mathcal{F}(A, V) = \{f: A \rightarrow V\}$ con le operazioni di

- *somma* $\forall f, g \in \mathcal{F}(A, V): \forall x \in A, (f + g)(x) = f(x) + g(x);$
- *prodotto per scalare* $\forall f \in \mathcal{F}(A, V), \forall \alpha \in \mathbb{K}: \forall x \in A, (\alpha \cdot f)(x) = \alpha \cdot f(x)$

è lo spazio vettoriale delle funzioni da A in V .

Definizione 3.2 (applicazione lineare) Siano V e W due \mathbb{K} -spazi vettoriali. Diremo che una funzione $L: V \rightarrow W$ è un'applicazione lineare (o mappa lineare o omomorfismo) se L soddisfa le seguenti proprietà

- (i) $\forall v_1, v_2 \in V$ vale $L(v_1 + v_2) = L(v_1) + L(v_2)$
- (ii) $\forall v \in V, \forall \lambda \in \mathbb{K}$ vale $L(\lambda v) = \lambda L(v)$

Diretta conseguenza è la seguente proprietà chiave delle applicazioni lineari

- (iii) $L(O_V) = O_W$.

L'insieme delle applicazioni lineari $\mathcal{L}(V, W) = \{L: V \rightarrow W : L \text{ è lineare}\}$ è un sottospazio vettoriale di $\mathcal{F}(V, W)$

Definizione 3.3 (nucleo) Siano V e W due spazi vettoriali su un campo \mathbb{K} e sia $L: V \rightarrow W$ un'applicazione lineare. Definiamo nucleo o kernel di L , e scriveremo $\text{Ker } L$, l'insieme degli elementi di V la cui immagine attraverso L è lo zero di W . Formalmente

$$\text{Ker } L = \{v \in V: L(v) = O_W\}$$

Teorema 3.1 Sia $L \in \mathcal{L}(V, W)$. Allora $\text{Ker } L$ è un sottospazio vettoriale di V .

Teorema 3.2 Sia $L \in \mathcal{L}(V, W)$. Allora $\text{Im } L$ è un sottospazio vettoriale di W .

Teorema 3.3 $L \in \mathcal{L}(V, W)$ è iniettiva se e solo se $\text{Ker } L = \{O_V\}$.

Teorema 3.4 (composizione di applicazioni lineari) la composizione di due applicazioni lineari è ancora un'applicazione lineare

Teorema 3.5 (inversa di un'applicazione lineare) l'inversa di una applicazioni lineare (se esiste) è ancora un'applicazione lineare

Teorema 3.6 Sia $L: \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^n$ un'applicazione lineare tale che $\text{Ker } L = \{O_V\}$. Se $v_1, \dots, v_n \in V$ sono vettori linearmente indipendenti, anche $L(v_1), \dots, L(v_n)$ sono vettori linearmente indipendenti di W .

Teorema 3.7 (delle dimensioni) Siano V e W spazi vettoriali su un campo \mathbb{K} e sia $L: V \rightarrow W$ un'applicazione lineare. Allora vale

$$\dim V = \dim \text{Im } L + \dim \text{Ker } L$$

Teorema 3.8 Sia $L: \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^n$ un'applicazione lineare. Se $\text{Ker } L = \{O_V\}$ e $\text{Im } L = W$, allora L è biettiva e dunque invertibile

Definizione 3.4 (isomorfismo) $L \in \mathcal{L}(V, W)$ biettiva si dice isomorfismo. Se tale applicazioni esiste si dice che V e W sono isomorfi.

Definizione 3.5 (endomorfismo) $L \in \mathcal{L}(V, V)$ dallo spazio in sé si dice endomorfismo. L'insieme degli endomorfismi viene indicato con $\text{End}(V)$ ed è un sottospazio vettoriale di $\mathcal{F}(V, V)$

Teorema 3.9 (decomposizione di Fitting) * Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale di $\dim V = n$ e $f \in \text{End}(V)$. Allora esiste un intero $k \leq n$ tale che

- (i) $\text{Ker } f^k = \text{Ker } f^{k+1}$;
- (ii) $\text{Im } f^k = \text{Im } f^{k+1}$;
- (iii) $f|_{\text{Im } f^k} : \text{Im } f^k \rightarrow \text{Im } f^k$ è un isomorfismo;
- (iv) $f(\text{Ker } f^k) \subseteq \text{Ker } f^k$;
- (v) $f|_{\text{Ker } f^k} : \text{Ker } f^k \rightarrow \text{Ker } f^k$ è nilpotente;
- (vi) $V = \text{Ker } f^k \oplus \text{Im } f^k$.

Proposizione 3.10 ¹ Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale di $\dim V = n$ e $f \in \text{End}(V)$. Allora:

1. $\forall j \in \mathbb{N}, \text{Ker } f^j \subseteq \text{Ker } f^{j+1}$;
2. se esiste $j \in \mathbb{N} : \text{Ker } f^j = \text{Ker } f^{j+1}$ allora $\forall m \geq j, \text{Ker } f^m = \text{Ker } f^{m+1}$;
3. se esiste $j \in \mathbb{N} : f^j = 0$ (endomorfismo nullo), allora $f^n = 0$.

¹Primo compitino 2017/2018

4 Applicazioni lineari e matrici

Teorema 4.1 Sia $L: \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^m$ un'applicazione lineare. Allora esiste un unico vettore $A \in \mathbb{K}^m$ tale che $\forall X \in \mathbb{K}^n$

$$L(X) = A \cdot X$$

Teorema 4.2 Esiste una corrispondenza biunivoca tra

$$\{L: \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^m \text{ lineare}\} \leftrightarrow \text{Mat}_{m \times n}(\mathbb{K})$$

1. Data una matrice $M \in \text{Mat}_{m \times n}(\mathbb{K})$ è possibile associare ad essa un'applicazione lineare

$$\begin{aligned} L: \mathbb{K}^n &\rightarrow \mathbb{K}^m \\ X &\mapsto MX \end{aligned}$$

2. Sia $L: \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^m$ un'applicazione lineare. Allora esiste una matrice $M \in \text{Mat}_{m \times n}(\mathbb{K})$ tale che $\forall X \in \mathbb{K}^n$, $L(X) = MX$. Se $\mathcal{C} = \{e_1, \dots, e_n\}$ la è base canonica di \mathbb{K}^n , le colonne di M sono $L(e_1), \dots, L(e_n)$.

Teorema 4.3 Siano V e W spazi vettoriali su un campo \mathbb{K} e sia $L: \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^m$ un'applicazione lineare. Siano inoltre $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ e $\mathcal{B}' = \{w_1, \dots, w_m\}$ basi rispettivamente di V e di W . Preso $v \in V$ esiste una matrice $M \in \text{Mat}_{m \times n}(\mathbb{K})$ tale che

$$X_{\mathcal{B}'}(L(v)) = MX_{\mathcal{B}}(v)$$

dove $X(w)$ è il vettore colonna di w scritto nella rispettiva base.

Teorema 4.4 Siano V e W due spazi vettoriali su \mathbb{K} di dimensione n e m . Siano $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ e $\mathcal{B}' = \{w_1, \dots, w_m\}$ basi rispettivamente di V e di W .

Indicando con $\mathcal{L}(V, W) = \{L: \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^m \text{ lineare}\}$ e con $[L]_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}$ la matrice associata a L rispetto alle basi \mathcal{B} e \mathcal{B}' , si ha che

$$\begin{aligned} M: \mathcal{L}(V, W) &\rightarrow \text{Mat}_{m \times n}(\mathbb{K}) \\ L &\mapsto [L]_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}} \end{aligned}$$

è un'applicazione lineare ed è un isomorfismo tra lo spazio delle applicazioni lineari e lo spazio delle matrici.

Teorema 4.5 (matrice di funzione composta) Siano V , W e U spazi vettoriali e siano $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$, $\mathcal{B}' = \{w_1, \dots, w_m\}$ e $\mathcal{B}'' = \{u_1, \dots, u_s\}$ basi di V , W e U rispettivamente. Siano inoltre $F: V \rightarrow W$ e $G: W \rightarrow U$ lineari. Allora

$$[G \circ F]_{\mathcal{B}''}^{\mathcal{B}} = [G]_{\mathcal{B}''}^{\mathcal{B}'} [F]_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}$$

Teorema 4.6 Sia $L: V \rightarrow W$ un'applicazione lineare e $B: V \rightarrow V$ lineare e invertibile. Allora vale che

$$\text{Im } L \circ B = \text{Im } L \quad \text{e} \quad \dim \text{Ker } L \circ B = \dim \text{Ker } L$$

In altre parole se $[L]$ è la matrice associata a L e $[B]$ è la matrice invertibile delle mosse di colonna associata a B , la matrice $[L][B]$ è una matrice ridotta a scalini per colonna in cui lo *Span* delle colonne è lo stesso dello span delle colonne di $[L]$. Più brevemente la riduzione di Gauss per colonne lascia invariato lo *Span* delle colonne.

