

# Ottimizzazione dei Sistemi Complessi

G. Liuzzi<sup>1</sup>

Mercoledì 25 Marzo 2020

---

<sup>1</sup>Istituto di Analisi dei Sistemi ed Informatica IASI - CNR

# Punti di KKT

## Definizione (Punto di KKT)

Un punto  $x \in \mathbb{R}^n$  è un **punto di KKT** quando esiste un vettore di moltiplicatori (di KKT),  $(\lambda, \mu)$ , tale che sia soddisfatto il sistema

$$\nabla f(x) + \nabla g(x)\lambda + \nabla h(x)\mu = \mathbf{0}$$

$$\lambda \geq \mathbf{0}$$

$$\lambda_i g_i(x) = 0, \quad i = 1, \dots, m$$

$$g(x) \leq \mathbf{0}, \quad h(x) = \mathbf{0}$$

# Problemi convessi

Supponiamo:

- $f, g$  continuamente differenziabili e **convesse**
- $h$  **affini**, e.g.  $h_j(x) = a^T x - b = 0$

**N.B.** sotto queste ipotesi diciamo che il problema è convesso

$$\begin{array}{ll} \min & x_1 + x_2 \\ \text{s.t.} & x_1^2 + x_2^2 \leq 2 \end{array} \quad \textit{non è convesso}$$

# Problemi convessi

Supponiamo:

- $f, g$  continuamente differenziabili e **convesse**
- $h$  **affini**, e.g.  $h_j(x) = a^T x - b = 0$

**N.B.** sotto queste ipotesi diciamo che il problema è convesso

$$\begin{array}{ll} \min & x_1 + x_2 \\ \text{s.t.} & x_1^2 + x_2^2 = 2 \end{array} \quad \textit{non è convesso}$$

# Problemi convessi

## Teorema (Ogni minimo locale è globale)

*Sia  $x^* \in \mathcal{F}$  un punto di **minimo locale** del problema. allora  $x^*$  è anche un **minimo globale** del problema.*

**Dim.** Sia  $\mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  l'intorno di  $x^*$  tale che

$$f(x^*) \leq f(x), \quad \forall x \in \mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$$

Supponiamo, per assurdo, che  $x^*$  non sia minimo globale, cioè, esiste  $x^\circ \in \mathcal{F}$  tale che

$$f(x^\circ) < f(x^*)$$

# Problemi convessi

## Teorema (Ogni minimo locale è globale)

*Sia  $x^* \in \mathcal{F}$  un punto di **minimo locale** del problema. allora  $x^*$  è anche un **minimo globale** del problema.*

**Dim.** Sia  $\mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  l'intorno di  $x^*$  tale che

$$f(x^*) \leq f(x), \quad \forall x \in \mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$$

Supponiamo, per assurdo, che  $x^*$  non sia minimo globale, cioè, esiste  $x^0 \in \mathcal{F}$  tale che

$$f(x^0) < f(x^*)$$

# Problemi convessi

## Teorema (Ogni minimo locale è globale)

*Sia  $x^* \in \mathcal{F}$  un punto di **minimo locale** del problema. allora  $x^*$  è anche un **minimo globale** del problema.*

**Dim.** Sia  $\mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  l'intorno di  $x^*$  tale che

$$f(x^*) \leq f(x), \quad \forall x \in \mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$$

Supponiamo, per assurdo, che  $x^*$  non sia minimo globale, cioè, esiste  $x^\circ \in \mathcal{F}$  tale che

$$f(x^\circ) < f(x^*)$$

## Dimostrazione – continua

Consideriamo il segmento  $[x^*, x^0]$  che congiunge  $x^*$  con  $x^0$ . Per convessità, risulta  $[x^*, x^0] \subset \mathcal{F}$  e

$$f(x(\beta)) \leq \beta f(x^0) + (1 - \beta)f(x^*), \quad \forall \beta \in [0, 1]$$

