

PER TROVARE CONVESSITA' APPLICO:

• ALGORITMO

① APPLICHO CRITERIO DEI MINORI DI NORD OVEST

- SODDISFATTO \rightarrow CONVESSO
- TROVO UN DETERMINANTE $< 0 \rightarrow$ NON CONVESSO POICHE ≤ 0
- TROVO UN MINORE $= \emptyset$

\rightarrow ② APPLICHO CRITERIO MINORI PRINCIPALI

• MINORI DI NORD OVEST

ELIMINO LE $n-k$ RIGHE E COLONNE DI UNA MATRICE E:
ULTIME

$$Q > 0 \iff \text{TUTTI I MINORI DI N-O DI } k=1, \dots, n \text{ HANNO } \det > 0$$

esempio:

$$Q = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

per $k=1$ avremo $n-k=2$

$$\begin{vmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 4 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 5 > 0$$

per $k=2$ avremo $n-k=1$

$$\begin{vmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 4 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 15 - 2 = 13 > 0$$

per $k=3$ avremo $n-k=0$

$$\begin{vmatrix} 5 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 4 \end{vmatrix} \rightarrow \det(5 + 48) = 53$$

TUTTI > 0 ALLORA:

$$Q > 0 \rightarrow \text{DEF POSITIVA}$$

• MINORI PRINCIPALI

ELIMINO LE $n-k$ ~~RIGHE E LE~~ CORRISPONDENTI COLONNE ALLA
RIGHE E LE

$$Q \geq 0 \iff \text{TUTTI I MINORI PRINCIPALI HANNO } \det \geq 0$$

esempio:

$$\begin{bmatrix} 5 & 3 & 2 \\ 3 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

per $k=1$ avremo $n-k=2$

$$\begin{vmatrix} 5 & 3 & 2 \\ 3 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 5 \quad \begin{vmatrix} 5 & 3 & 2 \\ 3 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 3 \quad \begin{vmatrix} 5 & 3 & 2 \\ 3 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 2$$

per $k=2$ avremo $n-k=1$

$$\begin{vmatrix} 5 & 3 & 2 \\ 3 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 6 \quad \begin{vmatrix} 5 & 3 & 2 \\ 3 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 6 \quad \begin{vmatrix} 5 & 3 & 2 \\ 3 & 3 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 6$$

eccetera...

ESEMPIO - PRATICO:

$$f(x) = 7x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2 + 3x_3^2 + 2x_1x_2 + 8x_1x_3 + 2x_2x_3 + 4x_1 - x_2 + 2x_3$$

ADORA CALCOLO IL GRADIENTE E L'HESSIANA

$$\nabla f = \begin{bmatrix} 14x_1 + 2x_2 + 8x_3 + 4 \\ x_2 + 2x_1 + 2x_3 - 1 \\ 6x_3 + 8x_1 + 2x_2 + 2 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad \nabla^2 f = \begin{bmatrix} 14 & 2 & 8 \\ 2 & 1 & 2 \\ 8 & 2 & 6 \end{bmatrix}$$

POSSIAMO QUINDI STUDIARE IL PERNO:

$$\begin{vmatrix} 14 & 2 & 8 \\ 2 & 1 & 2 \\ 8 & 2 & 6 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 14 \quad \begin{vmatrix} 14 & 2 & 8 \\ 2 & 1 & 2 \\ 8 & 2 & 6 \end{vmatrix} \rightarrow \det = 10 \quad \begin{vmatrix} 14 & 2 & 8 \\ 2 & 1 & 2 \\ 8 & 2 & 6 \end{vmatrix} = 4 > 0$$

ADORA IL CRITERIO E' RISPETTATO:

$$Q = \nabla^2 f > 0 \rightarrow f \text{ STRETTAMENTE CONVESSA}$$

ESERCIZIO

$$\begin{array}{l} g_1 \\ g_2 \\ g_3 \end{array} \left\{ \begin{array}{l} \min x_1^2 + (x_2 + 2)^2 \\ x_1^2 + x_2^2 \leq 4 \\ x_2 \geq 0 \\ -x_1 + x_2 \leq 2 \end{array} \right. \rightarrow \begin{array}{l} \textcircled{1} \\ \nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 \\ 2(x_2 + 2) \end{bmatrix} \\ \nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \end{array}$$

