

DIMOSTRAZIONI

LEZIONE 2

• Proprietà: $\mathcal{X}, \mathcal{Y} \subseteq \mathcal{V}$ sottospazi $\Rightarrow \mathcal{X} + \mathcal{Y}$ sottospazio di \mathcal{V}

Dim. Dati $z_1, z_2 \in \mathcal{X} + \mathcal{Y}$ posso scrivere che $z_1 = x_1 + y_1$ e $z_2 = x_2 + y_2$

Devo dimostrare che $\alpha z_1 + \beta z_2 \in \mathcal{X} + \mathcal{Y}$.

$$\alpha z_1 + \beta z_2 = \alpha(x_1 + y_1) + \beta(x_2 + y_2) = \underbrace{(\alpha x_1 + \beta x_2)}_{\in \mathcal{X}} + \underbrace{(\alpha y_1 + \beta y_2)}_{\in \mathcal{Y}} \quad \square$$

• Proprietà: sia $\mathcal{Z} = \mathcal{X} + \mathcal{Y}$ e, con $z \in \mathcal{Z}$, sia $D(z) = \{(x \in \mathcal{X}, y \in \mathcal{Y}) : x + y = z\}$.

Sia $z = x_1 + y_1$ con $x_1 \in \mathcal{X}$ e $y_1 \in \mathcal{Y}$. $\Rightarrow D(z) = \{(x, y) : x = x_1 + w, y = y_1 - w, w \in \mathcal{X} \cap \mathcal{Y}\}$

Dim. La dimostrazione si divide in due parti.

1) Siano $(x, y) \in D(z)$; $x + y = z$ e $x_1 + y_1 = z$, quindi $x + y = x_1 + y_1$, da cui

$$x - x_1 = y_1 - y \triangleq w \Rightarrow w \in \mathcal{X}, w \in \mathcal{Y} \Leftrightarrow w \in \mathcal{X} \cap \mathcal{Y}$$

$$\left. \begin{array}{l} x = x_1 + w \\ y = y_1 - w \end{array} \right\} \Rightarrow (x, y) \in D_1(z) = \{(x, y) : x = x_1 + w, y = y_1 - w, w \in \mathcal{X} \cap \mathcal{Y}\}$$

2) Siano $(x, y) \in D_1(z)$; $\left. \begin{array}{l} x = x_1 + w \\ y = y_1 - w \end{array} \right\} \Rightarrow x + y = x_1 + y_1 = z \Rightarrow (x, y) \in D(z) \quad \square$

• Teorema: Sia $A: \mathcal{V} \rightarrow \mathcal{W}$ una trasformazione lineare con $\dim(\mathcal{V}) = n$.

Allora $\rho(A) + \nu(A) = n$

Dim. Sia $\{x_1, x_2, \dots, x_h\}$ una base di $\text{Ker } A$ e $\{x_1, x_2, \dots, x_h, x_{h+1}, \dots, x_n\}$ una base di \mathcal{V} . Ottengo:

$$\rho(A) = \text{rango di } A = \dim(\mathcal{V}) - \nu(A) = n - h \stackrel{?}{=} \dim(\text{Im } A) \text{ da dimostrare.}$$

$$\text{Im}(A) = \text{span}\left\{ \underbrace{A(x_1), \dots, A(x_h)}_{=0 \text{ perché } \in \text{Ker } A}, A(x_{h+1}), \dots, A(x_n) \right\} = \text{span}\{A(x_{h+1}), \dots, A(x_n)\}$$

L'obiettivo è trovare che i vettori x_{h+1}, \dots, x_n sono linearmente indipendenti.

Ragiono per assurdo: se così non fosse

$$\alpha_{h+1} A(x_{h+1}) + \dots + \alpha_n A(x_n) = 0 \text{ ma, per linearità, } A(\alpha_{h+1} x_{h+1} + \dots + \alpha_n x_n) = 0 \text{ che}$$

significa che $(\alpha_{h+1} x_{h+1} + \dots + \alpha_n x_n) \in \text{Ker } A$, ovvero che $\alpha_{h+1}, \dots, \alpha_n = 0$ perché quel

vettore non può essere generato da questi vettori visto che non appartengono alla

base di $\text{Ker } A \Rightarrow$ assurdo! I vettori sono pertanto linearmente indipendenti. \square

• Proprietà: Sia $A: V \rightarrow W$ una trasformazione lineare. A è iniettiva se e solo se $\text{Ker } A = \{0\}$.

Dim. Devo dimostrare l'implicazione in entrambi i versi:

1) A è iniettiva $\Rightarrow \text{Ker } A = \{0\}$

Se A è iniettiva, nono $x_1, x_2 \in V$ con $x_1 \neq x_2 \Rightarrow A(x_1) = A(x_2)$.