Teorema 4.7 Sia $L: V \rightarrow W$ un'applicazione lineare e $U: W \rightarrow W$ lineare e invertibile. Allora vale che

$$\text{Ker } U \circ L = \text{Ker } L \quad \text{e} \quad \dim \text{Im } U \circ L = \dim \text{Im } L$$

In altre parole se $[L]$ è la matrice associata a L e $[U]$ è la matrice invertibile delle mosse di riga associata a U , la matrice $[U][L]$ è una matrice ridotta a scalini per riga che ha lo stesso *Ker* di $[L]$. Più brevemente la riduzione di Gauss per righe lascia invariato lo spazio delle soluzioni di un sistema lineare omogeneo.

Definizione 4.1 (rango) Sia $A \in \text{Mat}_{m \times n}(\mathbb{K})$ definiamo rango di A , $\text{rg } A$, in modo equivalente come

1. il numero massimo di colonne linearmente indipendenti (numero di *pivot* colonna di A ridotta a scalini per colonna)
2. il numero massimo di righe linearmente indipendenti (numero di *pivot* riga di A ridotta a scalini per righe)
3. la $\dim \text{Im } L$, dove $L: \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^m$ è l'applicazione lineare associata $[L]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'} = A$

5 Formula di Grassmann e somma diretta

Teorema 5.1 (formula di Grassmann) Siano A e B sottospazi vettoriali di V su un campo \mathbb{K} . Vale

$$\dim A + \dim B = \dim(A + B) + \dim(A \cap B)$$

Definizione 5.1 (somma diretta) Dati A e B sottospazi di V su un campo \mathbb{K} , si dice che A e B sono in somma diretta se $A \cap B = \{O_V\}$.

In modo del tutto equivalente A e B sono in somma diretta se e solo se $\dim A + \dim B = \dim(A + B)$.

Definizione 5.2 (somma diretta di k sottospazi) U_1, \dots, U_k sottospazi di V su un campo \mathbb{K} si dicono essere insomma diretta se $\forall i \in \{1, \dots, k\}$ vale

$$U_i \cap (U_1 + \dots + \hat{U}_i + \dots + U_k) = \{O_V\}$$

In modo equivalente U_1, \dots, U_k sono insomma diretta se e solo se

$$\dim U_1 + \dots + \dim U_k = \dim(U_1 + \dots + U_k)$$

Definizione 5.3 (complementare di un sottospazio) Sia A un sottospazio di V su un campo \mathbb{K} . Un complementare di A è un sottospazio B di V tale che

(i) $A \cap B = \{O_V\}$ (A e B sono in somma diretta)

(ii) $A + B = V$

In tal caso scriveremo che $A \oplus B = V$.

6 Sistemi lineari

Definizione 6.1 (sistema lineare omogeneo) contenuto...

Definizione 6.2 (matrice associata al sistema lineare omogeneo) contenuto...

Teorema 6.1 (dimensione delle soluzioni) Sia M la matrice associata ad un sistema lineare omogeneo con n incognite. Indicando con S lo spazio delle soluzioni del sistema lineare vale

$$\dim S = n - \operatorname{rg} M$$

Definizione 6.3 (sottospazio ortogonale) contenuto... + il sottospazio ortogonale è l'insieme delle soluzioni del sistema omogeneo

Definizione 6.4 (sistema lineare non omogeneo) contenuto...

Definizione 6.5 (matrice completa e incompleta associata) contenuto...

Teorema 6.2 (insieme soluzioni del sistema non omogeneo) Sia S l'insieme delle soluzioni del sistema non omogeneo e S_0 l'insieme delle soluzioni del sistema omogeneo associato. Supposto $S \neq \emptyset$, preso un qualunque $v \in S$ vale

$$S = v + S_0$$

Definizione 6.6 (sottospazio affine) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale, U un suo sottospazio e $v \in V - U$ ($v \neq 0$) si dice che l'insieme $v + U$ è un sottospazio affine di V . Per convenzione si pone $\dim(v + U) = \dim U$.

7 Determinante

Definizione 7.1 (gruppo simmetrico) Il gruppo simmetrico di un insieme è il gruppo formato dall'insieme delle permutazioni dei suoi elementi, cioè dall'insieme delle funzioni biettive di tale insieme in se stesso, munito dell'operazione binaria di composizione di funzioni.

In particolare detto $S_n = \{1, \dots, n\}$ l'insieme delle permutazioni

$$\Sigma_n = \Sigma(S_n) = \{\sigma: S_n \rightarrow S_n : \sigma \text{ è biettiva}\}$$

è un gruppo simmetrico. Ricordiamo che una permutazione $\sigma \in \Sigma_n$ viene spesso indicata con la seguente notazione

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & \cdots & n \\ \sigma(1) & \sigma(2) & \cdots & \sigma(n) \end{pmatrix}$$

dove si intende che l'elemento i viene mandato in $\sigma(i)$ dalla permutazione.

Definizione 7.2 (trasposizione) Una trasposizione è una permutazione $\tau \in \Sigma_n$ tale che scambia due soli elementi di S_n mentre lascia invariati i restanti $n - 2$. Se τ scambia $i, j \in S_n$ scriveremo $(i \ j)$.

Proposizione 7.1 (i) Ogni permutazione $\sigma \in \Sigma_n$ è esprimibile, non in modo unico, come prodotto (composizione) di trasposizioni.

(ii) Se $\sigma = \tau_1 \circ \cdots \circ \tau_h = \lambda_1 \circ \cdots \circ \lambda_k$ con τ_i e λ_j trasposizioni allora h e k hanno la stessa parità. Se σ è prodotto di un numero pari (dispari) di trasposizioni diremo che σ è pari (dispari).

Definizione 7.3 Data $\sigma \in \Sigma_n$ definiamo la funzione segno $\text{sgn}: \Sigma_n \rightarrow \{-1, 1\}$ come

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

Vale in particolare che $\text{sgn}(\sigma_1 \circ \sigma_2) = \text{sgn}(\sigma_1) \cdot \text{sgn}(\sigma_2)$

Proposizione 7.2 Sia $\sigma \in \Sigma_n$ una permutazione e sia σ^{-1} la permutazione inversa. Allora $\text{sgn}(\sigma) = \text{sgn}(\sigma^{-1})$.

Teorema 7.3 (Unicità del determinante) Sia $\text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ lo spazio vettoriale delle matrici quadrate a valori nel campo \mathbb{K} . Esiste una ed una sola funzione da $\text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ in \mathbb{K} funzione delle righe (o delle colonne) di una matrice A che rispetta i seguenti tre assiomi:

- (i) *multilineare* (lineare in ogni riga o colonna);
- (ii) *alternante* (cambia di segno se si scambiano due righe o due colonne);
- (iii) *normalizzata* (l'immagine dell'identità è 1);

Tale funzione viene detta determinante ed indicata con $\det: \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K}) \rightarrow \mathbb{K}$.

Proprietà 7.1 (del determinante) Le seguenti proprietà sono conseguenza degli assiomi (i), (ii) e (iii). Sia $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ allora

- (1) Se A ha due righe uguali allora $\det A = 0$.
- (2) Se A ha una riga nulla allora $\det A = 0$.
- (3) Se alla riga A_i di A si somma un multiplo della riga A_j ($i \neq j$) si ottiene una matrice B tale che $\det A = \det B$.
- (4) Il determinante è invariante sotto l'algoritmo di Gauss (escludendo le mosse di *normalizzazione* delle righe o delle colonne) a meno di un segno che dipende dal numero di scambi di righe o di colonne fatto. In altre parole se S è una forma a scalini di A allora $\det A = \pm \det S$.
- (5) Se A è una matrice diagonale allora il suo determinante è il prodotto degli elementi sulla diagonale: $\det A = a_{11} \cdots a_{nn}$.

Teorema 7.4 (esistenza del determinante) Sia $A = (a_{ij})_{\substack{i=1,\dots,n \\ j=1,\dots,n}} \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$. La funzione

$$\det(A) = \sum_{\sigma \in \Sigma_n} \text{sgn}(\sigma) \cdot a_{1\sigma(1)} a_{2\sigma(2)} \cdots a_{n\sigma(n)}$$

è il determinante (in quanto è una funzione multilineare, alternante e normalizzata dallo spazio delle matrici nel campo).