CALCOLO:

• GRADIENTE

• HESSIANA

$\rightarrow \geq 0$ • CONVESSA

②

CONTROLLI CONVESSITA' INSIEME: CONTROLLI GRADIENTE E HESSIANA NEL VINCOLO

• g_2 e $g_3 \rightarrow$ SONO LINEARI \rightarrow CONVESSI

PER g_1 BISOGNA CALCOLARE ∇f e $\nabla^2 f$:

$$\nabla f = \begin{bmatrix} 2x_1 \\ 2x_2 \end{bmatrix} \quad \nabla^2 f = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} > 0 \rightarrow \text{CONVESSO}$$

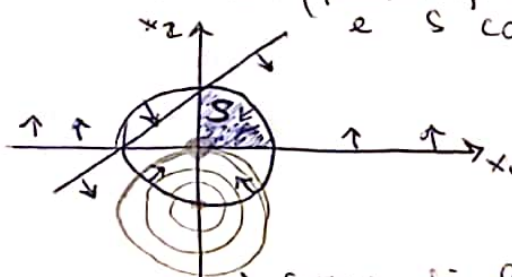
ADORA

f CONVESSA

S CONVESSO \rightarrow PROB. CONVESSO \rightarrow] MINIMO GLOBALE

③

POTEVAMO ANCHE UTILIZZARE WEIERSTRASS (perché f è ~~minima~~ continua) e S compatto) OPPURE GRAFICAMENTE:



curve di livello della f

CONDIZIONI DI OTTIMO

ES. 2

$$\begin{cases} \min f(x) \\ \Delta x \leq b \end{cases} \rightarrow d \text{ AMMISSIBILI: } d \in \mathbb{R}^n \rightarrow a_i d \leq 0, \forall i \in I(x)$$

$$\text{dove } I(x) = \{i=1, \dots, m : a_i^T x = b_i\}$$

SE INVECE IL VINCOLO È DI UGUAGLIANZA:

$$a_i^T x = b_i \quad \text{per } i=1, \dots, p$$

E QUINDI LA SOLA AMMISSIBILE SEI

$$a_i^T d = 0$$

• VINCOLO DI BOX

$$\begin{cases} \min f(x) \\ l_i \leq x_i \leq u_i \end{cases}$$

DOVE:

$$f \in C^1 \text{ e } x^* \text{ MINIMO LOCALE}$$

λ AMMISSIBILE

$$\frac{df(x^*)}{dx_i} = \begin{cases} \geq 0 & \text{se } x^* = l_i \\ = 0 & \text{se } l_i = x^* \leq u_i \\ \leq 0 & \text{se } x^* = u_i \end{cases}$$

ESERCIZIO → OTTIMO

$$\min (x_1 - 1)^2 + x_2$$

∃! SOL. WEIERSTRASS

$$\begin{cases} (x_1 - 1)^2 + x_2^2 = 1 \\ x_1 \geq 0 \rightarrow -x_1 \leq 0 \end{cases}$$

↑

→ INSIEME CHIUSO E COMPATTO

POSSIAMO UTILIZZARE LE CONDIZIONI KKT IN MODO TALE DA OTTENERE TUTTI I CANDIDATI ALL'OTTIMO:

① LAGRANGIANA:

$$\mathcal{L}(x, \lambda, \mu) = (x_1 - 1)^2 + x_2 + \mu [(x_1 - 1)^2 + x_2^2 - 1] - \lambda x_1$$