Per assurdo, sia $x_1 \in V$ tale che $x_1 \neq 0$ e $A(x_1) = 0$. Sia poi $x_2 = 0$ e $A(x_2) = 0$.
Ottengo $x_1 \neq x_2$ ma $A(x_1) = A(x_2)$, che viola la condizione di iniettività.
Arrivati a un assurdo, non può essere altro che $\text{Ker } A = \{0\}$

2) $\text{Ker } A = \{0\} \Rightarrow A$ è iniettiva

Per assurdo, se A non fosse iniettiva $\exists x_1, x_2 \in V$ tali che $x_1 \neq x_2$ e $A(x_1) = A(x_2)$.
Pertanto $x_1 - x_2 \neq 0$ e $A(x_1 - x_2) = 0$ e $\text{Ker } A \neq \{0\}$. Assurdo! \square

• Proprietà: Sia $A: V \rightarrow W$ una trasformazione lineare. A è iniettiva se e solo se trasforma insiemi linearmente indipendenti in insiemi linearmente indipendenti.

Dim. Devo dimostrare l'implicazione in entrambi i versi:

1) A è iniettiva \Rightarrow dati $\{x_1, \dots, x_n\}$ linearmente indipendenti, $\{A(x_1), \dots, A(x_n)\}$ sono linearmente indipendenti.

Se così non fosse, per assurdo, $\exists \alpha_i$ non tutti nulli tali che $\alpha_1 A(x_1) + \dots + \alpha_n A(x_n) = 0$.

Per linearità $A(\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n) = 0$, cioè $\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n \in \text{Ker } A$, ma essendo A iniettiva per la relazione precedente, $\alpha_i = 0 \forall i$: assurdo!

2) Dati $\{x_1, \dots, x_n\}$ linearmente indipendenti, se lo sono anche $\{A(x_1), \dots, A(x_n)\} \Rightarrow A$ è iniettiva.

Se così non fosse, per assurdo, $\exists x_1 \in V$ tale che $x_1 \neq 0$ e $A(x_1) = 0$. Considero $\{x_1, x_2\}$ linearmente indipendenti. Trasformando, otterrei $\{A(x_1), A(x_2)\}$, ma $A(x_1) = 0$, ed è quindi un assurdo! Lo stesso accadrebbe se considerassi $\{x_1\}$ e la sua trasformazione $A(x_1) = 0$ che, quindi, non è più linearmente indipendente. \square

LEZIONE 3

• Conseguenza: Se \mathcal{I}_1 e \mathcal{I}_2 sono sottospazi invarianti rispetto ad A , lo sono anche (a) $\mathcal{I}_1 + \mathcal{I}_2$ e (b) $\mathcal{I}_1 \cap \mathcal{I}_2$.

Dim. (a) Considero $x \in \mathcal{I}_1 + \mathcal{I}_2$ tale che $x = x_1 + x_2$ con $x_1 \in \mathcal{I}_1$ e $x_2 \in \mathcal{I}_2$; allora $A(x) = A(x_1 + x_2) = A(x_1) + A(x_2)$, ma $A(x_1) \in \mathcal{I}_1$ e $A(x_2) \in \mathcal{I}_2$ essendo invarianti.

(b) Considero $x \in \mathcal{I}_1 \cap \mathcal{I}_2$ tale che $x \in \mathcal{I}_1$ e $x \in \mathcal{I}_2$; allora $A(x) = A(x \in \mathcal{I}_1) = A(x \in \mathcal{I}_2) = A(x \in \mathcal{I}_1 \cap \mathcal{I}_2)$. \square

• Proprietà: Siano $\{b_1, \dots, b_n\}$ e $\{c_1, \dots, c_m\}$ le basi degli spazi vettoriali, nello stesso campo \mathbb{F} , V e W rispettivamente. Le componenti di $x \in V$ e $y \in W$ sono rispettivamente

$$\xi_i, i=1, \dots, n \quad \text{e} \quad \eta_i, i=1, \dots, m$$

Ogni trasformazione lineare data $A_T: V \rightarrow W, v \rightarrow A_T(v)$ è univocamente rappresentata da $\eta = A\xi$, dove

$$\eta = \begin{bmatrix} \eta_1 \\ \vdots \\ \eta_m \end{bmatrix} \in \mathbb{F}^m, \quad \xi = \begin{bmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{bmatrix} \in \mathbb{F}^n, \quad A = [a_{ij}] \in \mathbb{F}^{m \times n}$$

con gli elementi di A univocamente definiti da

$$A_T(b_i) = \sum_{j=1}^m a_{ji} c_j \quad i=1, \dots, n.$$

Dim.

