

SCHEMA SULLE CONDIZIONI DI OTTIMALITÀ

C. NECESSARIE

Se $\bar{x} \in F$ e' minimo locale ALLORA

NON VINCOLATO $F = \mathbb{R}^n$

PRIMO ORDINE

$$\nabla f(\bar{x}) = 0$$

SECONDO ORDINE

$$\nabla^2 f(\bar{x}) = 0$$

$\nabla^2 f(\bar{x})$ e' semidefinita positiva

$$(\nabla^2 f(\bar{x}) d \geq 0 \quad \forall d \in \mathbb{R}^n)$$

VINCOLATO $F = \{x \in \mathbb{R}^n \mid g(x) \leq 0, h(x) = 0\}$

• \bar{x} e' un punto di $F - J$

• Se valgono ipotesi di regolarità sui vincoli
(g, h lineari, MFCA, LICQ)

$\Rightarrow \bar{x}$ e' punto di KKT

Sotto l'ipotesi di LICQ

\bar{x} e' punto KKT e

$$d^T \nabla^2 \tilde{\ell}(\bar{x}, \lambda, \mu) d \geq 0 \quad \forall d \in T(\bar{x}, \lambda)$$

insieme delle direzioni ammissibili che fa int. i vincoli strettamente attivi

C. SUFFICIENTI

NON VINCOLATO $F = \mathbb{R}^n$

$$\nabla f(\bar{x}) = 0$$

$$d^T \nabla^2 f(\bar{x}) d > 0 \quad \forall d \neq 0$$

\Downarrow

$\nabla^2 f(\bar{x})$ e' definita positiva

VINCOLATO $F = \{x \in \mathbb{R}^n \mid g(x) \leq 0, h(x) = 0\}$

\bar{x} e' punto di $F - J$
e

$$d^T \nabla^2 \tilde{\ell}(\bar{x}, \lambda_0, \lambda, \mu) d > 0$$

$\forall d \in T(\bar{x}, \lambda); d \neq 0$

Allora $\bar{x} \in F$ e' punto di minimo locale (stretto)

N.B per avere condizioni sufficienti e' necessario utilizzare info del 2° ordine

Esempio:

$$\min x_1^2 + x_2^2 - 4x_1 - 4x_2$$

$$x_1^2 \leq x_2 \quad (\text{P})$$

$$x_1 + x_2 \leq 2$$

Le condizioni KKT per (P) portano al sistema

$$\begin{cases} 2x_1 + 2\lambda x_1 + \lambda_2 - 4 = 0 \\ 2x_2 - \lambda_1 + \lambda_2 - 4 = 0 \\ \lambda_1 \geq 0, \lambda_2 \geq 0 \\ \lambda_1(x_1^2 - x_2) = 0; \lambda_2(x_1 + x_2 - 2) = 0 \\ (x_1^2 - x_2) \leq 0; (x_1 + x_2 - 2) \leq 0 \end{cases}$$

→ Si può verificare che $(\bar{x}, \bar{\lambda}) = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}\right)$ è KKT

$$\begin{cases} \lambda_1 = 0 \\ \lambda_2 = 2 > 0 \end{cases}$$

Vogliamo verificare che $(\bar{x}, \bar{\lambda}) = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \end{pmatrix}\right)$ sia minimo locale per (P)

Fruttando le condizioni sufficienti.

$$\bar{I}(\bar{x}) = \{2\}$$

poiché $g_2(\bar{x}) = 0$ e $\lambda_2 > 0$

$$F = \left\{ x \in \mathbb{R}^2 \mid \begin{array}{l} x_1^2 \leq x_2 \\ x_1 + x_2 \leq 2 \end{array} \right\} \quad g_1(x) = x_1^2 - x_2 \\ g_2(x) = x_1 + x_2 - 2$$

$$|\bar{I}(\bar{x})| = 1 < 2 = n \rightarrow \text{dimensione del problema}$$

↑ Non posso applicare

il corollario poiché non

ho soddisfatto la ipotesi

(n vettori lin. tra $\nabla g_i(\bar{x})$ con $i \in \bar{I}(x)$)

Cerchiamo di verificare le ipotesi del teorema:

$$(\bar{x}, \bar{\lambda}) \text{ KKT} \Rightarrow (\bar{x}, \lambda_0 = 1, \bar{\lambda}) \text{ è un punto di F-J}$$