② ANNULLAMENTO LAGRANGIANA:

$$\nabla_{x_1} \mathcal{L}(\dots) = 2(x_1 - 1) + 2\mu(x_1 - 1) - \lambda = 0$$

$$\nabla_{x_2} \mathcal{L}(\dots) = 1 + 2\mu x_2$$

③ IMPONIAMO LA COMPLEMENTARIETÀ: $(\lambda_i g_i(x) = 0)$

$$\lambda x_1 = 0 \quad \begin{cases} \lambda = 0 \\ x_1 = 0 \end{cases}$$

④ MA ORA IMPONIAMO $\lambda \geq 0$ E $x_1 = 0$

⑤ ALL'AMMISSIBILITÀ DOI? $(g(x) \leq 0 \quad h(x) = 0)$

$$x_1 \geq 0$$

$$(x_1 - 1)^2 + x_2^2 = 1$$

⑥ SOSTITUIAMO $\lambda \geq 0$ E $x_1 = 0$:

$$1 + x_2^2 = 1 \rightarrow x_2 = 0$$

E QUINDI:

$$x^* = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \rightarrow \text{CHE SOSTITUITO } \nabla \mathcal{L} = 0 \rightarrow \begin{cases} -2 - 2\mu - \lambda = 0 \\ 1 = 0 \rightarrow \text{IMP!} \end{cases}$$

QUINDI NON RIESCO A SODDISFARRE LE KKT.

MA ORA CONTROLLIAMO LA REGOLARITÀ PER POTER UTILIZZARE LICQ.

$$\nabla h = \begin{bmatrix} 2(x_1-1) \\ 2x_2 \end{bmatrix} \rightarrow \nabla h(0) = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \end{bmatrix} \text{ e } \nabla g = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

MAIORA LE AFFIANCO:

$$\begin{bmatrix} -2 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \text{rk} = 1 \rightarrow \text{NO LINEARMENTE INDIPENDENTI}$$

QUINDI NON SODDISFATTO LE UCR.

UTILIZZIAMO MAIORA LE CONDIZIONI DI KKT-JOHN.

IMPOSTIAMO SUBITO $\lambda_0 = 0$ (perché $\lambda_0 = 1$ già usato) MAIORA:

$$\bullet \nabla L_{x_1} = \lambda_0 2(x_1-1) + 2\mu(x_1-1) - \lambda = 0$$

$$\bullet \nabla L_{x_2} = \lambda_0 + 2\mu x_2 = 0$$

$$\bullet \lambda \cdot x_1 = 0 \begin{cases} \lambda = 0 \\ x_1 = 0 \end{cases}$$

$$\bullet \lambda, \lambda_0 \geq 0$$

$$\bullet (x_1-1)^2 + x_2^2 = 1, x_1 \geq 0$$

MAIORA VERIFICHIAMO SE IMPOSTANDO $\lambda_0 = 0$ E $x = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ TROVO λ E μ , MAIORA:

$$\begin{aligned} -2\mu - \lambda &= 0 \\ 0 &= 0 \end{aligned} \rightarrow \lambda = -2\mu \geq 0 \rightarrow \begin{aligned} \lambda &\geq 0 \\ \mu &\leq 0 \end{aligned}$$

TROVANDO COSÌ I MULTIPLICATORI $\rightarrow \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ VERIFICA FJ.

(2) IMPOSTIAMO $\lambda = 0$ E $x_1 > 0$ MAIORA APPLICHIAMO KKT:

$$\bullet \nabla L_{x_1} = 2(x_1-1) + 2\mu(x_1-1) = 0 \quad *$$

$$\bullet \nabla L_{x_2} = 1 + 2\mu x_2 = 0$$

$$\bullet (x_1-1)^2 + x_2^2 = 1, x_1 \geq 0$$

POSSIAMO RICAVARE:

$$(x_1-1)^2 = 1 - x_2^2$$

MAIORA DA * POSSO SCRIVERE:

$$(x_1-1)(2+2\mu) = 0 \begin{cases} x_1 = 1 \\ \mu = -1 \end{cases}$$

SE $x_1 = 1$ MAIORA:

$$x_2^2 = 1 \begin{cases} x_2 = 1 \rightarrow \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \rightarrow 1 + 2\mu = 0 \rightarrow \mu = -\frac{1}{2} \quad \text{OK} \\ x_2 = -1 \rightarrow \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \rightarrow 1 - 2\mu = 0 \rightarrow \mu = \frac{1}{2} \quad \text{OK} \end{cases}$$

OTTENENDO COSÌ DUE SOLUZIONI (IN REALTÀ MANCA UN PEZZO) E PER SCELGERE L'OTTIMA BASTA SOSTITUIRE E CARNARE AL VALORE OTTENUTO.