Dato $v \in V$ tale che $v = \xi_1 b_1 + \dots + \xi_n b_n \rightarrow A_T(v) \in W$ cioè

$$A_T(v) = \eta_1 c_1 + \dots + \eta_m c_m = \sum_{j=1}^m \eta_j c_j = \eta \quad \text{e anche vero che} \quad \implies$$

$$A_T(v) = A_T(\xi_1 b_1 + \dots + \xi_n b_n) = \xi_1 A_T(b_1) + \dots + \xi_n A_T(b_n) = \sum_{i=1}^n \xi_i \sum_{j=1}^m a_{ji} c_j = \sum_{j=1}^m \left(\sum_{i=1}^n a_{ji} \xi_i \right) c_j$$

$$\eta_j = \sum_{i=1}^n a_{ji} \xi_i = [a_{j1}, \dots, a_{jn}] \begin{bmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{bmatrix} \implies \eta = A\xi \quad \square$$

$\stackrel{\Delta}{=} \eta_j$ infatti

• Proprietà: Sia $A_T: V \rightarrow W$ una trasformazione lineare rappresentata dalla matrice $A \in \mathbb{F}^{m \times n}$ rispetto alle basi $\{b_1, \dots, b_n\}$ e $\{c_1, \dots, c_m\}$. Nelle nuove basi $\{p_1, \dots, p_n\}$ e $\{q_1, \dots, q_m\}$, A_T è rappresentata dalla matrice $B \in \mathbb{F}^{m \times n}$:

$$B = Q^{-1} A P$$

dove $P \in \mathbb{F}^{n \times n}$ e $Q \in \mathbb{F}^{m \times m}$ sono matrici le cui colonne sono le componenti dei vettori delle nuove basi rispetto alle precedenti basi.

Dim. abbiamo visto che $\eta = P\xi$, dove $\eta = \{\eta_1, \dots, \eta_m\}$ e $\xi = \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$, in V , mentre per W vale $s = Qz$ dove $s = \{s_1, \dots, s_m\}$ e $z = \{z_1, \dots, z_m\}$.

$$s = A\xi \rightarrow Qz = AP\xi \rightarrow z = \underbrace{Q^{-1}AP}_{\uparrow B} \xi \implies B = Q^{-1}AP \quad \square$$

• Teorema: Siano $X, Y \subseteq V$ tali che $X \oplus Y = V$. Con $\{b_1, \dots, b_k\}$, $\{c_1, \dots, c_k\}$ e $\{d_1, \dots, d_n\}$ si denotano le basi di X, Y e V ($k+k=n$). Inoltre $X \in \mathbb{F}^{n \times k}$, $Y \in \mathbb{F}^{n \times k}$ siano le matrici base di X ed Y rispetto a tali basi.

Allora la trasformazione lineare proiezione su X lungo Y è rappresentata rispetto alla base $\{d_1, \dots, d_n\}$ da

$$P = [X \ 0] [X \ Y]^{-1}$$

Analogamente la trasformazione lineare proiezione su Y lungo X è rappresentata rispetto alla base $\{d_1, \dots, d_n\}$ da

$$Q = [0 \ Y] [X \ Y]^{-1}$$

Dim. Sia $v = x + y$ e $y = X\alpha + Y\beta$ dove X e Y sono matrici e α, β vettori colonna

Voglio mostrare che vale $\begin{cases} P y = X\alpha \\ Q y = Y\beta \end{cases}$. Dato che posso scrivere $y = [X \ Y] \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix}$ come prodotto tra matrici, verifico:

$$P y = [X \ 0] [X \ Y]^{-1} \cdot [X \ Y] \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} = [X \ 0] \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} = X\alpha + 0\beta = X\alpha$$

$$Q y = [0 \ Y] [X \ Y]^{-1} \cdot [X \ Y] \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} = [0 \ Y] \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} = 0\alpha + Y\beta = Y\beta \quad \square$$

• Proprietà: Sia A invertibile, allora $A^{-1} = \frac{\text{agg} A}{\det A}$.

Dim. Dimostriamo la proprietà con un esempio.

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \quad \text{Agg} A = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{21} & c_{31} \\ c_{12} & c_{22} & c_{32} \\ c_{13} & c_{23} & c_{33} \end{bmatrix}$$

Verifico che $A \cdot \frac{\text{Agg} A}{\det A} = I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$; procedo elemento per elemento:

$I_{11} = 1 \rightarrow (a_{11}c_{11} + a_{12}c_{12} + a_{13}c_{13}) \cdot \frac{1}{\det A} = 1 \Leftrightarrow a_{11}c_{11} + a_{12}c_{12} + a_{13}c_{13} = \det A$ e infatti è la definizione del determinante di A sviluppato rispetto alla prima riga

$I_{12} = 0 \rightarrow (a_{11}c_{21} + a_{12}c_{22} + a_{13}c_{23}) \cdot \frac{1}{\det A} = 0 \Leftrightarrow a_{11}c_{21} + a_{12}c_{22} + a_{13}c_{23} = 0$ e infatti è il determinante della matrice B così fatta:

$$B = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \quad \det B = 0 \text{ perché } B \text{ ha due righe uguali.}$$

Se sviluppiamo il determinante di B rispetto alla seconda riga, troviamo esattamente $a_{11}c_{21} + a_{12}c_{22} + a_{13}c_{23}$, essendo $c_{21} \triangleq a_{13}a_{32} - a_{12}a_{33}$ e così via.