Corollario 7.5 Il determinante di A è uguale al determinante della sua trasposta: $\det A = \det A^t$.

Definizione 7.4 (complemento algebrico) Il complemento algebrico o cofattore dell'elemento a_{ij} di una matrice $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ è il determinante della matrice $(n-1) \times (n-1)$ ottenuta cancellando da A la i -esima riga e la j -esima colonna moltiplicato per $(-1)^{i+j}$: in formule

$$\text{cof}_{ij}(A) = (-1)^{i+j} \cdot \det \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & \cancel{a_{1j}} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ \cancel{a_{i1}} & \cdots & \cancel{a_{ij}} & \cdots & \cancel{a_{in}} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & \cancel{a_{nj}} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

Con $\text{cof}(A)$ indichiamo la matrice dei cofattori ovvero la matrice che ha nella posizione i, j il complemento algebrico di a_{ij} , $\text{cof}(A) = (\text{cof}_{ij}(A))$

Teorema 7.6 (sviluppo di Laplace) Data $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ la seguente funzione

- fissata una riga i di A : $\det A = \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot \text{cof}_{ij}(A)$
- fissata una colonna j di A : $\det A = \sum_{i=1}^n a_{ij} \cdot \text{cof}_{ij}(A)$

verifica gli assiomi (i), (ii) e (iii) e quindi è il determinante.

Dallo sviluppo di Laplace si deduce che la proprietà (5) di Proprietà 7.1 vale anche per le matrici triangolari (superiori o inferiori)

Teorema 7.7 (invertibilità) A è invertibile $\Leftrightarrow \det A \neq 0$ ($\Leftrightarrow \text{rg } A = n$).

Proposizione 7.8 (formula per l'inversa) Sia $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ invertibile, i.e. $\det A \neq 0$. Allora il coefficiente ij della matrice inversa è

$$(A^{-1})_{ij} = \frac{1}{\det A} \cdot \text{cof}_{ji}(A)$$

dove $\text{cof}_{ji}(A)$ è il complemento algebrico dell'elemento a_{ji} di A (sì, gli indici sono scambiati).

Teorema 7.9 (regola di Cramer) Sia $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ invertibile, i.e. $\det A \neq 0$ (e $\text{rg } A = n$), e siano A^1, \dots, A^n le sue colonne. Siano inoltre $b = (b_j)$ un vettore colonna. Allora se $x = (x_j)$ è l'unico vettore colonna che soddisfa il sistema lineare

$$Ax = b \quad \Leftrightarrow \quad A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \quad \Leftrightarrow \quad x_1 A^1 + \dots + x_n A^n = b$$

ha componenti date da

$$x_j = \frac{\det(A^1 \dots A^{j-1} b A^{j+1} \dots A^n)}{\det A}$$

dove per $A^1 \dots A^{j-1} b A^{j+1} \dots A^n$ si intende la matrice A alla cui j -esima colonna è stato sostituito il vettore colonna b dei termini noti.

Corollario 7.10 Sia $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ e $\text{cof } A$ la matrice dei cofattori. Allora vale la seguente identità

$$A (\text{cof } A)^t = \det(A) \cdot \text{Id}$$

Teorema 7.11 (di Binet) Date $A, B \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ vale $\det(AB) = \det(A) \cdot \det(B)$.

Corollario 7.12 (determinante dell'inversa) Se $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ è invertibile, i.e. $\det A \neq 0$, allora $\det A^{-1} = \frac{1}{\det A}$.

Corollario 7.13 Per ogni $A, B \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ vale $\det AB = \det BA$.

Corollario 7.14 (invarianza del determinante per coniugio) Siano $A, B \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ con B matrice invertibile. Allora $\det(B^{-1}AB) = \det(A)$.

In altri termini se $[A]$ e $[A']$ sono matrici che descrivono lo stesso endomorfismo $A: V \rightarrow V$ ma scritte in basi (in partenza ed in arrivo) diverse allora $\det[A] = \det[A']$. Dunque è il determinante è ben definito come funzione dagli endomorfismi $\mathcal{L}(V)$ nel campo \mathbb{K} .

Definizione 7.5 (sottomatrice) Sia $M \in \text{Mat}_{n \times m}(\mathbb{K})$ una matrice qualsiasi. Per sottomatrice di M si intende una ottenuta da M cancellando alcune righe e/o alcune colonne di M . In modo equivalente si intende una $M' \in \text{Mat}_{r \times s}(\mathbb{K})$ ottenuta da M selezionando i coefficienti posti nell'intersezione tra $1 \leq r \leq n$ righe ed $1 \leq s \leq m$ colonne scelte nella matrice M . Nel caso di sottomatrice quadrate si ha $r = s = k$ e si dice che l'ordine di M' è k .

Proposizione 7.15 Se $v_1 = \begin{pmatrix} v_{11} \\ \vdots \\ v_{n1} \end{pmatrix}, \dots, v_k = \begin{pmatrix} v_{1k} \\ \vdots \\ v_{nk} \end{pmatrix}$ con $k \leq n$ sono vettori linearmente *dipendenti* allora ogni sottomatrice quadrata di ordine k estratta dalla matrice $M \in \text{Mat}_{n \times k}(\mathbb{K})$ che ha per colonne v_1, \dots, v_k non invertibile e quindi con determinante nullo.

$$M = \left(\begin{array}{c|ccc|c} v_{11} & & & & v_{1k} \\ \vdots & & & & \vdots \\ v_{n1} & & & & v_{nk} \end{array} \right)$$

Proposizione 7.16 Se $v_1 = \begin{pmatrix} v_{11} \\ \vdots \\ v_{1n} \end{pmatrix}, \dots, v_k = \begin{pmatrix} v_{k1} \\ \vdots \\ v_{kn} \end{pmatrix}$ con $k \leq n$ sono vettori linearmente *indipendenti* allora esiste una sottomatrice quadrata di ordine k estratta dalla matrice $M \in \text{Mat}_{n \times k}(\mathbb{K})$ che ha per colonne v_1, \dots, v_k invertibile e quindi con determinante non nullo.

$$M = \left(\begin{array}{c|ccc|c} v_{11} & & & & v_{1k} \\ \vdots & & & & \vdots \\ v_{n1} & & & & v_{nk} \end{array} \right)$$

Teorema 7.17 (caratterizzazione del rango con il determinante) Sia $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$. Allora il rango di A è il massimo ordine di una sottomatrice quadrata invertibile, i.e con determinante non nullo.

In altri termini $\text{rg } A = k \Leftrightarrow$ tra tutte le sottomatrici di A esiste una sottomatrice $k \times k$ con determinante $\neq 0$ tale che tutte le sottomatrici quadrate di ordine maggiore hanno determinante nullo. Per lo sviluppo di Laplace è sufficiente verificare che tutte le sottomatrici $(k+1) \times (k+1)$ hanno determinante nullo.

Proprietà 7.2 (del determinante) Valgono le seguenti identità aggiuntive.

1. Se $M = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}$ è una matrice a blocchi con A matrice invertibile allora $\det M = \det(A) \cdot \det(D - CA^{-1}B)$. Inoltre che $AC = CA$ allora $\det M = \det AD - CB$.
2. Se M è una matrice diagonale a blocchi allora il determinante è il prodotto dei determinanti dei blocchi diagonali A_1, \dots, A_k .

$$\det M = \det \begin{pmatrix} \boxed{A_1} & & & & \\ & \boxed{A_2} & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \boxed{A_{k-1}} & \\ & & & & \boxed{A_k} \end{pmatrix} = \det(A_1) \cdots \det(A_k)$$

3. Se M è una *matrice di Vandermonde* allora vale che

$$\det(M) = \det \begin{pmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ a_1^2 & a_2^2 & \cdots & a_n^2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_1^n & a_2^n & \cdots & a_n^n \end{pmatrix} = \prod_{\substack{i=1 \\ j < i}}^n (a_i - a_j)$$

8 Diagonalizzazione di endomorfismi

Definizione 8.1 (autovettore, autovalore) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale. Sia $T: V \rightarrow V$ un endomorfismo su V . Un vettore $v \in V \setminus \{0_V\}$ si dice autovettore di T se esiste $\lambda \in \mathbb{K}$ tale che

$$T(v) = \lambda v.$$

Si dice in questo caso che λ è autovalore per T (relativo a v).