Deve esistere un valore  $\bar{\beta} \in (0, 1)$  tale che il punto

$$x(\bar{\beta}) = \bar{\beta}x^0 + (1 - \bar{\beta})x^* \in [x^*, x^0]$$

appartiene a  $\mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  e quindi

$$f(x^*) \leq f(x(\bar{\beta})) \leq \bar{\beta}f(x^0) + (1 - \bar{\beta})f(x^*)$$

da cui segue  $f(x^0) \leq f(x^*)$

## Dimostrazione – continua

Consideriamo il segmento  $[x^*, x^\circ]$  che congiunge  $x^*$  con  $x^\circ$ . Per convessità, risulta  $[x^*, x^\circ] \subset \mathcal{F}$  e

$$f(x(\beta)) \leq \beta f(x^\circ) + (1 - \beta)f(x^*), \quad \forall \beta \in [0, 1]$$

Deve esistere un valore  $\bar{\beta} \in (0, 1)$  tale che il punto

$$x(\bar{\beta}) = \bar{\beta}x^\circ + (1 - \bar{\beta})x^* \in [x^*, x^\circ]$$

appartiene a  $\mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  e quindi

$$f(x^*) \leq f(x(\bar{\beta})) \leq \bar{\beta}f(x^\circ) + (1 - \bar{\beta})f(x^*)$$

da cui segue  $(1 - \bar{\beta})f(x^*) \leq \bar{\beta}f(x^\circ)$

## Dimostrazione – continua

Consideriamo il segmento  $[x^*, x^\circ]$  che congiunge  $x^*$  con  $x^\circ$ . Per convessità, risulta  $[x^*, x^\circ] \subset \mathcal{F}$  e

$$f(x(\beta)) \leq \beta f(x^\circ) + (1 - \beta)f(x^*), \quad \forall \beta \in [0, 1]$$

Deve esistere un valore  $\bar{\beta} \in (0, 1)$  tale che il punto

$$x(\bar{\beta}) = \bar{\beta}x^\circ + (1 - \bar{\beta})x^* \in [x^*, x^\circ]$$

appartiene a  $\mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  e quindi

$$f(x^*) \leq f(x(\bar{\beta})) \leq \bar{\beta}f(x^\circ) + (1 - \bar{\beta})f(x^*)$$

da cui segue

## Dimostrazione – continua

Consideriamo il segmento  $[x^*, x^\circ]$  che congiunge  $x^*$  con  $x^\circ$ . Per convessità, risulta  $[x^*, x^\circ] \subset \mathcal{F}$  e

$$f(x(\beta)) \leq \beta f(x^\circ) + (1 - \beta)f(x^*), \quad \forall \beta \in [0, 1]$$

Deve esistere un valore  $\bar{\beta} \in (0, 1)$  tale che il punto

$$x(\bar{\beta}) = \bar{\beta}x^\circ + (1 - \bar{\beta})x^* \in [x^*, x^\circ]$$

appartiene a  $\mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  e quindi

$$f(x^*) \leq f(x(\bar{\beta})) \leq \bar{\beta}f(x^\circ) + (1 - \bar{\beta})f(x^*)$$

da cui segue

$$f(x^*) \leq \bar{\beta}f(x^\circ) + (1 - \bar{\beta})f(x^*)$$

ma  $f(x^\circ) < f(x^*)!$



# Dimostrazione – continua

Consideriamo il segmento  $[x^*, x^\circ]$  che congiunge  $x^*$  con  $x^\circ$ . Per convessità, risulta  $[x^*, x^\circ] \subset \mathcal{F}$  e

$$f(x(\beta)) \leq \beta f(x^\circ) + (1 - \beta)f(x^*), \quad \forall \beta \in [0, 1]$$

Deve esistere un valore  $\bar{\beta} \in (0, 1)$  tale che il punto

$$x(\bar{\beta}) = \bar{\beta}x^\circ + (1 - \bar{\beta})x^* \in [x^*, x^\circ]$$

appartiene a  $\mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  e quindi

$$f(x^*) \leq f(x(\bar{\beta})) \leq \bar{\beta}f(x^\circ) + (1 - \bar{\beta})f(x^*)$$

da cui segue

$$0 \leq \bar{\beta}f(x^\circ) - \bar{\beta}f(x^*)$$

ma  $f(x^\circ) < f(x^*)!$



## Dimostrazione – continua

Consideriamo il segmento  $[x^*, x^\circ]$  che congiunge  $x^*$  con  $x^\circ$ . Per convessità, risulta  $[x^*, x^\circ] \subset \mathcal{F}$  e

$$f(x(\beta)) \leq \beta f(x^\circ) + (1 - \beta)f(x^*), \quad \forall \beta \in [0, 1]$$