LEZIONE 4

• Proprietà: Un insieme ortonormale è insieme linearmente indipendente.

Dim. Se così non fosse, $\exists \alpha_i \neq 0$ tale che $\alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n = 0$ e, dato che i vettori sono ortonormali, $\langle \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n, u_i \rangle = 0$. Per linearità, si ha $\alpha_1 \langle u_1, u_i \rangle + \dots + \alpha_i \langle u_i, u_i \rangle + \dots + \alpha_n \langle u_n, u_i \rangle = 0$ ma i prodotti scalari sono tutti nulli tranne $\langle u_i, u_i \rangle = 1$, pertanto affinché l'equazione sia verificata deve essere $\alpha_i = 0$ che confute le ipotesi. \square

• Proprietà: $U \in \mathbb{R}^{n \times n}$ è ortogonale se e solo se $U^T U = U U^T = I$

Dim. Sia $U = [u_1, u_2, \dots, u_n]$, $u_i \in \mathbb{R}^n$ un insieme ortonormale. $U^T = \begin{bmatrix} u_1^T \\ \vdots \\ u_n^T \end{bmatrix}$.
 $U^T \cdot U = \begin{bmatrix} u_1^T \\ \vdots \\ u_n^T \end{bmatrix} [u_1, \dots, u_n] = \begin{bmatrix} u_1^T u_1 & u_1^T u_2 & \dots & u_1^T u_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ u_n^T u_1 & \dots & \dots & u_n^T u_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 1 \end{bmatrix} = I$ in virtù del fatto che i vettori sono ortogonali tra loro.

• Proprietà: Il prodotto di più matrici ortogonali è ancora una matrice ortogonale.

Dim. $(U_1 U_2 \dots U_n)^T = U_n^T U_{n-1}^T \dots U_1^T = U_n^T U_{n-1}^T \dots U_1^T$.
 $(U_1 U_2 \dots U_n)(U_1 U_2 \dots U_n)^T = U_1 U_2 \dots \underbrace{U_n U_n^T}_{I} U_{n-1}^T \dots U_1^T = I \quad \square$

• Proprietà: Sia V uno spazio vettoriale con prodotto interno e $\dim V < \infty$. Le componenti $\{\varphi_1, \dots, \varphi_n\}$ di un vettore $x \in V$ rispetto alla base ortonormale $\{u_1, \dots, u_n\}$ sono date da:
 $\varphi_i = \langle u_i, x \rangle \quad i=1, \dots, n$

Dim. $\langle x, u_i \rangle = \langle u_i, x \rangle = \langle \varphi_1 u_1 + \dots + \varphi_n u_n, u_i \rangle = \varphi_1 \langle u_1, u_i \rangle + \dots + \varphi_i \langle u_i, u_i \rangle + \dots + \varphi_n \langle u_n, u_i \rangle = \varphi_i$

• Conseguenza: Sia $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, vale (con il prodotto interno usuale di \mathbb{R}^n e \mathbb{R}^m):
 $\langle Ax, y \rangle = \langle x, A^T y \rangle \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, \forall y \in \mathbb{R}^m$

Dim.: $\langle Ax, y \rangle = (Ax)^T y = x^T A^T y = x^T (A^T y) = \langle x, A^T y \rangle \quad \square$

• Proprietà: Sia $\mathcal{X} \subseteq V$ spazio vettoriale con prodotto interno $\Rightarrow V = \mathcal{X} \oplus \mathcal{X}^\perp$.

Dim. $\mathcal{X} \cap \mathcal{X}^\perp = \{0\}$, infatti se $x \in \mathcal{X}$ e $x \in \mathcal{X}^\perp$ significa che $x \in \mathcal{X} \cap \mathcal{X}^\perp$ e cioè che x deve essere ortogonale a qualsiasi vettore di \mathcal{X} , ovvero si ha $\langle x, x \rangle = 0 \Leftrightarrow x = 0$.
 $\mathcal{X} = \mathcal{X} + \mathcal{X}^\perp$: è ovvio che $\mathcal{X} + \mathcal{X}^\perp \subseteq V$, prova che $\mathcal{X} + \mathcal{X}^\perp \supseteq V$. Sia $\{u_1, \dots, u_n\}$ una base ortonormale di \mathcal{X} . Scegliamo $z \in V$, quindi $z = \sum_{i=1}^h \varphi_i u_i$ con $\varphi_i = \langle z, u_i \rangle$.
 Sia $y = z - x$ cioè $z = x + y$. $y \in \mathcal{X}^\perp$ se $\langle z - x, u_i \rangle = 0 \quad \forall i \in [1, h]$ essendo u_i una base:
 $\langle z - x, u_i \rangle = \langle z, u_i \rangle - \langle x, u_i \rangle = \varphi_i - \varphi_i = 0 \quad \square$