Notiamo che tutti i $v \in \text{Ker } V \setminus \{0_V\}$ sono autovettori per v con autovalore 0.

Definizione 8.2 (autospatio) Dato $\lambda \in \mathbb{K}$ chiamiamo $V_\lambda = \{v \in V : T(v) = \lambda v\}$ l'autospazio relativo a λ . Segue dalla definizione che $V_\lambda = \text{Ker}(T - \lambda \cdot \text{Id})$

Proposizione 8.1 Se $v_1, \dots, v_n \in V$ sono autovettori per T con relativi autovalori $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}$ e $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ è una base di V allora la matrice di $T \in \text{End}(V)$ rispetto a \mathcal{B} (sia in partenza che in arrivo) è diagonale.

$$[T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Definizione 8.3 (polinomio caratteristico) Sia $T \in \text{End}(V)$. Fissata una base $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ di V chiamiamo

$$p_T(t) = \det(t \cdot \text{Id} - [T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}})$$

il polinomio caratteristico di T .

Proposizione 8.2 Il polinomio caratteristico non dipende dalla base scelta. In altri termini se $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ e $\mathcal{B}' = \{v'_1, \dots, v'_n\}$ sono basi di V allora

$$p_T(t) = \det(t \cdot \text{Id} - [T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}) = \det(t \cdot \text{Id} - [T]_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}'}) = \det(t \cdot \text{Id} - T)$$

Teorema 8.3 Sia $T \in \text{End}(V)$. Allora $\lambda \in \mathbb{K}$ è un autovalore di T se e solo se λ è radice di $p_T(t)$, ossia $p_T(\lambda) = 0$.

Teorema 8.4 Dati $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ autovalori di $T \in \text{End}(V)$ a due a due distinti, siano v_1, \dots, v_k gli autovettori corrispondenti: $T(v_1) = \lambda_1 v_1, \dots, T(v_k) = \lambda_k v_k$. Allora v_1, \dots, v_k sono linearmente indipendenti.

Teorema 8.5 (somma diretta degli autospazi) Sia $T \in \text{End}(V)$ e $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ autovalori di T a due a due distinti. Allora gli autospazi $V_{\lambda_1}, \dots, V_{\lambda_k}$ sono in somma diretta.

Più in generale se A_1, \dots, A_k sottospazi di V sono tali che per ogni insieme $\{v_1, \dots, v_k\}$ di vettori non nulli linearmente indipendenti tali che $v_i \in A_i$, allora A_1, \dots, A_k sono in somma diretta.

Definizione 8.4 (molteplicità algebrica e geometrica) Sia $T \in \text{End}(V)$ e

$$p_T(t) = (t - \lambda_1)^{a_1} \cdots (t - \lambda_k)^{a_k} \cdot f(t)$$

il polinomio caratteristico dove $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ sono le radici del polinomio, i.e autovalori di T , e $f(t)$ un polinomio irriducibile in $\mathbb{K}[t]$. Diremo che a_i è la molteplicità algebrica dell'autovalore λ_i . Diremo inoltre che $m_i = \dim V_{\lambda_i}$ è la molteplicità geometrica di λ_i .

Notiamo che se T è diagonalizzabile allora $f(t) = 1$.

Teorema 8.6 Sia $T \in \text{End}(V)$ e $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ con $k \leq n$ autovalori. Allora $\forall i = 1, \dots, k$ vale $1 \leq m_i \leq a_i$ (molteplicità geometrica \leq molteplicità algebrica).

Corollario 8.7 (criterio sufficiente per la diagonalizzazione) Sia $T: V \rightarrow V$ un endomorfismo e $p_T(t)$ il suo polinomio caratteristico. Se $p_T(t)$ ha tutte le radici in \mathbb{K} a due a due distinte allora T è diagonalizzabile.

Teorema 8.8 Sia $T \in \text{End}(V)$. Allora T è diagonalizzabile se e solo se $f(t) = 1$ (il polinomio si fattorizza completamente nel campo) e $\forall \lambda_i$ autovalore $m_i = a_i$.

Definizione 8.5 (polinomio minimo) Sia $T \in \text{End}(V)$. Chiamiamo polinomio minimo di T il polinomio di grado più piccolo (*wlog* monico) $\mu_T(t) \in \mathbb{K}[t]$ tale che

$$\mu_T(T) = T^j + \dots + b_1 T + b_0 \text{Id} = 0.$$

Teorema 8.9 Sia $T \in \text{End}(V)$. Se $h(t) \in \mathbb{K}[t]$ soddisfa la proprietà $h(T) = 0$ allora $\mu_T(t)$ divide $h(t)$.

Teorema 8.10 (di Hamilton - Cayley) Dato $T: V \rightarrow V$ endomorfismo vale che $p_T(T) = 0$ e quindi che il polinomio minimo divide il polinomio caratteristico.

Proposizione 8.11 Sia $A, B \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ con B invertibile. Allora se $q(t) = c_n t^n + \dots + c_1 t + c_0$ è un polinomio in $\mathbb{K}[t]$ vale

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

Se $T \in \text{End}(V)$ e $q(t) = p_T(t)$ è il polinomio caratteristico di T (o un qualsiasi polinomio tale che $q(T) = 0$) si ha che $p_T(T) = 0 \Leftrightarrow p_T(B^{-1}TB) = 0$ e quindi il polinomio minimo non dipende dalla base e l'enunciato del Teorema 8.10 non dipende dalla base scelta per V .

Proposizione 8.12 $T \in \text{End}(V)$ è diagonalizzabile se e solo se le radici del polinomio minimo $\mu_T(t)$ hanno molteplicità algebrica 1, ovvero $\mu_T(t)$ non ha radici doppie.

Proposizione 8.13 Sia $T \in \text{End}(V)$, $p_T(t)$ il polinomio caratteristico e $\mu_T(t)$ il polinomio minimo. Allora $p_T(\lambda) = 0 \Leftrightarrow \mu_T(\lambda) = 0$.

Teorema 8.14 (triangolazione) Data una qualunque matrice $M \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ con \mathbb{K} algebricamente chiuso (i.e. ogni polinomio in $\mathbb{K}[t]$ è irriducibile, per esempio $\mathbb{K} = \mathbb{C}$) esiste una matrice C invertibile (matrice di cambio base) tale che CMC^{-1} è triangolare superiore. Moralmemente ogni matrice è triangolabile.

Proposizione 8.15 Siano $T, S \in \text{End}(V)$ diagonalizzabili tali che $TS = ST$. Allora S preserva gli autospazi di T e viceversa: se V_λ è autospazio di T allora $S(V_\lambda) \subseteq V_\lambda$.

Teorema 8.16 (diagonalizzazione simultanea) Siano $T, S \in \text{End}(V)$ diagonalizzabili. Allora T e S sono simultaneamente diagonalizzabili (i.e. esiste una base che diagonalizza entrambe) se e solo se $TS = ST$.

Teorema 8.17 Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale, $f \in \text{End}(V)$ diagonalizzabile e W un sottospazio di V . Allora

$$W = (W \cap V_{\lambda_1}) \oplus \dots \oplus (W \cap V_{\lambda_k})$$

dove $V_{\lambda_1}, \dots, V_{\lambda_k}$ sono gli autospazi relativi agli autovalori $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ di f . Dunque la restrizione di f a $W \cap V_{\lambda_j}$ è diagonalizzabile per ogni j e quindi $f|_W$ è diagonalizzabile.

Teorema 8.18 (esistenza del complementare invariante) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale, $f \in \text{End}(V)$ diagonalizzabile e W un sottospazio di V f -invariante. Allora esiste U sottospazio vettoriale f -invariante tale che $V = W \oplus U$.

Teorema 8.19 Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale e $f \in \text{End}(V)$. Se esistono W_1, W_2 un sottospazi di V f -invarianti tali che $V = W_1 + W_2$ e tali che le restrizioni di f a W_1 e W_2 sono diagonalizzabili, allora f è diagonalizzabile.

Teorema 8.20 * Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale e W, U due sottospazi di V tali che $V = W \oplus U$. Se $f: W \rightarrow W$ e $g: U \rightarrow U$ sono due applicazioni lineari si consideri $L: V \rightarrow V$ data da $L(v) = f(w) + g(u)$, dove $v = w + u$, $w \in W$, $u \in U$. Allora L è diagonalizzabile se e solo se f e g sono diagonalizzabili.