ESEMPIO: IPERPIANO AMMISSIBILE

ES. 3

DATO IL TS:

$$TS = \left\{ \left(\begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix}, 1 \right), \left(\begin{bmatrix} 7 \\ 4 \end{bmatrix}, 1 \right), \left(\begin{bmatrix} 5 \\ 7 \end{bmatrix}, 1 \right), \left(\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, -1 \right), \left(\begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, -1 \right), \left(\begin{bmatrix} 3 \\ 3 \end{bmatrix}, -1 \right) \right\}$$

QUINDI I DUE INSIEMI SONNO:

$$A = \left\{ \begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 7 \\ 4 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 5 \\ 7 \end{bmatrix} \right\} \quad e \quad B = \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \end{bmatrix} \right\}$$

E DATA L'EQUAZIONE DI UN IPERPIANO:

$$\hat{w}^T x + \hat{b} = 2x_1 + x_2 - 10$$

$$\hat{w} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} \rightarrow \|\hat{w}\| = \sqrt{4+1} = \sqrt{5}$$

POSSIAMO SCRIVERE QUINDI PER A:

$$\left. \begin{aligned} d\left(\begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix}, \begin{pmatrix} \hat{w} \\ \hat{b} \end{pmatrix}\right) &= \frac{|\hat{w}^T x + \hat{b}|}{\|\hat{w}\|} = \frac{|10+5-10|}{\sqrt{5}} = \frac{5}{\sqrt{5}} \\ d\left(\begin{bmatrix} 7 \\ 4 \end{bmatrix}, \begin{pmatrix} \hat{w} \\ \hat{b} \end{pmatrix}\right) &= \frac{|14+4-10|}{\sqrt{5}} = \frac{8}{\sqrt{5}} \\ d\left(\begin{bmatrix} 5 \\ 7 \end{bmatrix}, \begin{pmatrix} \hat{w} \\ \hat{b} \end{pmatrix}\right) &= \frac{|10+7-10|}{\sqrt{5}} = \frac{7}{\sqrt{5}} \end{aligned} \right] \quad \begin{aligned} \hat{x}_i &= \begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix} \\ \hat{d}_i &= \frac{5}{\sqrt{5}} \end{aligned}$$

PER B, INVECE:

$$\left. \begin{aligned} d\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \begin{pmatrix} \hat{w} \\ \hat{b} \end{pmatrix}\right) &= \frac{6}{\sqrt{5}} \\ d\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, \begin{pmatrix} \hat{w} \\ \hat{b} \end{pmatrix}\right) &= \frac{9}{\sqrt{5}} \\ d\left(\begin{bmatrix} 3 \\ 3 \end{bmatrix}, \begin{pmatrix} \hat{w} \\ \hat{b} \end{pmatrix}\right) &= \frac{1}{\sqrt{5}} \end{aligned} \right] \quad \begin{aligned} \hat{x}_j &= \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \end{pmatrix} \quad e \quad \hat{d}_j = \frac{1}{\sqrt{5}} \end{aligned}$$

DI CONSEGUENZA SCRIVEREMO:

$$P(\hat{w}, \hat{b}) = \min \{d_i, d_j\} = \frac{1}{\sqrt{5}}$$

POSSIAMO QUINDI CERCARE $\alpha \in \beta$:

$$\begin{cases} \alpha \hat{w}^T x_i + \beta = 1 \\ \alpha \hat{w}^T x_j + \beta = -1 \end{cases} \rightarrow \alpha \hat{w} = \begin{pmatrix} 2\alpha \\ \alpha \end{pmatrix}$$

QUINDI AVREMO:

$$\alpha \hat{w}^T \hat{x}_i + \beta = (2\alpha \quad \alpha) \begin{pmatrix} 5 \\ 5 \end{pmatrix} + \beta = 1 \rightarrow 10\alpha + 5\alpha + \beta = 1 \rightarrow 15\alpha + \beta = 1$$

E ANCHE:

$$\alpha \hat{w}^T \hat{x}_j + \beta = (2\alpha \quad \alpha) \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \end{pmatrix} + \beta = -1 \rightarrow 9\alpha + \beta = -1$$