Deve esistere un valore  $\bar{\beta} \in (0, 1)$  tale che il punto

$$x(\bar{\beta}) = \bar{\beta}x^\circ + (1 - \bar{\beta})x^* \in [x^*, x^\circ]$$

appartiene a  $\mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  e quindi

$$f(x^*) \leq f(x(\bar{\beta})) \leq \bar{\beta}f(x^\circ) + (1 - \bar{\beta})f(x^*)$$

da cui segue

$$\bar{\beta}f(x^*) \leq \bar{\beta}f(x^\circ)$$

ma  $f(x^\circ) < f(x^*)!$



# Dimostrazione – continua

Consideriamo il segmento  $[x^*, x^\circ]$  che congiunge  $x^*$  con  $x^\circ$ . Per convessità, risulta  $[x^*, x^\circ] \subset \mathcal{F}$  e

$$f(x(\beta)) \leq \beta f(x^\circ) + (1 - \beta)f(x^*), \quad \forall \beta \in [0, 1]$$

Deve esistere un valore  $\bar{\beta} \in (0, 1)$  tale che il punto

$$x(\bar{\beta}) = \bar{\beta}x^\circ + (1 - \bar{\beta})x^* \in [x^*, x^\circ]$$

appartiene a  $\mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  e quindi

$$f(x^*) \leq f(x(\bar{\beta})) \leq \bar{\beta}f(x^\circ) + (1 - \bar{\beta})f(x^*)$$

da cui segue

$$f(x^*) \leq f(x^\circ)$$

ma  $f(x^\circ) < f(x^*)!$



## Dimostrazione – continua

Consideriamo il segmento  $[x^*, x^\circ]$  che congiunge  $x^*$  con  $x^\circ$ . Per convessità, risulta  $[x^*, x^\circ] \subset \mathcal{F}$  e

$$f(x(\beta)) \leq \beta f(x^\circ) + (1 - \beta)f(x^*), \quad \forall \beta \in [0, 1]$$

Deve esistere un valore  $\bar{\beta} \in (0, 1)$  tale che il punto

$$x(\bar{\beta}) = \bar{\beta}x^\circ + (1 - \bar{\beta})x^* \in [x^*, x^\circ]$$

appartiene a  $\mathcal{F} \cap \mathcal{B}(x^*; \epsilon)$  e quindi

$$f(x^*) \leq f(x(\bar{\beta})) \leq \bar{\beta}f(x^\circ) + (1 - \bar{\beta})f(x^*)$$

da cui segue

$$f(x^*) \leq f(x^\circ)$$

ma  $f(x^\circ) < f(x^*)!$

□

# Condizioni sufficienti di ottimalità

Supponiamo:

- $f, g$  continuamente differenziabili e **convesse**
- $h$  **affini**, e.g.  $h_j(x) = a^T x - b = 0$

Teorema (Condizione Sufficiente)

*Se  $x^* \in \mathcal{F}$  è un punto di KKT allora  $x^*$  è un minimo globale del problema*

**Dim.**  $x^*$  KKT quindi, ci sono dei moltiplicatori  $\lambda^* \geq \mathbf{0}$ ,  $\mu^*$  tali che

$$\nabla f(x^*) + \nabla g(x^*)\lambda^* + \nabla h(x^*)\mu^* = \mathbf{0}, \quad g(x^*)^T \lambda^* = 0$$

# Condizioni sufficienti di ottimalità

Supponiamo:

- $f, g$  continuamente differenziabili e **convesse**
- $h$  **affini**, e.g.  $h_j(x) = a^T x - b = 0$

## Teorema (Condizione Sufficiente)

*Se  $x^* \in \mathcal{F}$  è un **punto di KKT** allora  $x^*$  è un **minimo globale** del problema*

*Dim.*  $x^*$  KKT quindi, ci sono dei moltiplicatori  $\lambda^* \geq \mathbf{0}$ ,  $\mu^*$  tali che

$$\nabla f(x^*) + \nabla g(x^*)\lambda^* + \nabla h(x^*)\mu^* = \mathbf{0}, \quad g(x^*)^T \lambda^* = 0$$

# Condizioni sufficienti di ottimalità

Supponiamo:

- $f, g$  continuamente differenziabili e **convesse**
- $h$  **affini**, e.g.  $h_j(x) = a^T x - b = 0$