Diagonalizzazione - una strategia in 4 passi

1. Dato $T: V \rightarrow V$ endomorfismo, calcolo il polinomio caratteristico e ne trovo le radici ottenendo un polinomio della forma

$$p_T(t) = \det(t\text{Id} - T) = (t - \lambda_1)^{a_1} \cdots (t - \lambda_k)^{a_k} \cdot f(t)$$

con $f(t)$ irriducibile in $\mathbb{K}[t]$. Se il polinomio caratteristico si fattorizza completamente nel campo, i.e. $f(t) = 1$ allora posso procedere, altrimenti T non è diagonalizzabile.

2. Dette $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ con $k \leq n$ le radici del polinomio caratteristico, i.e. autovalori di T , studio gli autospazi relativi $V_{\lambda_1} = \text{Ker}(T - \lambda_1 \text{Id}), \dots, V_{\lambda_k} = \text{Ker}(T - \lambda_k \text{Id})$
3. Osservo che questi sottospazi sono in somma diretta e quindi
 - se $V_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_k} = V$ allora T si diagonalizza e una base digonalizzante di V è data dall'unione delle basi dei V_{λ_j} e posso procedere;
 - se $V_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_k} \subset V$ allora T non è diagonalizzabile.

Se voglio solo sapere se T è diagonalizzabile è sufficiente confrontare la molteplicità algebrica a_i delle radici λ_i del polinomio caratteristico con la molteplicità geometrica $m_i = \dim V_{\lambda_i} = \dim \text{Ker}(T - \lambda_i \text{Id})$. T è diagonalizzabile \Leftrightarrow per ogni i vale $a_i = m_i$.

4. Usando la base trovata, si scrive la matrice diagonale corrispondente (i coefficienti sono zeri tranne sulla diagonale in cui ci sono tanti λ_i quanti la $m_i = \dim V_{\lambda_i}$).

9 Prodotti scalari

Definizione 9.1 (prodotto scalare) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale. Un prodotto scalare su V è una funzione

$$\langle \cdot, \cdot \rangle: V \times V \rightarrow \mathbb{K}$$

che soddisfa le seguenti proprietà

- (i) $\forall v, w \in V$ vale $\langle v, w \rangle = \langle w, v \rangle$
- (ii) $\forall v, w, u \in V$ vale $\langle v, w + u \rangle = \langle v, w \rangle + \langle v, u \rangle$
- (iii) $\forall v, w \in V, \forall \lambda \in \mathbb{K}$ vale $\langle \lambda v, w \rangle = \langle v, \lambda w \rangle = \lambda \langle v, w \rangle$

Indicheremo con la coppia (V, φ) lo spazio vettoriale V dotato del prodotto scalare $\varphi: V \times V \rightarrow \mathbb{K}$.

Proprietà 9.1 Alcuni prodotti scalari godono delle seguenti proprietà

1. Un vettore $v \in V$ tale che $\langle v, v \rangle = 0$ si dice *isotropo*.
2. Un prodotto scalare tale che preso un $v \in V$

$$\forall w \in V \quad \langle v, w \rangle = 0 \Rightarrow v = 0_V$$

si dice *non degenerare*.

3. Un prodotto scalare su V spazio vettoriale sul campo \mathbb{R} tale che

$$\forall v \in V \quad \langle v, v \rangle \geq 0 \quad \text{e} \quad \langle v, v \rangle = 0 \Leftrightarrow v = 0_V$$

si dice *definito positivo*.

Teorema 9.1 Un prodotto scalare è non degenerare se e solo se la matrice E che lo rappresenta ha rango massimo. Ovvero, se $\{e_1, \dots, e_n\}$ è base di V

$$\text{rg } E = \text{rg} \begin{pmatrix} \langle e_1, e_1 \rangle & \cdots & \langle e_1, e_n \rangle \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \langle e_n, e_1 \rangle & \cdots & \langle e_n, e_n \rangle \end{pmatrix} = n$$

Definizione 9.2 (norma, distanza, ortogonalità) Sia $\langle \cdot, \cdot \rangle$ un prodotto scalare su V spazio vettoriale su \mathbb{R} . Allora

1. la norma di $v \in V$ è $\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$
2. la distanza tra $v, w \in V$ è data da $\|v - w\|$
3. due vettori $v, w \in V$ si dicono ortogonali se $\langle v, w \rangle = 0$

Teorema 9.2 (di Pitagora) Sia V uno spazio vettoriale sul campo \mathbb{R} con prodotto scalare definito positivo. Dati $v, w \in V: \langle v, w \rangle = 0$ allora

$$\|v + w\|^2 = \|v\|^2 + \|w\|^2$$

Teorema 9.3 (del parallelogramma) Sia V uno spazio vettoriale sul campo \mathbb{R} con prodotto scalare definito positivo. Allora $\forall v, w \in V$ vale

$$\|v + w\|^2 + \|v - w\|^2 = 2\|v\|^2 + 2\|w\|^2$$

Definizione 9.3 (componente) Dati $v, w \in V$ chiamiamo coefficiente di Fourier o componente di v lungo w lo scalare

$$c = \frac{\langle v, w \rangle}{\langle w, w \rangle}$$

In particolare vale $\langle v - cw, w \rangle = 0$

Teorema 9.4 (disuguaglianza di Schwarz) Sia V uno spazio vettoriale sul campo \mathbb{R} con prodotto scalare definito positivo. Allora $\forall v, w \in V$ vale

$$|\langle v, w \rangle| \leq \|v\| \cdot \|w\|$$

Teorema 9.5 (disuguaglianza triangolare) Sia V uno spazio vettoriale sul campo \mathbb{R} con prodotto scalare definito positivo. Allora $\forall v, w \in V$ vale

$$\|v + w\| \leq \|v\| + \|w\|$$

Teorema 9.6 Siano $v_1, \dots, v_n \in V$ a due a due perpendicolari ($\forall i \neq j \langle v_i, v_j \rangle = 0$). Allora $\forall v \in V$ il vettore

$$v - \frac{\langle v, v_1 \rangle}{\langle v_1, v_1 \rangle} v_1 - \dots - \frac{\langle v, v_n \rangle}{\langle v_n, v_n \rangle} v_n$$

è ortogonale a ciascuno dei v_i . Risulta inoltre che il vettore $c_1 v_1 + \dots + c_n v_n$ (dove $c_i = \frac{\langle v, v_i \rangle}{\langle v_i, v_i \rangle}$) è la migliore approssimazione di v come combinazione lineare dei v_i .

Teorema 9.7 (disuguaglianza di Bessel) Siano $e_1, \dots, e_n \in V$ a due a due perpendicolari e unitari. Dato un $v \in V$, sia $c_i = \frac{\langle v, e_i \rangle}{\langle e_i, e_i \rangle}$. Allora vale

$$\sum_{i=1}^n c_i^2 \leq \|v\|^2$$

Teorema 9.8 (ortogonalizzazione di Gram-Schmidt) Sia V uno spazio vettoriale con prodotto scalare definito positivo. Siano $v_1, \dots, v_n \in V$ vettori linearmente indipendenti. Possiamo allora trovare dei vettori u_1, \dots, u_r , con $r \leq n$ ortogonali tra loro e tali che $\forall i \leq r, \text{Span}\{v_1, \dots, v_i\} = \text{Span}\{u_1, \dots, u_i\}$. In particolare basterà procedere in modo induttivo e prendere

$$\begin{cases} u_1 = v_1 \\ u_i = v_i - \frac{\langle v_i, u_1 \rangle}{\langle u_1, u_1 \rangle} u_1 - \dots - \frac{\langle v_i, u_{i-1} \rangle}{\langle u_{i-1}, u_{i-1} \rangle} u_{i-1} \end{cases}$$

Corollario 9.9 (esistenza della base ortonormale per prodotto scalare definito positivo) Dato V spazio vettoriale con prodotto scalare definito positivo esiste una base ortonormale di V , ossia una base $\{u_1, \dots, u_r\}$ tale che $\forall i \neq j \langle u_i, u_j \rangle = 0$ e che $\forall i \|u_i\| = 1$.

Definizione 9.4 (ortogonale e radicale) Sia V uno spazio vettoriale dotato di prodotto scalare φ e $W \subseteq V$. Definiamo ortogonale di W l'insieme $W^\perp = \{v \in V : \forall w \in W, \varphi(v, w) = 0\}$. Definiamo radicale di V l'insieme $\text{Rad}(\varphi) = \{v \in V : \forall w \in V, \langle v, w \rangle = 0\}$. Per definizione si ha che $\text{Rad}(\varphi) = V^\perp$.