CHE POSSO METTERE A SISTEMA:

$$\begin{cases} 15\alpha + \beta = 1 \\ 9\alpha + \beta = -1 \end{cases} \rightarrow \alpha = \frac{1}{3} \quad \text{che è} < 1$$

MENTRE:

$$\beta = 1 - 15\alpha = -4$$

QUINDI AVREMO:

$$\begin{pmatrix} \bar{w} \\ \bar{b} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2/3 \\ 1/3 \\ -4 \end{pmatrix} \rightarrow \text{EQUAZIONE IPERPIANO: } \frac{2}{3}x_1 + \frac{1}{3}x_2 - 4 = 0$$

DOVE IL MARGINE SEGNALA:

$$P(\bar{w}, b) = \frac{1}{\|\bar{w}\|} = \frac{3}{\sqrt{5}} = \frac{\hat{d}_i + \hat{d}_j}{2} = \left(\frac{1}{\sqrt{5}} + \frac{5}{\sqrt{5}}\right) \cdot \frac{1}{2}$$

$$\|\bar{w}\| = \sqrt{\frac{4}{9} + \frac{1}{9}} = \frac{\sqrt{5}}{3}$$

ESERCIZIO: IPERPIANO OTTIMO

DATO UN TS DEL TIPO:

$$TS = \left\{ \left(\begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix}, 1 \right), \dots, \left(\begin{bmatrix} 3 \\ 3 \end{bmatrix}, -1 \right) \right\}$$

$$A = \left\{ \begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix}, \text{ tutti quelli con } 1 \right\}$$

$$B = \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \text{ tutti quelli con } -1 \right\}$$

POSSIAMO QUINDI RISOLVERE:

$$\begin{cases} \text{min} \frac{1}{2} w_1^2 + \frac{1}{2} w_2^2 \\ w_1 \cdot 5 + w_2 \cdot 5 + b \geq 1 & \lambda_1 \\ \vdots \\ w_1 \cdot 3 + w_2 \cdot 3 + b \leq -1 & \lambda_6 \end{cases} *$$

ADDETERMINIAMO ALLORA LE KKT (necessarie e sufficienti):

$$\mathcal{L}(w_1, w_2, \lambda_1, \dots, \lambda_6) = \frac{1}{2} w_1^2 + \frac{1}{2} w_2^2 - \lambda_1 (w_1 \cdot 5 + w_2 \cdot 5 + b - 1) - \dots - \lambda_6 (3w_1 + 3w_2 + b + 1)$$

ALLORA POSSIAMO SCRIVERE:

$$① \text{ ANNULLAMENTO } \nabla \mathcal{L} = 0 \left(\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_1}, \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w_2}, \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b} \right)$$

$$② \text{ COMPLEMENTARIETÀ (VINCOLI} = 0)$$

$$③ \text{ NON NEGATIVITÀ } (\lambda_1, \dots, \lambda_6 \geq 0)$$

$$④ \text{ AMMISSIBILITÀ (VINCOLI NORMALI GIÀ DATI/FATTI) *}$$

ESEMPIO: DUE

$$\text{DATO IL SEGUENTE TS} = \left\{ \left(\begin{bmatrix} 4.231 \\ 4.750 \end{bmatrix}, 1 \right), \dots, \left(\begin{bmatrix} 6.593 \\ -2.824 \end{bmatrix}, 1 \right) \right\}$$

• DOMANDA 1

SCRIVI IL DUALE (CON $C=1$):

$$\begin{cases} \text{max} \sum_{i=1}^{17} \sum_{j=1}^{17} \lambda_i \lambda_j y_i y_j x_i^T x_j - \sum_{i=1}^{17} \lambda_i \\ \sum_{i=1}^{17} \lambda_i y_i = 0 \\ 0 \leq \lambda_i \leq C=1 \\ -\lambda_1 + \lambda_2 + \dots = 0 \end{cases}$$

• DOMANDA 2

SAPENDO LA SOLUZIONE DEL DUALE $\lambda^T = [0.422 \dots 1]$ INDIVIDUA I VETTORI DI SUPPORTO E CALCOLA L'IPERPIANO OTTIMO.

