

Claudio Saccon (*)

Ingegneria Aerospaziale

Lezioni di Analisi Matematica 2 e Complementi

Lezione 20 08/11/2023

email: claudio.sacconCHIOCCIOLAunipi.it

web: <http://pagine.dm.unipi.it/csblog1/>

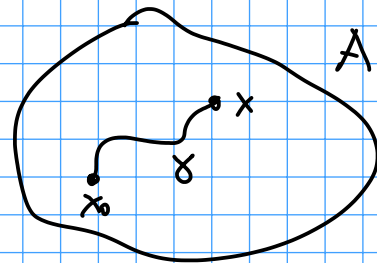
Ricevimento su appuntamento da concordare per email

(a) f costante $\rightarrow \nabla f = 0$

(b) $\nabla f = 0$ + A connesso $\Rightarrow f$ costante

Per dim. (b) facciamo così: FISSO $x_0 \in A$. Prendo un generico $x \in A$ e so che posso trovare $\gamma: [0,1] \rightarrow A$, C^1 , $\gamma(0) = x_0$, $\gamma(1) = x$. Considero

$$\varphi(t) = f(\gamma(t)) \quad \varphi(0) = f(x_0) \\ \varphi(1) = f(x)$$



$$\varphi'(t) = \underbrace{\nabla f(\gamma(t))}_{=0} \cdot \gamma'(t) = 0$$

Dunque $\varphi: [0,1] \rightarrow \mathbb{R}$ ha derivata nulla, dunque φ è costante

$$\Rightarrow \varphi(1) = \varphi(0) \quad \text{cioè} \quad f(x) = f(x_0) \quad \text{Dato che "x è qualunque"}$$

$$f(x) = f(x_0) \quad \forall x \in A$$

MASSIMI E MINIMI RELATIVI

Def. $f: A \rightarrow \mathbb{R}$ una funzione, $A \subset \mathbb{R}^n$ un insieme, $x_0 \in A$

Dirò che x_0 è pub. di massimo relativo / locale per f (in A) se esiste un raggio $r > 0$ tale che

$$f(x) \leq f(x_0) \quad \forall x \in A \cap \{ \|x - x_0\| < r \}$$

(\Rightarrow)

Il valore $f(x_0)$ si chiama massimo relativo (minimo)

TEOREMA (Fermat in \mathbb{R}^n)

Se A è aperto, $x_0 \in A$, f è derivabile in x_0 (f ha derivate parziali in x_0), x_0 di max/min rel.

$$\Rightarrow \nabla f(x) = 0 \quad \left(\frac{\partial f}{\partial x_i}(x) = 0 \quad i=1 \dots N \right)$$

Dim. Sia x_0 è di massimo rel. in A . Fisso $\vec{v} \in \mathbb{R}^N$

e posto $\varphi(t) := f(x_0 + t\vec{v})$, allora φ è ben definita su $]-\varepsilon, \varepsilon[$ per un opportuno $\varepsilon > 0$. So anche che $f(x) \leq f(x_0)$ per $x \in B(x_0, r)$ $r > 0$

($x_0 + t\vec{v} \in A$ e $|t|$ è piccolo)

DUNQUE $\varphi(t)$ ha massimo rel. in $t=0$

Per A1 $\varphi'(t) = 0 \Leftrightarrow \nabla f(x_0) \cdot \vec{v} = 0$
 $\quad \quad \quad \parallel$
 $\quad \quad \quad f'(x)(\vec{v})$

HO TROVATO DUNQUE $\nabla f(x_0) \cdot \vec{v} = 0 \quad \forall \vec{v} \in \mathbb{R}^N$

$\Leftrightarrow \nabla f(x_0) = 0$

Stesso discorso per i pt. di minimo local.

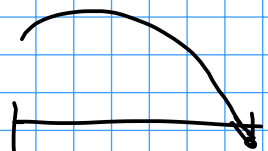
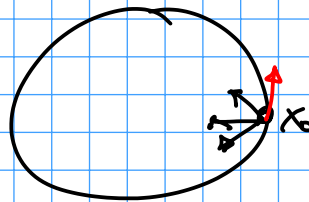
ATTENZIONE ALL'IPOTESI A aperto Se A non fosse aperto

il risultato vale nei punti x_0 INTERNI AD A

(se x_0 è interno posso usare lo stesso ragionamento ...)