Proprietà 9.2 (dell'ortogonale) * Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale dotato di prodotto scalare φ e siano U, W due sottospazi vettoriali di V . Allora:

- (i) $W \subseteq (W^\perp)^\perp$ e se φ è non degenere $W = (W^\perp)^\perp$;
- (ii) $W^\perp \cap U^\perp = (W + U)^\perp$;
- (iii) $(W \cap U)^\perp \supseteq W^\perp + U^\perp$ e se φ è non degenere $(W \cap U)^\perp = W^\perp + U^\perp$.

Teorema 9.10 Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale dotato di prodotto scalare φ . Sia W un sottospazio di V tale che la restrizione del prodotto scalare $\varphi|_W$ sia non degenere. Allora

$$V = W \oplus W^\perp.$$

In particolare l'enunciato vale se il prodotto scalare definito positivo.

Definizione 9.5 (prodotto hermitiano) Sia V uno spazio vettoriale sul campo \mathbb{C} . Un prodotto hermitiano su V è una funzione

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{C}$$

che soddisfa le seguenti proprietà

- (i) $\forall v, w \in V$ vale $\langle v, w \rangle = \overline{\langle w, v \rangle}$ (coniugato)
- (ii) $\forall v, w, u \in V$ vale $\langle v, w + u \rangle = \langle v, w \rangle + \langle v, u \rangle$ e $\langle v + w, u \rangle = \langle v, u \rangle + \langle w, u \rangle$
- (iii) $\forall v, w \in V, \forall \lambda \in \mathbb{C}$ vale $\langle \lambda v, w \rangle = \lambda \langle v, w \rangle$ e $\langle v, \lambda w \rangle = \overline{\lambda} \langle v, w \rangle$

Definizione 9.6 (prodotto hermitiano standard) Dati due vettori colonna $v, w \in \mathbb{C}^n$ definiamo il prodotto hermitiano standard come

$$v \cdot w = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = \alpha_1 \overline{\beta_1} + \dots + \alpha_n \overline{\beta_n}$$

Teorema 9.11 (esistenza della base ortogonale per prodotto scalare generico) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale non banale di dimensione finita dotato di un prodotto scalare. Allora V ha una base ortogonale.

Teorema 9.12 (Algoritmo di Lagrange) * Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale, $\langle \cdot, \cdot \rangle$ un prodotto scalare su V e $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ una base qualunque di V .

1. Se v_1 non è isotropo, cioè $\langle v_1, v_1 \rangle \neq 0$, poniamo

$$\begin{aligned} v'_1 &= v_1 \\ v'_2 &= v_2 - \frac{\langle v_2, v'_1 \rangle}{\langle v_1, v_1 \rangle} v'_1 \\ &\vdots \\ v'_n &= v_n - \frac{\langle v_n, v'_1 \rangle}{\langle v_1, v_1 \rangle} v'_1 \end{aligned}$$

Così $\langle v'_j, v'_1 \rangle = 0$ per ogni $j \in 2, \dots, n$ e \mathcal{B}' è una base di V .

2. Se v_1 è isotropo, cioè $\langle v_1, v_1 \rangle = 0$ allora

- (a) Se $\exists j \in 2, \dots, n$ tale che $\langle v_j, v_j \rangle \neq 0$ permuto la base \mathcal{B} in modo che v_j sia il primo vettore e procedo come in 1.
- (b) Se $\forall j \in 1, \dots, n, \langle v_j, v_j \rangle = 0$ allora ci sono due casi
 - $\langle \cdot, \cdot \rangle$ è il prodotto scalare nullo e quindi ogni base è ortogonale
 - $\exists i \neq j : \langle v_i, v_j \rangle \neq 0$ in tale caso $\langle v_i + v_j, v_i + v_j \rangle = 2\langle v_j, v_j \rangle \neq 0$. Scelgo allora una base di V in cui $v_i + v_j$ è il primo vettore e procedo come in 1.

Dopo aver ortogonalizzato i vettori rispetto al primo, itero il procedimento su $\{v'_2, \dots, v'_n\}$ e così via. Alla fine ottengo una base ortogonale rispetto a $\langle \cdot, \cdot \rangle$. Dunque vale l'enunciato del Teorema 9.11.

Proposizione 9.13 (base ortonormale) Sia $\{w_1, \dots, w_n\}$ una base ortogonale di V con un prodotto scalare. Posto

$$v_i = \begin{cases} \frac{w_i}{\sqrt{\langle w_i, w_i \rangle}} & \text{se } \langle w_i, w_i \rangle > 0 \\ w_i & \text{se } \langle w_i, w_i \rangle = 0 \\ \frac{w_i}{\sqrt{-\langle w_i, w_i \rangle}} & \text{se } \langle w_i, w_i \rangle < 0 \end{cases}$$

l'insieme $\{v_1, \dots, v_n\}$ è una base ortonormale di V .

Teorema 9.14 (corrispondenza matrice - prodotto scalare) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale e sia $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ base di V . Dato un prodotto scalare $\varphi: V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ la matrice del prodotto scalare è

$$M_{\mathcal{B}}(\varphi) = (\varphi(v_i, v_j))_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, n}}$$

Viceversa data M matrice simmetrica del prodotto scalare e u, w vettori di vettori colonna $[u]_{\mathcal{B}}$ e $[w]_{\mathcal{B}}$ si ha

$$\varphi(v, w) = [u]_{\mathcal{B}}^t \cdot M \cdot [w]_{\mathcal{B}}.$$

Proposizione 9.15 (radicale) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale e φ un prodotto scalare su V . Vale che $\text{Rad}(\varphi) = \{v \in V : \forall w \in V, \varphi(v, w) = 0\} = \{v \in V : M_{\mathcal{B}}(\varphi) \cdot [v]_{\mathcal{B}} = 0\}$.
(Moralmente $\text{Rad}(\varphi) = \text{Ker } M_{\mathcal{B}}(\varphi)$).

Definizione 9.7 (spazio duale, funzionali) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale. Si definisce spazio duale di V l'insieme delle applicazioni lineari da V in \mathbb{K}

$$V^* = \mathcal{L}(V, \mathbb{K}) = \mathcal{L}(V) = \{L : V \rightarrow \mathbb{K} : L \text{ è lineare}\}.$$

I suoi elementi vengono detti funzionali lineari da V in \mathbb{K} e risulta $\dim V = \dim V^*$.

Definizione 9.8 (base duale) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale. Fissata una base $\{v_1, \dots, v_n\}$ di V esiste una base $\{\varphi_1, \dots, \varphi_n\}$ di V^* ad essa associata detta base duale di v_1, \dots, v_n definita come

$$\varphi_i(v_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{se } i = j \\ 0 & \text{se } i \neq j \end{cases}$$

Teorema 9.16 (di rappresentazione) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale di dimensione finita con un prodotto scalare non degenere. Allora l'applicazione

$$\begin{aligned} \Phi : V &\rightarrow V^* \\ v &\mapsto \varphi_v = \langle v, \cdot \rangle \end{aligned}$$

dove φ_v è la funzionale tale che $\forall w \in V : \varphi_v(w) = \langle v, w \rangle$, è un isomorfismo tra V e il suo duale V^* . In altri termini, dato $\varphi \in V^*$ esiste un unico $v \in V$ tale che $\forall w \in V, \varphi(w) = \langle v, w \rangle$. In tale caso si dice che φ è rappresentabile.

Teorema 9.17 (annullatore) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale di $\dim V = n$ e sia W sottospazio di V . Sia inoltre $\text{Ann } W = \{\varphi \in V^* : \forall w \in W, \varphi(w) = 0\}$ l'annullatore di W . Allora $\text{Ann } W$ è sottospazio di V^* e vale che $\dim(\text{Ann } W) = n - \dim W$.

Corollario 9.18 Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale di $\dim V = n$ con prodotto scalare non degenere, sia W sottospazio di V e W^\perp il suo ortogonale. Siano inoltre V^* il duale di V e $\text{Ann } W$ l'annullatore di W . Allora $\Phi(W^\perp) = \text{Ann } W$ (in altre parole $\Phi|_{W^\perp} : W^\perp \rightarrow \text{Ann } W$ è un isomorfismo) e vale quindi

$$\dim W + \dim W^\perp = \dim V.$$

Teorema 9.19 * Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale dotato di un prodotto scalare φ . Sia W sottospazio di V , W^\perp il suo ortogonale e $\text{Rad}(\varphi)$ il radicale di φ . Allora vale

$$\dim W + \dim W^\perp = \dim V + \dim(W \cap \text{Rad}(\varphi))$$

Teorema 9.20 Sia $\Phi : V \rightarrow V^*$ l'isomorfismo del Teorema 9.16. Allora $\text{Rad}(\varphi) = \text{Ker } \Phi$ e $M_{\mathcal{B}^*}^{\mathcal{B}}(\Phi) = M_{\mathcal{B}}(\varphi_v)$ dove \mathcal{B}^* è la base del duale associata alla base \mathcal{B} di V .