Proprietà: $\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ vale $\text{Ker } A^T = (\text{im } A)^\perp$

Dim. Dimostriamo le due implicazioni:

1) $y \in \text{Ker } A^T \Rightarrow \langle A^T y, x \rangle = 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$ essendo $A^T y = 0$. Per la proprietà già vista sappiamo che $\langle A^T y, x \rangle = \langle y, (A^T)^T x \rangle = \langle y, Ax \rangle = 0$. Ax è un qualunque elemento dell'immagine di A , pertanto $y \in (\text{im } A)^\perp$.

2) $y \in (\text{im } A)^\perp \Rightarrow \langle y, AA^T y \rangle = 0$ essendo y ortogonale a qualsiasi vettore dell'immagine di A , quale è $AA^T y$. Per la proprietà già vista posso scrivere:
 $\langle y, AA^T y \rangle = \langle A^T y, A^T y \rangle = 0$ che è vero se e solo se $A^T y = 0$, cioè se $y \in \text{Ker } A^T$

Proprietà: $\forall A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ vale $\text{im } A = \text{im}(AA^T)$

Dim. Per questa dimostrazione serve prima dimostrare un'altra proprietà:

Proprietà: Se $x, y \in \mathbb{R}^n$, $A(x+y) = Ax + Ay$

Dim.: Sia $z \in A\{x+y\}$, allora $z = A(x+y)$ con $x \in X$ e $y \in Y$ e $z = Ax + Ay$ in cui $Ax \in AX$ e $Ay \in AY$ pertanto $z \in AX + AY$. Viceversa, se $z \in AX + AY$, allora $\exists x \in X$ e $y \in Y$ tali che $z = Ax + Ay = A(x+y) \in A\{x+y\}$ \square

Posso ora dimostrare che $\text{im } A = \text{im}(AA^T)$.

$$\text{im } A = A(\mathbb{R}^n) = \underset{\substack{\uparrow \\ \text{da prima}}}{A(\text{im } A^T + \text{Ker } A)} = \underset{\substack{\uparrow \\ \text{dalla proprietà sopra}}}{A(\text{im } A^T)} + A(\text{Ker } A) = \text{im}(AA^T) + \{0\} = \text{im}(AA^T) \quad \square$$

\uparrow
solo il vettore nullo $\in \text{Ker } AA^T$.

Conseguenza: Sia $X \subseteq \mathbb{R}^n$ ed U una sua matrice di base ortonormale. Le matrici di proiezione ortogonale su X e X^\perp sono:

$$P = UU^T \quad \text{e} \quad Q = I - UU^T$$

Dim. Dalla definizione sappiamo che: base ortonormale di X^T

$$P = [X \ 0] [X \ Y]^{-1} = [U \ 0] [UU^T \ U_2^T]^{-1} = [U \ 0] \begin{bmatrix} U \\ U_2^T \end{bmatrix} = UU^T + 0 \cdot U_2^T = UU^T \quad \text{in quanto, essendo } U \text{ ortonormale, la sua trasposta è uguale alla sua inversa } U^T = U^{-1}$$

Per quanto riguarda Q , sia $z = x + y$, $x \in X$ e $y \in X^\perp$ allora $Pz = x$ e $Qz = y$ per definizione. $Qz = y = z - x = z - Pz = (I - P)z$ pertanto $Q = I - P = I - UU^T$ \square

Teorema (della proiezione ortogonale)

Sia X un sottospazio di V , spazio vettoriale con prodotto interno e P la proiezione ortogonale su X . Se $x \in V$, allora $\|x - Px\| \leq \|x - y\| \quad \forall y \in X$.

Dim. $\|x - y\|^2 = \|(x - Px) + (Px - y)\|^2 =$ dato che i due vettori sono ortogonali $\forall y \in X$ si ha

$$= \|x - Px\|^2 + \|Px - y\|^2 \geq \|x - Px\|^2. \quad \text{Estruendo la radice quadrata si ha } \|x - y\| \geq \|x - Px\|$$

$\forall y \in X$ \square

• Lemma: Sia V uno spazio vettoriale con prodotto interno. Allora se $x, y \in V$ sono ortogonali: $\|x+y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$.

Dim.: $\|x+y\|^2 = \langle x+y, x+y \rangle = \langle x, x+y \rangle + \langle y, x+y \rangle = \langle x, x \rangle + \langle x, y \rangle + \langle y, x \rangle + \langle y, y \rangle = \|x\|^2 + \|y\|^2$
perché ortogonali.