$$w^* = \sum_{i=1}^2 \lambda_i^* y_i x_i = -0.422 \begin{pmatrix} 4.231 \\ 4.750 \end{pmatrix} + \dots = \begin{pmatrix} -0.216 \\ -3.468 \end{pmatrix}$$

MENTRE b^* SARA':

$$\lambda_i^* = 0.422 \in (0, 1) \rightarrow \lambda_i^* (y_i (w^{*T} x_i + b^*) - 1) = 0$$

$$b^* = \frac{1}{y_i} - \sum \lambda_i^* y_i (x_i)^T x + b^* \Rightarrow -1((-0.216 \quad -3.468) \begin{pmatrix} 4.231 \\ 4.750 \end{pmatrix} + b^*) = 0$$

ALLORA L'IPERPIANO SARÀ:

$$b^* = 16.387$$

$$-0.216 x_1 - 3.468 x_2 + 16.387 = 0 \rightarrow y(x) = (x)$$

DOMANDA 3

ES-4

MAE QUANTO ξ POSSONO ESSERE DETERMINATI?

DELLA COMPLEMENTARIETÀ?

$$\mu_i \xi_i^* = 0 = (C - \lambda_i^*) \xi_i \rightarrow \xi_i = 0 \text{ se } \lambda_i^* < C$$

MAIORA:

$\xi_i^* =$ tutti quelli come $\lambda < C = \xi_i^* = 0 \rightarrow$ BEN CLASSIFICATI
PER QUELLI $\xi = C$ NON SO.

DOMANDA 4

DATO IL PUNTO $x^T = (3 \ 7)$ COME CLASSIFICA IL NIA MAX SUM?

$$y\left(\begin{pmatrix} 3 \\ 7 \end{pmatrix}\right) = \text{sgn}(4) = -1 \rightarrow x^T = (3 \ 7) \in B$$

ESERCIZIO: KERNEL LINEARE

DATO UN TRAINING SET:

$$TS = \left\{ \left(\begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix}, 1 \right), \dots, \left(\begin{bmatrix} 3 \\ 3 \end{bmatrix}, -1 \right) \right\}$$

MAIORA IL PRIMO RISULTATO:

$$A = \left\{ \begin{bmatrix} 5 \\ 5 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 7 \\ 4 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 5 \\ 7 \end{bmatrix} \right\}$$

$$B = \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \end{bmatrix} \right\}$$

$$\begin{cases} \min \frac{1}{2} w_1^2 + \frac{1}{2} w_2^2 + C \xi_1 + \dots + C \xi_6 \\ w_1 \cdot 5 + w_2 \cdot 5 + b \geq 1 - \xi_1 \rightarrow \alpha_1 \\ \vdots \\ w_1 \cdot 3 + w_2 \cdot 3 + b \leq -1 - \xi_6 \rightarrow \alpha_6 \\ \xi_i \geq 0 \end{cases}$$

POSSIAMO CALCOLARE IL Q COME:

$$Q = \begin{bmatrix} 50 & 55 & \dots \\ 55 & 65 & \\ \vdots & & \end{bmatrix} \text{ dove } i^j \text{ calcolati: } x_i^T \cdot x_j$$

$$x_1^T \cdot x_1 = (5 \ 5) \begin{pmatrix} 5 \\ 5 \end{pmatrix} = 25 + 25 = 50$$

CHE UNA AUTOCORRELAZIONE?

$$\xi(0, \dots, 217.5983)$$

POSSIAMO QUINDI PASSARE A RISOLVERE:

$$\begin{cases} \min \sum_{i=1}^6 \sum_{j=1}^6 Q_{ij} \cdot \alpha_i \cdot \alpha_j - \sum_{i=1}^6 \alpha_i \\ \alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 - \alpha_4 - \alpha_5 - \alpha_6 = 0 \\ 0 \leq \alpha_i \leq C = 1 \end{cases}$$

$$\alpha < \epsilon$$

POSSIAMO SCRIVERE/IDOTIZZARE:

$$\alpha_k = \left(\frac{1}{2} \ 1 \ 0 \ \frac{1}{2} \ 1 \ 0 \right)^T \rightarrow \text{AMMISSIBILE} \in$$