Corollario 9.21 Un prodotto scalare φ su V è non degenere $\Leftrightarrow \text{Rad}(\varphi) = \{O_V\} \Leftrightarrow \text{Ker } M_{\mathcal{B}}(\varphi) = O_V \Leftrightarrow M_{\mathcal{B}}(\varphi)$ ha rango $n = \dim V$.

Corollario 9.22 Se \mathcal{B} è una base ortonormale allora la matrice del prodotto scalare è diagonale. Detti $\lambda_i = \varphi(v_i, v_i)$ si ha

$$M_{\mathcal{B}}(\varphi) = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Proposizione 9.23 (indice di nullità) Se $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ è una base ortonormale di V rispetto a φ prodotto scalare su V , allora

$$n_0(\varphi) = \text{card}\{i : \lambda_i = \varphi(v_i, v_i) = 0\} = \dim \text{Rad}(\varphi).$$

Tale valore viene detto indice di nullità del prodotto scalare.

Teorema 9.24 (di Sylvester, indice di positività e di negatività) Sia V uno spazio vettoriale su \mathbb{R} , φ un prodotto scalare su V e $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ una base di V . Esiste un numero intero $r = n_+(\varphi)$ che dipende solo da φ e non dalla base \mathcal{B} , detto indice di positività, tale che ci sono esattamente r indici i tali che $\varphi(v_i, v_i) = 1$. Analogamente esiste un $r' = n_-(\varphi)$ che dipende solo da φ e non dalla base \mathcal{B} , detto indice di negatività, tale che ci sono esattamente r' indici i tali che $\varphi(v_i, v_i) = -1$.

Definizione 9.9 (segnatura e forma canonica dei prodotti scalari) Si definisce segnatura di un prodotto scalare φ su V spazio vettoriale su \mathbb{R} la terna $(n_0(\varphi), n_+(\varphi), n_-(\varphi))$. Detta $n = \dim V$ vale

$$n_0(\varphi) + n_+(\varphi) + n_-(\varphi) = n.$$

Dato inoltre W sottospazio vettoriale di V valgono le seguenti caratterizzazioni

- $n_0(\varphi) = \dim \text{Rad}(\varphi)$;
- $n_+(\varphi) = \max \{\dim W : W \subseteq V \text{ e } \varphi|_W > 0\}$;
- $n_-(\varphi) = \max \{\dim W : W \subseteq V \text{ e } \varphi|_W < 0\}$.

Per il Teorema 9.24 esiste una base ortonormale \mathcal{B} rispetto a φ in cui la matrice del prodotto scalare è della forma

$$M_{\mathcal{B}}(\varphi) = \begin{pmatrix} \boxed{\text{Id}_{n_+}} & & \\ & \boxed{-\text{Id}_{n_-}} & \\ & & \boxed{0_{n_0}} \end{pmatrix}$$

dove Id_r è la matrice identità di dimensione $r \times r$ e 0_p è la matrice nulla di dimensione $p \times p$. Operativamente: per trovare la segnatura scrivo la matrice del prodotto scalare in una base ortonormale rispetto al prodotto scalare φ ; tale matrice è diagonale e la segnatura si legge sugli elementi della diagonale (ci sono n_+ elementi uguali a 1, n_- elementi uguali a -1 e n_0 elementi nulli). Per il Teorema Spettrale, posso semplicemente trovare gli autovalori della matrice del prodotto scalare **(Ci vanno altre ipotesi??)**

10 Teorema spettrale, aggiunzione, operatori ortogonali e unitari

Sia V uno spazio vettoriale sul campo $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ o \mathbb{C} di dimensione finita dotato di prodotto rispettivamente scalare o hermitiano definito positivo $\langle \cdot, \cdot \rangle$.

Teorema 10.1 (endomorfismo aggiunto e matrice aggiunta) Dato $T: V \rightarrow V$ endomorfismo esiste un unico endomorfismo $T^*: V \rightarrow V$ tale che

$$\forall u, v \in V, \langle Tu, v \rangle = \langle u, T^*v \rangle.$$

Tale T^* viene detto endomorfismo aggiunto di T .

In termini di matrici, se \mathcal{B} è una base ortonormale di V e $[T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}$ è la matrice di T rispetto a tale base, allora la matrice di T^* rispetto alla stessa base è $[T^*]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}} = \overline{([T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}})^t}$ (trasposta coniugata). Se A è una matrice quadrata a coefficienti in \mathbb{R} o \mathbb{C} , si definisce matrice aggiunta di A la matrice $\overline{A^t}$.

Proposizione 10.2 (matrice dell'aggiunto) Sia $T \in \text{End}(V)$, \mathcal{B} una base di V e M la matrice del prodotto scalare scritta in tale base. Allora

- $\mathbb{K} = \mathbb{R}$: $[T^*]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}} = M^{-1} ([T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}})^t M$.
- $\mathbb{K} = \mathbb{C}$: $[T^*]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}} = \overline{M^{-1} ([T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}})^t M}$.

Proposizione 10.3 (proprietà dell'aggiunzione) Dati $T, S \in \text{End}(V)$ vale

- (i) $(T + S)^* = T^* + S^*$
- (ii) $(TS)^* = S^* T^*$
- (iii) $\forall \alpha \in \mathbb{K}, (\alpha T)^* = \overline{\alpha} T^*$
- (iv) $(T^*)^* = T$
- (v) $\text{Ker } T^* = (\text{Im } T)^\perp$ e $\text{Ker } T = (\text{Im } T^*)^\perp$;
- (vi) $\text{Im } T^* = (\text{Ker } T)^\perp$ e $\text{Im } T = (\text{Ker } T^*)^\perp$.

Definizione 10.1 (endomorfismo normale) $T \in \text{End}(V)$ si dice normale se commuta con il suo aggiunto, ovvero se $T T^* = T^* T$.

Definizione 10.2 (endomorfismo autoaggiunto) $T \in \text{End}(V)$ si dice autoaggiunto se $T = T^*$. In termini di matrici se $[T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}$ è la matrice di T rispetto a una base ortonormale \mathcal{B} di V si ha

- $\mathbb{K} = \mathbb{R}$: T è autoaggiunta $\Leftrightarrow [T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}$ è simmetrica (uguale alla trasposta).
- $\mathbb{K} = \mathbb{C}$: T è autoaggiunta $\Leftrightarrow [T]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}$ è hermitiana (uguale alla trasposta coniugata).

Teorema 10.4 Sia $T \in \text{End}(V)$ autoaggiunto. Se λ autovalore per T , allora $\lambda \in \mathbb{R}$.

Teorema 10.5 $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ e $T \in \text{End}(V)$ autoaggiunto. Allora

- (i) il polinomio caratteristico $p_T(t)$ si fattorizza completamente e ha tutte le radici reali;
- (ii) T ha almeno un autovalore;
- (iii) se $\{v_1, \dots, v_r\}$ è un insieme di autovalori a due a due distinti allora v_1, \dots, v_r sono a due a due ortogonali.

Proposizione 10.6 Sia $T \in \text{End}(V)$ e W sottospazio di V T -invariante, i.e. $T(W) \subseteq W$. Allora l'ortogonale W^\perp è T^* -invariante.

Proposizione 10.7 Sia $T \in \text{End}(V)$ autoaggiunto e W sottospazio di V T -invariante, i.e. $T(W) \subseteq W$. Allora $T|_W$ è ancora autoaggiunto.

Teorema 10.8 (Spettrale $\mathbb{K} = \mathbb{R}$) Sia $T: V \rightarrow V$ endomorfismo autoaggiunto se e solo se esiste una base ortonormale di V di autovettori per T .

In altri termini, ogni matrice simmetrica reale è simile a una matrice diagonale tramite una matrice ortogonale. In formule se $S \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{R})$ è una matrice simmetrica reale esistono una matrice ortogonale O (i.e. $O^t O = \text{Id}$) rispetto al prodotto scalare standard di \mathbb{R}^n e una matrice diagonale D tali che

$$D = O^{-1} S O = O^t S O.$$

Teorema 10.9 (Spettrale $\mathbb{K} = \mathbb{C}$) * Sia $T: V \rightarrow V$ endomorfismo normale se e solo se esiste una base ortonormale di V di autovettori per T .