• Teorema: Sia $X \subseteq \mathbb{R}^n$ ed X una sua matrice di base. Le matrici di proiezione ortogonale su X e X^\perp sono:

$$P = X(X^T X)^{-1} X^T \quad \text{e} \quad Q = I - X(X^T X)^{-1} X^T$$

Dim.: Suppongo $x \in X$ tale che $x = Xa$ con $a \in \mathbb{R}^h$ e $h = \dim(X)$. Devo verificare che $Px = X(X^T X)^{-1} X^T \cdot Xa = X(X^T X)^{-1} (X^T X)a = Xa = x$. Per verificare che sia ortogonale,

prendo $y \in X^\perp$ tale che $X^T y = \vec{0} \Rightarrow Py = X(X^T X)^{-1} (X^T y) = 0$.

Sia $v \in \mathbb{R}^n$ tale che $v = x + y$ con $x \in X$ e $y \in X^\perp$, allora deve essere $Pv = x$.

$P(v) = P(x+y) = Px + Py = x + 0 = x$ \square

• Proprietà: Sia X una matrice di base di $\text{im} A$, $A^T X$ è una matrice di base di $\text{im} A^T$.

Dim.: $\text{im} A^T = \text{im}(A^T A) = A^T(\text{im} A) = A^T(\text{im} X) = \text{im}(A^T X)$ di rango massimo essendo X di rango massimo \square

• Teorema: Sia $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$. La pseudoinversa di A è

$$A^+ = A^T X (X^T A A^T X)^{-1} X^T$$

dove X è una matrice di base di $\text{im} A$.

Dim.: $A^+ = (A^+ A) A^+ = A^T X (X^T A A^T X)^{-1} X^T A A^+ = A^T X (X^T A A^T X)^{-1} \underbrace{X^T X (X^T X)^{-1}}_I X^T = A^T X (X^T A A^T X)^{-1} X^T$ \square

• Proprietà: Sia $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$. Se $m \leq n$, $\rho(A) = m$ allora $A^+ = A^T (A A^T)^{-1}$.

Dim.: $A^+ = A^T A A^T (A A^T A A^T A A^T)^{-1} A A^T = A^T A A^T (A A^T A A^T)^{-1} (A A^T)^{-1} A A^T = A^T \underbrace{A A^T (A A^T)^{-1}}_I (A A^T)^{-1} = A^T (A A^T)^{-1}$ \square

Proprietà: Sia $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$. Se $m \geq n$ e $\rho(A) = n$ allora $A^+ = (A^T A)^{-1} A^T$

Dim.: $A^T A (A^T A A^T A)^{-1} A^T = A^T A (A^T A)^{-1} (A^T A)^{-1} A^T = (A^T A)^{-1} A^T$ \square

Proprietà: $X \cap (Y + Z) \supseteq (X \cap Y) + (X \cap Z)$

Dim.: Sia $w \in (X \cap Y) + (X \cap Z)$ che posso scrivere come $w = x_1 + x_2$ con $x_1 \in X \cap Y$, $x_2 \in X \cap Z$. Allora $w \in X$ perché x_1 e $x_2 \in X$, ma $w \in Y + Z$ anche, per cui $w \in X \cap (Y + Z)$. \square

• Proprietà: $(X+Y)^\perp = X^\perp \cap Y^\perp$

Dim.: Dividiamo la dimostrazione in due parti:

- se $z \in (X+Y)^\perp$ allora $z \triangleq \{z: \langle z, x+y \rangle = 0 \ \forall x \in X, \forall y \in Y\}$

$$\left. \begin{array}{l} y=0 \Rightarrow \langle z, x \rangle = 0 \ \forall x \in X \\ x=0 \Rightarrow \langle z, y \rangle = 0 \ \forall y \in Y \end{array} \right\} \Rightarrow z \in X^\perp \cap Y^\perp$$

- se $z \in X^\perp \cap Y^\perp$ allora $z \triangleq \{z: z \in X^\perp, z \in Y^\perp\}$

$$\left. \begin{array}{l} \langle z, x \rangle = 0 \ \forall x \in X \\ \langle z, y \rangle = 0 \ \forall y \in Y \end{array} \right\} \Rightarrow \langle z, x+y \rangle = 0 \ \forall x \in X, \forall y \in Y, \text{ ovvero } z \in (X+Y)^\perp \quad \square$$