## Teorema (Condizione Sufficiente)

*Se  $x^* \in \mathcal{F}$  è un **punto di KKT** allora  $x^*$  è un **minimo globale** del problema*

**Dim.**  $x^*$  KKT quindi, ci sono dei moltiplicatori  $\lambda^* \geq \mathbf{0}$ ,  $\mu^*$  tali che

$$\nabla f(x^*) + \nabla g(x^*)\lambda^* + \nabla h(x^*)\mu^* = \mathbf{0}, \quad g(x^*)^T \lambda^* = 0$$

# Dimostrazione – continua

Per ogni punto ammissibile  $x \in \mathcal{F}$ , ( $g(x) \leq 0$ ,  $h(x) = 0$ ) abbiamo

$$f(x) \geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^*$$

Dalla linearità di  $h(x)$  segue che

$$h(x) = h(x^*) + \nabla h(x^*)^\top (x - x^*)$$

Dalla convessità di  $f$  e delle  $g_i$  segue invece che

$$\begin{aligned} f(x) &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) \\ g_i(x) &\geq g_i(x^*) + \nabla g_i(x^*)^\top (x - x^*), \quad i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

e siccome  $\lambda^* \geq \mathbf{0}$ ,

# Dimostrazione – continua

Per ogni punto ammissibile  $x \in \mathcal{F}$ , ( $g(x) \leq 0$ ,  $h(x) = 0$ ) abbiamo

$$f(x) \geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^*$$

Dalla linearità di  $h(x)$  segue che

$$h(x) = h(x^*) + \nabla h(x^*)^\top (x - x^*)$$

Dalla convessità di  $f$  e delle  $g_i$  segue invece che

$$\begin{aligned} f(x) &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) \\ g_i(x) &\geq g_i(x^*) + \nabla g_i(x^*)^\top (x - x^*), \quad i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

e siccome  $\lambda^* \geq \mathbf{0}$ ,

# Dimostrazione – continua

Per ogni punto ammissibile  $x \in \mathcal{F}$ , ( $g(x) \leq 0$ ,  $h(x) = 0$ ) abbiamo

$$f(x) \geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^*$$

Dalla linearità di  $h(x)$  segue che

$$h(x) = h(x^*) + \nabla h(x^*)^\top (x - x^*)$$

Dalla convessità di  $f$  e delle  $g_i$  segue invece che

$$\begin{aligned} f(x) &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) \\ g_i(x) &\geq g_i(x^*) + \nabla g_i(x^*)^\top (x - x^*), \quad i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

e siccome  $\lambda^* \geq 0$ ,

## Dimostrazione – continua

Per ogni punto ammissibile  $x \in \mathcal{F}$ , ( $g(x) \leq 0$ ,  $h(x) = 0$ ) abbiamo

$$f(x) \geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^*$$

Dalla linearità di  $h(x)$  segue che

$$h(x) = h(x^*) + \nabla h(x^*)^\top (x - x^*)$$

Dalla convessità di  $f$  e delle  $g_i$  segue invece che

$$\begin{aligned} f(x) &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) \\ g_i(x) &\geq g_i(x^*) + \nabla g_i(x^*)^\top (x - x^*), \quad i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

e siccome  $\lambda^* \geq \mathbf{0}$ ,

$$\lambda_i^* g_i(x) \geq \lambda_i^* g_i(x^*) + \lambda_i^* \nabla g_i(x^*)^\top (x - x^*), \quad i = 1, \dots, m$$

# Dimostrazione – continua

Per ogni punto ammissibile  $x \in \mathcal{F}$ , ( $g(x) \leq 0$ ,  $h(x) = 0$ ) abbiamo

$$f(x) \geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^*$$

Dalla linearità di  $h(x)$  segue che

$$h(x) = h(x^*) + \nabla h(x^*)^\top (x - x^*)$$

Dalla convessità di  $f$  e delle  $g_i$  segue invece che

$$\begin{aligned} f(x) &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) \\ g_i(x) &\geq g_i(x^*) + \nabla g_i(x^*)^\top (x - x^*), \quad i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

e siccome  $\lambda^* \geq \mathbf{0}$ ,

$$(\lambda^*)^\top g(x) \geq (\lambda^*)^\top g(x^*) + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*)$$