In altri termini, ogni matrice normale è simile a una matrice diagonale tramite una matrice unitaria. In formule se $N \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{C})$ è una matrice normale esiste esistono una matrice unitaria U (i.e. $\overline{U}^t U = \text{Id}$) rispetto al prodotto hermitiano standard di \mathbb{C}^n e una matrice diagonale D tali che

$$D = U^{-1} N U = \overline{U}^t N U.$$

Teorema 10.10 (Spettrale $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ per endomorfismi autoaggiunti) Sia $T: V \rightarrow V$ endomorfismo normale allora se esiste una base ortonormale di V di autovettori per T (una sola implicazione).

In altri termini, ogni matrice hermitiana è simile a una matrice diagonale tramite una matrice unitaria. In formule se $H \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{C})$ è una matrice hermitiana esiste esistono una matrice unitaria U (i.e. $\overline{U}^t U = \text{Id}$) rispetto al prodotto hermitiano standard di \mathbb{C}^n e una matrice diagonale D tali che

$$D = U^{-1} H U = \overline{U}^t H U.$$

Proposizione 10.11 Sia $T \in \text{End}(V)$ (autoaggiunto se $\mathbb{K} = \mathbb{R}$). Allora

$$T = O_{\text{End } V} \Leftrightarrow \forall v \in V, \langle T v, v \rangle = 0$$

Teorema 10.12 Sia V uno spazio vettoriale su \mathbb{R} con prodotto scalare definito positivo. Sia $T \in \text{End}(V)$ tale che $T T^* = T^* T$. Allora $V = \text{Ker } T \oplus \text{Im } T$.

Definizione 10.3 (endomorfismo ortogonale e matrice ortogonale) $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Un endomorfismo $U: V \rightarrow V$ tale che $U^* = U^{-1}$ si dice endomorfismo ortogonale. In termini di matrici se \mathcal{B} è un base ortonormale, $[U]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}$ è ortogonale $\Leftrightarrow [U^{-1}]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}} = ([U]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}})^t$. Equivalentemente $M \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{R})$ si dice ortogonale se $M^t = M^{-1}$.

Proposizione 10.13 Le seguenti affermazioni sono equivalenti.

- (i) $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{R})$ è ortogonale.
- (ii) Le righe di A sono vettori ortonormali rispetto al prodotto scalare standard.
- (iii) Le colonne di A sono vettori ortonormali rispetto al prodotto scalare standard.

Definizione 10.4 (endomorfismo unitario e matrice unitaria) $\mathbb{K} = \mathbb{C}$. Un endomorfismo $U: V \rightarrow V$ tale che $U^* = U^{-1}$ si dice endomorfismo unitario. In termini di matrici se \mathcal{B} è un base ortonormale, $[U]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}$ è unitaria $\Leftrightarrow [U^{-1}]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}} = (\overline{[U]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}})^t$. Equivalentemente $M \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{C})$ si dice unitaria se $\overline{M}^t = M^{-1}$.

Proposizione 10.14 Le seguenti affermazioni sono equivalenti.

- (i) $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{C})$ è unitaria.
- (ii) Le righe di A sono vettori ortonormali rispetto al prodotto hermitiano standard.
- (iii) Le colonne di A sono vettori ortonormali rispetto al prodotto hermitiano standard.

Teorema 10.15 Sia $U \in \text{End}(V)$ tale che $U^* = U^{-1}$ (i.e. ortogonale o unitario). Se λ è autovalore per U allora

- (i) $|\lambda| = 1$ (in particolare se $\lambda \in \mathbb{R}$ allora $\lambda = \pm 1$);

- (ii) Se $Uv = \lambda v$ allora $U^*v = \bar{\lambda}v$ (in particolare $\bar{\lambda}$ è autovalore di $U^* = U^{-1}$ rispetto allo stesso autovettore).

Teorema 10.16 Dato $U \in \text{End}(V)$ sono equivalenti

- (i) $U^* = U^{-1}$;
- (ii) $\forall v, w \in V, \langle Uv, Uw \rangle = \langle v, w \rangle$ (U è un'isometria)
- (iii) $\forall v \in V, \|Uv\| = \|v\|$.

Proposizione 10.17 Sia $U \in \text{End}(V)$ ortogonale o unitaria e sia W un sottospazio di V U -invariante. Allora W^\perp è U -invariante.

Teorema 10.18 (Spettrale per gli endomorfismi unitari) $\mathbb{K} = \mathbb{C}$. Sia $U \in \text{End}(V)$ unitario. Allora esiste una base ortonormale di V di autovettori per U .

Teorema 10.19 (forma canonica degli endomorfismi ortogonali) $\mathbb{K} = \mathbb{R}$. Sia $Q: V \rightarrow V$ un endomorfismo ortogonale. Allora esiste una base ortonormale \mathcal{B} di V in cui la matrice di Q ha la forma

$$[Q]_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} \boxed{\text{Id}_p} & & & & \\ & \boxed{-\text{Id}_q} & & & \\ & & \boxed{R_{\theta_1}} & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & \boxed{R_{\theta_k}} \end{pmatrix}$$

dove $p, q, k \in \mathbb{N}$ con $p + q + 2k = n = \dim V$, Id_r è la matrice identità di dimensioni $r \times r$ e R_{θ_i} è una matrice rotazione non banale 2×2

$$R_{\theta_i} = \begin{pmatrix} \cos \theta_i & -\sin \theta_i \\ \sin \theta_i & \cos \theta_i \end{pmatrix} \quad \text{con } \theta_i \neq 0, \pi \text{ } (+2k\pi, \forall k \in \mathbb{Z})$$

Proposizione 10.20 O matrice ortogonale $\Rightarrow \det O = \pm 1$.

U matrice unitaria $\Rightarrow |\det O| = 1$.

Definizione 10.5 $O(V)$ è il gruppo degli endomorfismi ortogonali con l'operazione di composizione. $O(\mathbb{R}^n) = O(n)$.

Il sottogruppo delle di $O(V)$ con $\det = +1$ è il gruppo ortogonale speciale $SO(V)$.

Definizione 10.6 $U(V)$ è il gruppo degli endomorfismi unitari con l'operazione di composizione. $U(\mathbb{C}^n) = O(n)$.

Il sottogruppo delle di $U(V)$ con $\det = +1$ è il gruppo unitario speciale $SU(V)$.

11 Miscellanea

Teorema 11.1 (forma canonica delle involuzioni) * Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale con $\dim V = n$ e sia $f: V \rightarrow V$ un'applicazione lineare tale che $f^2 = \text{Id}$. Allora esiste una base \mathcal{B} di V tale che

$$[f]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} \boxed{\text{Id}_k} & \\ & \boxed{-\text{Id}_{n-k}} \end{pmatrix}$$

con $k \in \mathbb{N}$ univocamente determinato.

Teorema 11.2 (forma canonica delle proiezioni) Sia V un \mathbb{K} -spazio vettoriale con $\dim V = n$ e sia $f: V \rightarrow V$ un'applicazione lineare tale che $f^2 = f$ (proiezione). Allora esiste una base \mathcal{B} di V tale che

$$[f]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} \boxed{\text{Id}_k} & \\ & \boxed{0_{n-k}} \end{pmatrix}$$

con $k \in \mathbb{N}$ univocamente determinato.

Teorema 11.3 * Sia V uno spazio vettoriale su \mathbb{R} di dimensione ≥ 1 e sia $f: V \rightarrow V$ un'applicazione lineare tale che $f^2 = -\text{Id}$. Allora esiste una base \mathcal{B} di V tale che

$$[f]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} & \boxed{-\text{Id}_m} \\ \boxed{\text{Id}_m} & \end{pmatrix}$$

con $m \in \mathbb{N}$ univocamente determinato. In particolare tale base è $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_m, f(v_1), \dots, f(v_m)\}$.

Teorema 11.4 (forma canonica delle matrici antisimmetriche reali) * Sia $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{R})$ antisimmetrica. Allora esiste una matrice ortogonale $M \in O(n)$ tale che

$$M^{-1}AM = M^tAM = \begin{pmatrix} \boxed{H_{a_1}} & & \\ & \ddots & \\ & & \boxed{H_{a_k}} & \\ & & & \boxed{0} \end{pmatrix} \quad \text{con } H_{a_i} = \begin{pmatrix} 0 & a_i \\ -a_i & 0 \end{pmatrix}$$