• Proprietà: $(X \cap Y)^\perp = X^\perp + Y^\perp$

Dim.: Utilizzando la proprietà precedente, sostituiamo X e Y i loro ortogonali

$$(X^\perp + Y^\perp)^\perp = (X^\perp)^\perp \cap (Y^\perp)^\perp = X \cap Y. \text{ Ora faccio il complemento ortogonale e}$$

$$\text{ottengo } X^\perp + Y^\perp = (X \cap Y)^\perp \quad \square$$

• Proprietà: $A^{-1}(X \cap Y) = A^{-1}X \cap A^{-1}Y$

$$\text{Dim.: } A^{-1}X = \{z: Az \in X\}, \quad A^{-1}Y = \{z: Az \in Y\}$$

$A^{-1}(X \cap Y) = \{z: Az \in X \cap Y\}$. Dimostro la relazione in entrambi i versi:

- se $A^{-1}(X \cap Y) \subseteq A^{-1}X \cap A^{-1}Y$, significa $z \in A^{-1}(X \cap Y) \Rightarrow Az \in X \text{ e } Az \in Y$
 $\Rightarrow z \in A^{-1}X \text{ e } z \in A^{-1}Y$

- se $A^{-1}X \cap A^{-1}Y \subseteq A^{-1}(X \cap Y)$ significa $z \in A^{-1}X \cap A^{-1}Y \Rightarrow Az \in X \text{ e } Az \in Y$
 $\Rightarrow Az \in X \cap Y \Rightarrow z \in A^{-1}(X \cap Y) \quad \square$

• Proprietà: $X \cap (Y + Z) = (X \cap Y) + (X \cap Z)$

Dim. Occorre dimostrare che la relazione vale in questi sei casi:

- se $X \subseteq Y$, allora $X \cap (Y+Z) \subseteq (X \cap Y) + (X \cap Z)$ infatti $X \subseteq X + (X \cap Z)$

- se $X \subseteq Z$, allora $X \cap (Y+Z) \subseteq (X \cap Y) + (X \cap Z)$ infatti $X \subseteq X + (X \cap Y)$

- se $Y \subseteq Z$, allora $X \cap (Y+Z) = (X \cap Y) + (X \cap Z)$ infatti $X \cap Y = X \cap Y$

- se $X \supseteq Y$, allora $X \cap (Y+Z) = (X \cap Y) + (X \cap Z)$ infatti $Y + X \cap Z = Y + X \cap Z$

- se $X \supseteq Z$, allora $X \cap (Y+Z) = (X \cap Y) + (X \cap Z)$ infatti $Z + X \cap Y = Z + X \cap Y$

- se $Y \supseteq Z$, allora $X \cap (Y+Z) = (X \cap Y) + (X \cap Z)$ infatti $X \cap Y = X \cap Y \quad \square$

• Proprietà: $AX \subseteq Y \Leftrightarrow A^T Y^\perp \subseteq X^\perp$

$$\begin{aligned} \text{Dim.: } AX \subseteq Y &\Leftrightarrow \forall x \in X, \{Ax \in Y\} \Leftrightarrow \forall x \in X, \{Ax \in (Y^\perp)^\perp\} \Leftrightarrow \{Ax \text{ è ortogonale a tutti i vettori di } Y^\perp\} \\ &\Leftrightarrow \langle Ax, z \rangle = 0 \ \forall z \in Y^\perp \Leftrightarrow \langle x, A^T z \rangle = 0 \ \forall z \in Y^\perp \Leftrightarrow A^T z \in X^\perp \ \forall z \in Y^\perp \Leftrightarrow A^T Y^\perp \subseteq X^\perp \quad \square \end{aligned}$$

Proprietà: $(A^{-1}y)^\perp = A^T y^\perp$

Dim.: Sia Y la matrice di base di y^\perp , allora $\text{im} Y = y^\perp$. Come abbiamo visto, $\text{im} Y = (\text{Ker} Y^T)^\perp \Leftrightarrow y^\perp = (\text{Ker} Y^T)^\perp \Leftrightarrow y = \text{Ker} Y^T$.

$$A^T y^\perp = A^T (\text{im} Y) = \text{im} (A^T \cdot Y) = \text{Ker} (Y^T A)^\perp = (\{z: Y^T A z = 0\})^\perp = (\{z: A z \in \text{Ker} Y^T\})^\perp = (\{z: A z \in y\})^\perp = (A^{-1}y)^\perp \quad \square$$

LEZIONE 5

Proprietà: Se λ, x sono un autovalore complesso ed il corrispondente autovettore, allora x^* è l'autovettore corrispondente a λ^* .

$$(Ax)^* = Ax^* \quad \text{e} \quad (\lambda x)^* = \lambda^* x^*$$

Dim.: Parto da $Ax = \lambda x$ e coniugo ambo i membri $(Ax)^* = (\lambda x)^*$. Per la proprietà dei numeri complessi, il coniugato del prodotto è uguale al prodotto dei coniugati, quindi $A^* x^* = \lambda^* x^*$, ma essendo A reale $A^* = A$ da cui segue $Ax^* = \lambda^* x^*$. \square

Teorema: Sia $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Se gli autovalori di A sono distinti i corrispondenti autovettori sono linearmente indipendenti.