# Dimostrazione – continua

Quindi, possiamo scrivere

$$\begin{aligned}
 f(x) &\geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^* \\
 &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + \underbrace{(\lambda^*)^\top g(x^*)}_0 + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\
 &\quad \underbrace{(\mu^*)^\top h(x^*)}_0 + (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\
 &= f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\
 &\quad (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\
 &= f(x^*) + \underbrace{(\nabla f(x^*) + \nabla g(x^*)\lambda^* + \nabla h(x^*)\mu^*)^\top}_{\nabla_x L^* = 0} (x - x^*) \\
 &= f(x^*)
 \end{aligned}$$

# Dimostrazione – continua

Quindi, possiamo scrivere

$$\begin{aligned} f(x) &\geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^* \\ &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + \underbrace{(\lambda^*)^\top g(x^*)}_0 + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\ &\quad \underbrace{(\mu^*)^\top h(x^*)}_0 + (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\ &= f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\ &\quad (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\ &= f(x^*) + \underbrace{(\nabla f(x^*) + \nabla g(x^*)\lambda^* + \nabla h(x^*)\mu^*)^\top}_{\nabla_x L^* = 0} (x - x^*) \\ &= f(x^*) \end{aligned}$$

# Dimostrazione – continua

Quindi, possiamo scrivere

$$\begin{aligned}
 f(x) &\geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^* \\
 &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + \underbrace{(\lambda^*)^\top g(x^*)}_0 + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\
 &\quad \underbrace{(\mu^*)^\top h(x^*)}_0 + (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\
 &= f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\
 &\quad (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\
 &= f(x^*) + \underbrace{(\nabla f(x^*) + \nabla g(x^*)\lambda^* + \nabla h(x^*)\mu^*)^\top}_{\nabla_x L^* = 0} (x - x^*) \\
 &= f(x^*)
 \end{aligned}$$

# Dimostrazione – continua

Quindi, possiamo scrivere

$$\begin{aligned} f(x) &\geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^* \\ &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + \underbrace{(\lambda^*)^\top g(x^*)}_0 + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\ &\quad \underbrace{(\mu^*)^\top h(x^*)}_0 + (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\ &= f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\ &\quad (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\ &= f(x^*) + \underbrace{(\nabla f(x^*) + \nabla g(x^*)\lambda^* + \nabla h(x^*)\mu^*)^\top}_{\nabla_x L^* = \mathbf{0}} (x - x^*) \\ &= f(x^*) \end{aligned}$$

## Dimostrazione – continua

Quindi, possiamo scrivere

$$\begin{aligned}
 f(x) &\geq f(x) + g(x)^\top \lambda^* + h(x)^\top \mu^* \\
 &\geq f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + \underbrace{(\lambda^*)^\top g(x^*)}_0 + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\
 &\quad \underbrace{(\mu^*)^\top h(x^*)}_0 + (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\
 &= f(x^*) + \nabla f(x^*)^\top (x - x^*) + (\lambda^*)^\top \nabla g(x^*)^\top (x - x^*) + \\
 &\quad (\mu^*)^\top \nabla h(x^*)^\top (x - x^*) \\
 &= f(x^*) + \underbrace{(\nabla f(x^*) + \nabla g(x^*)\lambda^* + \nabla h(x^*)\mu^*)^\top}_{\nabla_x L^* = \mathbf{0}} (x - x^*) \\
 &= f(x^*)
 \end{aligned}$$

# Condizioni necessarie di ottimalità

## Proposizione (Ottimizzazione Non vincolata)

*Sia  $x^*$  un minimo locale **non vincolato** di  $f$ . Allora*

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

# Condizioni necessarie di ottimalità

## Proposizione

*Supponiamo:*

- $f, g, h$  **due volte** continuamente differenziabili
- $x^*$  **minimo locale regolare** del problema vincolato

*Allora,  $x^*$  è un punto di KKT con moltiplicatori  $\lambda^*, \mu^*$ . Inoltre risulta*

$$d^T \nabla_x^2 L(x^*, \lambda^*, \mu^*) d \geq 0, \quad \forall d : M^* d = 0$$

*dove*

$$M^* = \left( \begin{array}{c} \nabla h_j(x^*)^T \\ \nabla g_i(x^*)^T \end{array} \right) \Big|_{j=1, \dots, p, i \in I_0(x^*)}$$