Vogliamo verificare

$$d^T \nabla^2 \tilde{\mathcal{L}}(\bar{x}, \lambda_0, \bar{\lambda}) d > 0 \quad \forall d \in T(\bar{x}, \bar{\lambda}) \text{ con } d \neq 0$$

$$\text{con } \tilde{\mathcal{L}}(x, \lambda_0, \lambda) = \lambda_0 f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x)$$

$$\nabla_x \tilde{\mathcal{L}}(x, \lambda_0, \lambda) =$$

$$\text{Ricordiamo che } T(\bar{x}, \bar{\lambda}) = \left\{ d \in \mathbb{R}^2 \mid \begin{array}{l} \nabla g_i(x)^T d = 0 \quad \forall i \in \bar{I}(\bar{x}) \\ \nabla g_i(x)^T d \leq 0 \quad \forall i \in I(\bar{x}) \setminus \bar{I}(\bar{x}) \end{array} \right\}$$

$$\bar{I}(\bar{x}) = \{2\} \quad \bar{I}(\bar{x}) = \{1\}$$

$$= \left\{ d \in \mathbb{R}^2 \mid \begin{array}{l} \nabla g_2(\bar{x})^T d = 0 \\ \nabla g_1(\bar{x})^T d \leq 0 \end{array} \right\} = \left\{ d \in \mathbb{R}^2 \mid \begin{array}{l} 2d_1 - d_2 = 0 \\ d_1 + d_2 \leq 0 \end{array} \right\} =$$

$$= \left\{ d \in \mathbb{R}^2 \mid \begin{array}{l} d_2 = 2d_1 \\ d_1 + 2d_1 \leq 0 \end{array} \right\} = \left\{ \begin{pmatrix} d_1 \\ 2d_1 \end{pmatrix}; d_1 \leq 0 \right\}$$

Calcoliamo $\nabla^2 \tilde{\mathcal{L}}(\bar{x}, \lambda_0 = 1, \bar{\lambda})$

$$\nabla_x \tilde{\mathcal{L}}(x, \lambda_0, \lambda) = \begin{pmatrix} 2\lambda_0(x_1 - 2) + 2\lambda_1 x_1 + \lambda_2 \\ 2\lambda_0(x_2 - 2) - \lambda_1 + \lambda_2 \end{pmatrix}$$

$$\nabla^2 \tilde{\mathcal{L}}(x, \lambda_0, \lambda) = \begin{pmatrix} 2\lambda_0 + 2\lambda_1 & 0 \\ 0 & 2\lambda_0 \end{pmatrix}$$

$$\nabla^2 \tilde{\mathcal{L}}(\bar{x}, \lambda_0 = 1, \bar{\lambda}) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \Rightarrow \nabla^2 \tilde{\mathcal{L}}(\bar{x}, \lambda_0 = 1, \bar{\lambda}) \text{ e' definita positiva su } \mathbb{R}^2$$

$$\Rightarrow d^T \nabla^2 \tilde{\mathcal{L}}(\bar{x}, \lambda_0 = 1, \bar{\lambda}) d > 0 \quad \forall d \in T(\bar{x}, \bar{\lambda}) \quad d \neq 0$$

ALGORITMI P.O. VINCOLATA

Cercare di determinare
DIREZIONI AMMISSIBILI DI DISCESA
(ovv. direzioni che riescono a far diminuire
la funzione obiettivo rispettando i vincoli)

Risolve una successione di problemi di ottimizzazione NON VINCOLATA in cui la fn. obiettivo tenga conto in qualche modo dei vincoli del prob. di partenza

Metodo delle penaltà
sequentiali

TEOREMA:

Sia $f, g, h \in C^1(\mathbb{R}^n)$

$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$; $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$; $h: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$

$$\begin{aligned} \min f(x) \\ g(x) \leq 0 \\ h(x) = 0 \end{aligned}$$

Sia $\bar{x} \in F$. Se \bar{x} non è punto di $F - \delta$
allora i seguenti insiemi:

$$D_s(\bar{x}) = \left\{ d \in \mathbb{R}^n \mid \nabla f(\bar{x})^T d < 0 \right\}$$

$$F_s(\bar{x}) = \left\{ d \in \mathbb{R}^n \mid \nabla g_i(\bar{x})^T d < 0; i \in I(\bar{x}) \right\}$$

$$H_s(\bar{x}) = \left\{ d \in \mathbb{R}^n \mid \nabla h_j(\bar{x})^T d = 0; j = 1, \dots, p \right\}$$