Dim.: Ragioniamo per assurdo. Siano $\sigma(A) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$ autovalori e $\{v_1, \dots, v_n\}$ autovettori, supponiamo che $\{v_1, \dots, v_h\}$ siano linearmente indipendenti mentre $\{v_{h+1}, \dots, v_n\}$ siano linearmente dipendenti. Ciò significa che posso scrivere $v_j = \sum_{i=1}^h \alpha_{ji} v_i$ per $j = h+1, \dots, n$.

$$\left. \begin{aligned} Av_j &= A \left(\sum_{i=1}^h \alpha_{ji} v_i \right) = \sum_{i=1}^h \alpha_{ji} A(v_i) = \sum_{i=1}^h \alpha_{ji} \lambda_i v_i \\ Av_j &= \lambda_j v_j = \lambda_j \sum_{i=1}^h \alpha_{ji} v_i = \sum_{i=1}^h \alpha_{ji} \lambda_j v_i \end{aligned} \right\} \text{ queste due espressioni devono essere uguali, pertanto la differenza è nulla}$$

$\sum_{i=1}^h \alpha_{ji} (\lambda_i - \lambda_j) v_i = 0$ ma i primi h vettori sono linearmente indipendenti, quindi $\alpha_{ji} (\lambda_i - \lambda_j) = 0$ per $i = 1, \dots, h$. I coefficienti α_{ji} non possono essere tutti nulli perché questi vettori sono linearmente dipendenti (per ipotesi), quindi per almeno una coppia deve essere $\lambda_i - \lambda_j = 0 \Rightarrow \lambda_i = \lambda_j$ che confute l'ipotesi iniziale di autovalori distinti. assurdo! \square

Proprietà: Matrici simili hanno gli stessi autovalori, ovvero $\sigma(A) = \sigma(T^{-1}AT) \forall T^{n \times n}$.

Dim.: Gli autovalori di A sono dati da $\det(\lambda I - A) = 0$. Occorre quindi dimostrare che $\det(\lambda I - A) = \det(\lambda I - T^{-1}AT)$.

$$\begin{aligned} \det(\lambda I - T^{-1}AT) &= \det(\lambda T^{-1}T - T^{-1}AT) = \det(T^{-1}\lambda IT - T^{-1}AT) = \det(T^{-1}(\lambda I - A)T) = \\ &= \det T^{-1} \cdot \det(\lambda I - A) \cdot \det T = \det(\lambda I - A) \end{aligned}$$

Dato che T è invertibile, il determinante dell'inverso è il reciproco di $\det T$. \square

• Teorema: $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ è diagonalizzabile se e solo se ammette un insieme linearmente indipendente di n autovettori.

Dim. Dimostriamo le due implicazioni:

- Sufficienza: supponiamo $\{v_1, \dots, v_n\}$ autovettori linearmente indipendenti associati a $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ autovalori. Allora $Av_i = \lambda_i v_i \quad i=1, \dots, n$ o, in forma matriciale

$$A[v_1, \dots, v_n] = [\lambda_1 v_1, \dots, \lambda_n v_n] = \underbrace{[v_1, \dots, v_n]}_T \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} \Rightarrow AT = T\Delta \Rightarrow T^{-1}AT = T^{-1}T\Delta \Rightarrow \Delta = T^{-1}AT$$

matrice diagonale Δ

- Necessità: supponiamo esista T non singolare tale che $\Delta = T^{-1}AT$. Ottengo

$$T \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} = TT^{-1}AT; \text{ definisco } T = [v_1, \dots, v_n] \text{ e quindi ottengo}$$

$$[v_1, \dots, v_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} = A[v_1, \dots, v_n] \quad [v_1 \lambda_1, \dots, v_n \lambda_n] = [Av_1, \dots, Av_n] \text{ cioè } Av_i = \lambda_i v_i \quad i=1, \dots, n \quad \square$$

• Lemma: Dato un polinomio $b(\lambda) = b_k \lambda^k + \dots + b_0$, $\text{Ker}(b(A))$ è un sottospazio invariante in A , cioè $A(\text{Ker}(b(A))) \subseteq \text{Ker}(b(A))$

Dim.: Se $x \in \text{Ker}(b(A))$ significa $b(A) \cdot x = 0 \rightarrow (b_k A^k + \dots + b_0 I)x = 0$ moltiplico per A
 $A(b_k A^k + \dots + b_0 I)x = 0 \rightarrow (b_k A^{k+1} + \dots + b_0 A)x = 0 \rightarrow (b_k A^k + \dots + b_0 I)Ax = 0$ che significa che $Ax \in \text{Ker}(b(A)) \quad \square$