Se invece x_0 NON È INTERNO e dunque $x_0 \in \partial A$ NON posso

concludere che $\nabla f(x) = 0$



OSS. Non ho il teorema sulle derivate di f^{-1}

(in A1 $(f^{-1})'(y) = \frac{1}{f'(x)}$ dove $f(x) = y$ A PATTO CHE $f'(x) \neq 0$)

POSSIAMO dire che se $f: A \rightarrow B$ $A, B \subset \mathbb{R}^N$
 open: f bigettiva e supponiamo anche che $f \in \underline{\underline{f^{-1}}}$
 sono C^1 . Allora deve essere

$$\forall y \in B \quad \boxed{J_{f^{-1}}(y) = J_f(x)^{-1}} \quad \text{dove } x \in A \text{ è tale che } f(x) = y$$

(in particolare $J_f(x)$ è invertibile).

INFATTI Chiamo $g(y) = f^{-1}(y)$. Allora
 $g(f(x)) = x \quad \forall x \in A \quad / \quad f(g(y)) = y \quad \forall y \in B$

Se ho ipotesi f e g differenziabili \Rightarrow

$$J_g(y) \cdot J_f(x) = I_d \quad / \quad J_f(x) \cdot J_g(y) = I_d$$

Ne segue B tesi

NOTA QUESTE MATRICI JACOBIANE SONO $N \times N$
 (QUADRATE!!)

IL PROBLEMA DELLA DIFFERENZIABILITÀ DI f^{-1} è risolto e dop'ip
 compitimo

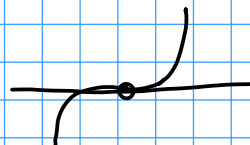
Def. Dico che x_0 è CRITICO / STAZIONARIO se $\nabla f(x_0) = 0$

Dunque Fermat dice:

x_0 interno, x_0 di max/min rel. $\Rightarrow x_0$ critico

Il viceversa è falso, anche in $A \subseteq \mathbb{R}$ ho 0 $f(x) = x^3$

0 è critico ma 0 non è né di max né di min



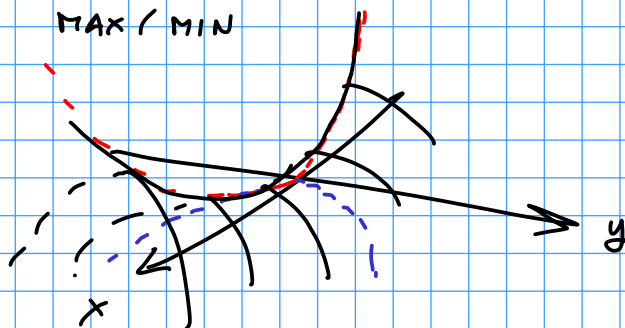
Altro esemp $f(x, y) = x^2 - y^2$, $\frac{\partial f}{\partial x} = 2x$ $\frac{\partial f}{\partial y} = -2y$

$\Rightarrow f \in C^1$. L'unico pt critico è (0, 0) \leftarrow NON È MAX/MIN

In both x guard $f(x, 0) = x^2$ ho minimo per $x=0$
 $f(0, y) = -y^2$ ho massimo per $y=0$

DONQUE $(0, 0)$ NON PUÒ ESSERE MAX / MIN

IN $(0, 0)$ C'È UNA "SELLA"



PER CAPIRE SE UN PTO CRITICO x_0 è di max/min
 NOI SERVONO LE DERIVATE SECONDE !!

DERIVATE SECONDE

$f: A \rightarrow \mathbb{R}$ (non togl. il caso $M \geq 1$) $A \subset \mathbb{R}^n$ aperto $x_0 \in A$

Def. (derivate direzionali di ordine due). Siano $\vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^n$

Definisco $f''(x)(\vec{v}, \vec{w}) =$ derivata direzionale in x_0 lungo \vec{v}
 di $f'(x)(\vec{w})$

(AMMESSO CHE ESISTA)

In particolare $f''(x_0)(\hat{e}_i, \hat{e}_j) =: \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x_0)$ (derivata parziale
 secondo rispetto
 a x_i e x_j)
 $= \frac{\partial}{\partial x_i} \left(\frac{\partial f}{\partial x_j}(x) \right)$