QUINDI IL SOTTOPROBLEMA DIVENTA:

$$w = \{1, 4\}$$

$$\bar{w} = \{2, 3, 5, 6\}$$

$$\min \frac{1}{2} (\alpha_1 \ 1 \ 0 \ \alpha_4 \ 1 \ 0) Q \cdot \alpha_k + (-\alpha_1 - 1 - \alpha_4 - 1) =$$

$$= \dots = 25\alpha_1^2 + \frac{5}{2}\alpha_4^2 - 15\alpha_1\alpha_4 + 29\alpha_1 - 7\alpha_4$$

$$\alpha_1 + 1 + 0 \cdot 1 - \alpha_4 - 1 - 1 \cdot 0 = 0$$

$$\alpha_1 = \alpha_4$$

$$0 \leq \alpha_1 \leq 1$$

$$0 \leq \alpha_4 \leq 1$$

ovvero

$$\begin{cases} \min 12.5\alpha_1^2 + 22\alpha_1 \\ 0 \leq \alpha_1 \leq 1 \\ \alpha_1 \geq 0 \\ \alpha_1 \leq 1 \end{cases}$$

derivando rispetto ad α :

$$25\alpha_1 + 22 = 0 \rightarrow \alpha_1 = -\frac{22}{25} \rightarrow \alpha^* = 0$$

$$\mathcal{L}(\alpha_1, \xi_1, \xi_2) = 12.5\alpha_1^2 + 22\alpha_1 - \xi_1\alpha_1 + \xi_2(\alpha_1 - 1)$$

quindi:

$$\begin{cases} 25\alpha_1 + 22 - \xi_1 + \xi_2 = 0 \\ \xi_1\alpha_1 = 0 \rightarrow \xi_1 \geq 0 \\ \xi_2(\alpha_1 - 1) = 0 \rightarrow \xi_2 \geq 0 \\ 0 \leq \alpha_1 \leq 1 \\ \xi_{1,2} \geq 0 \end{cases}$$

di conseguenza avremo $\alpha_1 = 0$ e $\xi_1 = 22$. Quindi $\alpha_1 = 0$ è ottimo e la soluzione del problema risulta essere:

$$\alpha^* = \alpha_u^* = 0 \rightarrow \alpha_k = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1 \\ 0 \\ 1/2 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \alpha_{kH} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

ESEMPIO: α OTTIMO

riprendendo l'esempio \uparrow , possiamo scrivere:

$$\alpha = \left(\frac{1}{2} \ 1 \ 0 \ \frac{1}{2} \ 0\right)^T$$

$$y = (1 \ 1 \ 1 \ -1 \ -1 \ -1)^T$$

$$\nabla f(\alpha) = \begin{pmatrix} 46.5 & 61 & 49.5 & -12 & -15 & -29.5 \end{pmatrix} \quad y=1 \quad y=-1$$

possiamo scrivere ancora:

$$L(\alpha) = \{3, 6\} \text{ dove } \alpha=0, \text{ dove } L^+ = \{3\}, L^- = \{6\}$$

$$U(\alpha) = \{2, 5\} \text{ dove } \alpha=1, \text{ dove } U^+ = \{2\}, U^- = \{5\}$$

siccome poi:

$$S(\alpha), R(\alpha) \neq 0 \rightarrow \max \left\{ -\frac{\nabla f(\alpha)}{y_i} \right\} \leq \min \left\{ -\frac{\nabla f(\alpha)}{y_i} \right\}$$

ovvero:

$$-\frac{\nabla f(\alpha)}{y_i} = (-46.5 \ \dots \ -29.5)^T$$

quindi:

$$\max_{i \in R} \left\{ -\frac{\nabla f(\alpha)}{y_i} \right\} = -12$$

$\rightarrow -12 \not\leq -61$ CONDIZIONE OTTIMO VIOLATA

$$\min_{i \in S} \left\{ -\frac{\nabla f(\alpha)}{y_i} \right\} = -61$$