# Condizioni necessarie di ottimalità

## Proposizione

*Supponiamo:*

- $f, g, h$  **due volte** continuamente differenziabili
- $x^*$  **minimo locale regolare** del problema vincolato

*Allora,  $x^*$  è un punto di KKT con moltiplicatori  $\lambda^*, \mu^*$ . Inoltre risulta*

$$d^T \nabla_x^2 L(x^*, \lambda^*, \mu^*) d \geq 0, \quad \forall d : M^* d = 0$$

*dove*

$$M^* = \left( \begin{array}{c} \nabla h_j(x^*)^T \\ \nabla g_i(x^*)^T \end{array} \right) \Big|_{j=1, \dots, p, i \in I_0(x^*)}$$

# Condizioni necessarie di ottimalità

## Proposizione

*Supponiamo:*

- $f, g, h$  **due volte** continuamente differenziabili
- $x^*$  **minimo locale regolare** del problema vincolato

Allora,  $x^*$  è un punto di KKT con moltiplicatori  $\lambda^*, \mu^*$ . Inoltre risulta

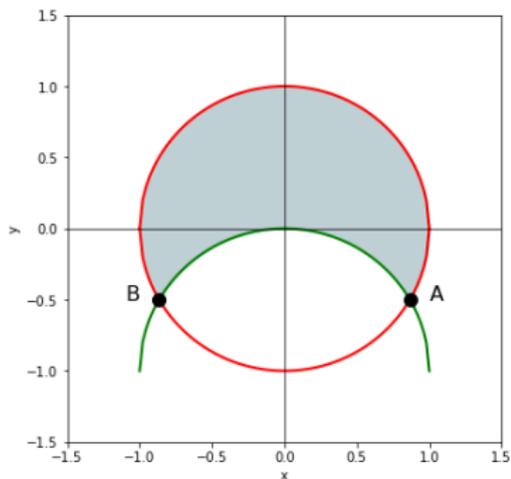
$$d^\top \nabla_x^2 L(x^*, \lambda^*, \mu^*) d \geq 0, \quad \forall d : M^* d = \mathbf{0}$$

dove

$$M^* = \left( \begin{array}{c} \nabla h_j(x^*)^\top \\ \nabla g_i(x^*)^\top \end{array} \right) \Big|_{j=1, \dots, p, i \in I_0(x^*)}$$

# Esempio

$$\begin{aligned} \min \quad & x + y \\ \text{s.t.} \quad & x^2 + y^2 \leq 1 \\ & x^2 + (y + 1)^2 \geq 1 \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} A &= (\sqrt{3}/2, -1/2)^T \\ B &= (-\sqrt{3}/2, -1/2)^T \end{aligned}$$

# Esempio

Il punto **A** è un punto di KKT con moltiplicatori

$$\lambda_1^* = \frac{3 - \sqrt{3}}{6}, \quad \lambda_2^* = \frac{3 + \sqrt{3}}{6}$$

risulta

$$\nabla_x^2 L(A, \lambda^*) = \begin{pmatrix} \frac{3-\sqrt{3}}{3} & -\frac{3+\sqrt{3}}{3} & & 0 \\ 0 & & \frac{3-\sqrt{3}}{3} & -\frac{3+\sqrt{3}}{3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{2\sqrt{3}}{3} & 0 \\ 0 & -\frac{2\sqrt{3}}{3} \end{pmatrix}$$

$$M^* = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & -1 \\ -\sqrt{3} & -1 \end{pmatrix}$$

Perci,  $M^*d = 0$  implica  $d = 0$  e la C.N. del II ordine è soddisfatta in **A**

# Esempio

Il punto  $B$  è un punto di KKT con moltiplicatori

$$\lambda_1^* = \frac{3 + \sqrt{3}}{6}, \quad \lambda_2^* = \frac{3 - \sqrt{3}}{6}$$

risulta

$$\nabla_x^2 L(B, \lambda^*) = \begin{pmatrix} \frac{3+\sqrt{3}}{3} - \frac{3-\sqrt{3}}{3} & 0 \\ 0 & \frac{3+\sqrt{3}}{3} - \frac{3-\sqrt{3}}{3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{2\sqrt{3}}{3} & 0 \\ 0 & \frac{2\sqrt{3}}{3} \end{pmatrix}$$

che è definita positiva. Perciù, la C.N. del II ordine è soddisfatta anche in  $B$