Hanno intersezione non vuota ($\neq \emptyset$)

TEOREMA

$f, g_i, h_j \in C^1(\mathbb{R}^n)$ $i = 1, \dots, m$; $j = 1, \dots, p$

Sia $x \in F$ t.c. $D_s(x) \cap F_s(x) \cap H_s(x) \neq \emptyset$

Allora $\forall d \in D_s(x) \cap F_s(x) \cap H_s(x)$

$\exists \delta > 0$ t.c. $\forall d \in (0, \delta)$ si ha

$$f(\bar{x} + \alpha d) < f(\bar{x})$$

$$g_i(\bar{x} + \alpha d) \leq 0 \quad i = 1, \dots, m$$

$$h_j(\bar{x} + \alpha d) = z_{h_j}(\bar{x}, \alpha d) \quad j = 1, \dots, p$$

$$\text{con } \lim_{d \rightarrow 0} \frac{z_{h_j}(\bar{x}, \alpha d)}{\alpha} = 0 \quad \text{e } z_{h_j}(\bar{x}, \alpha d) = 0 \quad \text{se } h_j \text{ e' lineare}$$

DIMOSTRAZIONE:

δf s' intuisce il t. della media

$$\bullet f(\bar{x} + \alpha d) = f(\bar{x}) + \alpha \left(\underbrace{\nabla f(\bar{x})^T d}_{=0} + \frac{z_f(\bar{x}, \alpha d)}{\alpha} \right)$$

con $\lim_{\alpha \rightarrow 0} \frac{z_f(\bar{x}, \alpha d)}{\alpha} = 0$ poiché $d \in D_s(\bar{x})$

$$\Rightarrow \exists \delta_1 > 0 \text{ t.c } \forall \alpha \in (0, \delta_1) \quad f(\bar{x} + \alpha d) < f(\bar{x})$$

$$\bullet h_j(\bar{x} + \alpha d) = h_j(\bar{x}) + \alpha \nabla h_j(\bar{x})^T d + z_{h_j}(\bar{x}, \alpha d) \quad j = 1, \dots, p$$

$=0$ $=0$
poiché $\bar{x} \in F$ poiché $d \in H_s(\bar{x})$

Per $g_i(\bar{x} + \alpha d)$ distinguiamo due casi:

• Se $i \in I(\bar{x})$

$$g_i(\bar{x} + \alpha d) = \underbrace{g_i(\bar{x})}_{=0} + \alpha \left(\underbrace{\nabla g_i(\bar{x})^T d}_{=0} + \frac{z_{g_i}(\bar{x}, \alpha d)}{\alpha} \right)$$

con $\lim_{\alpha \rightarrow 0} \frac{z_{g_i}(\bar{x}, \alpha d)}{\alpha} = 0$ poiché $d \in F_s(\bar{x})$

$$\text{Quindi } \exists \delta_2 > 0 \text{ t.c } \forall \alpha \in (0, \delta_2) \quad g_i(\bar{x} + \alpha d) < 0$$

$$g_i(\bar{x} + \alpha d) < 0$$

• Se $i \notin I(\bar{x}) \Rightarrow g_i(\bar{x}) < 0$

$$g_i(\bar{x} + \alpha d) = g_i(\bar{x}) + \alpha \left(\nabla g_i(\bar{x})^T d + \frac{z_{g_i}(\bar{x}, \alpha d)}{\alpha} \right)$$

$$\exists \delta_3 > 0 \text{ t.c } \forall \alpha \in (0, \delta_3)$$

$$|g_i(\bar{x})| > \left| \alpha \left(\nabla g_i(\bar{x})^T d + \frac{z_{g_i}(\bar{x}, \alpha d)}{\alpha} \right) \right|$$

Quindi

$$g_i(\bar{x} + \alpha d) \leq 0$$

Scegliendo $\delta = \min \{ \delta_1, \delta_2, \delta_3 \}$ ho la mia tesi del teorema \square