# Condizioni sufficienti di ottimalità

## Proposizione (Ottimizzazione Non vincolata)

Sia  $x^* \in \mathbb{R}^n$  tale che

- $\nabla f(x^*) = \mathbf{0}$
- $\nabla^2 f(x^*)$  è definita positiva, i.e.

$$d^\top \nabla^2 f(x^*) d > 0, \quad \forall d \in \mathbb{R}^n (d \neq \mathbf{0})$$

Allora  $x^*$  è minimo locale stretto di  $f$

$x^* = 0$  è minimo locale stretto di  $f(x) = x^4$  ma, essendo

$$\nabla^2 f(0) = \mathbf{0},$$

$x^*$  non verifica le cond. sufficienti

# Condizioni sufficienti di ottimalità

## Teorema (Condizione Sufficiente Forte)

*Supponiamo:*

- $f, g, h$  **due volte** continuamente differenziabili
- $x^*$  **punto di KKT** con molt.  $\lambda^*, \mu^*$

Se  $d^T \nabla_{xx}^2 L(x^*, \lambda^*, \mu^*) d > 0$ , per ogni  $d \in Y^*$ ,  $d \neq 0$ , ove

$$Y^* = \left\{ d \in \mathbb{R}^n : \begin{aligned} &\nabla h_j(x^*)^T d = 0, \quad j = 1, \dots, p \\ &\nabla g_i(x^*)^T d \leq 0, \quad i \in I(x^*), \\ &\nabla g_i(x^*)^T d = 0, \quad i \in I_0(x^*), \lambda_i^* > 0 \end{aligned} \right\}$$

*allora  $x^*$  è un minimo locale stretto del problema*

# Condizioni sufficienti di ottimalità

## Teorema (Condizione Sufficiente Forte)

Supponiamo:

- $f, g, h$  **due volte** continuamente differenziabili
- $x^*$  **punto di KKT** con molt.  $\lambda^*, \mu^*$

Se  $d^\top \nabla_{xx}^2 L(x^*, \lambda^*, \mu^*) d > 0$ , per ogni  $d \in Y^*$ ,  $d \neq 0$ , ove

$$Y^* = \left\{ d \in \mathbb{R}^n : \begin{aligned} \nabla h_j(x^*)^\top d &= 0, \quad j = 1, \dots, p \\ \nabla g_i(x^*)^\top d &\leq 0, \quad i \in I_0(x^*), \\ \nabla g_i(x^*)^\top d &= 0, \quad i \in I_0(x^*), \lambda_i^* > 0 \end{aligned} \right\}$$

allora  $x^*$  è un minimo locale stretto del problema

# Condizioni sufficienti di ottimalità

## Teorema (Condizione Sufficiente Forte)

Supponiamo:

- $f, g, h$  **due volte** continuamente differenziabili
- $x^*$  **punto di KKT** con molt.  $\lambda^*, \mu^*$

Se  $d^\top \nabla_{xx}^2 L(x^*, \lambda^*, \mu^*) d > 0$ , per ogni  $d \in Y^*$ ,  $d \neq 0$ , ove

$$Y^* = \left\{ d \in \mathbb{R}^n : \begin{aligned} \nabla h_j(x^*)^\top d &= 0, \quad j = 1, \dots, p \\ \nabla g_i(x^*)^\top d &\leq 0, \quad i \in I_0(x^*), \\ \nabla g_i(x^*)^\top d &= 0, \quad i \in I_0(x^*), \lambda_i^* > 0 \end{aligned} \right\}$$

allora  $x^*$  è un minimo locale stretto del problema

# Condizioni sufficienti di ottimalità

## Teorema (Condizione Sufficiente Forte)

Supponiamo:

- $f, g, h$  **due volte** continuamente differenziabili
- $x^*$  **punto di KKT** con molt.  $\lambda^*, \mu^*$

Se  $d^T \nabla_{xx}^2 L(x^*, \lambda^*, \mu^*) d > 0$ , per ogni  $d : M^* d = \mathbf{0}, d \neq 0$ , ove

$$M^* = \left( \begin{array}{c} \nabla h_j(x^*)^T \\ \nabla g_i(x^*)^T \end{array} \right) \Big|_{j=1, \dots, p, i \in I_0^+(x^*)}$$

allora  $x^*$  è un minimo locale stretto del problema