Questa def. (analoga alle $f'(x)(\vec{v})$...) NON IMPLICA BUONE
 PROPRIETÀ DI f ... (Si potrebbe fare una def. di "differenziabile second'")

TEOREMA ✓ (NON LO DIMOSTRO) Se $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x)$ esistono continuo in A (f è di classe C^2)

ALLORA

(1) $(\vec{v}, \vec{w}) \mapsto f''(x_0)(\vec{v}, \vec{w})$ è BILINEARE :
 (DIP. TOTALE DI ORDINE 2)

$$f''(x_0)(\lambda \vec{v}_1 + \mu \vec{v}_2, \vec{w}) = \lambda f''(x_0)(\vec{v}_1, \vec{w}) + \mu f''(x_0)(\vec{v}_2, \vec{w})$$

$$f''(x_0)(\vec{v}, \lambda \vec{w}_1 + \mu \vec{w}_2) = \lambda f''(x_0)(\vec{v}, \vec{w}_1) + \mu f''(x_0)(\vec{v}, \vec{w}_2)$$

(per questo basterebbe l'esistenza del "differenziale secondo")

DALLA BILINEARITÀ SEGUE: se $\vec{v} = (v_1 \dots v_n)$, $\vec{w} = (w_1 \dots w_n)$

$$\Rightarrow f''(x_0)(\vec{v}, \vec{w}) = \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(x_0)}{\partial x_i \partial x_j} v_i w_j$$

$$f''(x_0)(\sum v_i \hat{e}_i, \sum w_j \hat{e}_j) = \left. \begin{array}{l} \text{caso di bilinearità e il fatto che} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(x_0) = f''(x_0)(\hat{e}_i, \hat{e}_j) \end{array} \right\}$$

IN ALTRI TERMINI

$$f''(x_0)(\vec{v}, \vec{w}) = \vec{v}^T H_f(x_0) \vec{w} = H_f(x_0) \vec{w} \cdot \vec{v}$$

dove H_f è la "MATRICE HESSIANA" definita da

$$H_f(x_0) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_1} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_n} \end{bmatrix}$$

(2) (Teorema di Schwarz) Inoltre $H_f(x_0)$ è una

matrice simmetrica \Leftrightarrow

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i} \quad (\Rightarrow f''(x_0)(\vec{v}, \vec{w}) = f''(x_0)(\vec{w}, \vec{v}))$$

CONTRO ESEMPIO (per $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}$ NON SONO CONTINUE ...)

Definisco $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ nel seguente modo:

$$f(x, y) = \frac{xy(x^2 - y^2)}{x^2 + y^2} \quad \text{se } (x, y) \neq (0, 0) \quad f(0, 0) = 0$$

Calcoliamo $\frac{\partial f}{\partial x}$ e $\frac{\partial f}{\partial y}$. Se $(x,y) \neq (0,0)$ usi il calcolo...

$$\frac{\partial}{\partial x} \frac{xy(x^2 - y^2)}{x^2 + y^2} = \frac{(3x^2y - y^3)(x^2 + y^2) - (x^3y - xy^3)2x}{(x^2 + y^2)^2}$$

$$\frac{3x^4y + 3x^2y^3 - x^2y^3 - y^5 - 2x^4y + 2x^2y^3}{(x^2 + y^2)^2} = \frac{x^4y + 4x^2y^3 - y^5}{(x^2 + y^2)^2}$$

$$= y \frac{x^4 + 4x^2y^2 - y^4}{(x^2 + y^2)^2}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x}(0,0) = 0 \quad \left(\begin{array}{l} \text{per def di derivato} \\ \text{N.B. } f(x,0) = 0 \forall x \end{array} \right)$$

$$\frac{\partial}{\partial y} \frac{xy(x^2 - y^2)}{x^2 + y^2} = \dots =$$

$$-x \frac{y^4 + 4x^2y^2 - x^4}{(x^2 + y^2)^2} = x \frac{x^4 - 4x^2y^2 - y^4}{(x^2 + y^2)^2}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y}(0,0) = 0$$

VEDIAMO LE DERIVATE "MISTE" IN $(0,0)$. $\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}$ $\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}$??

PER CALCOLARLE FACCIAMO IL LIMITE DEL RAPPORTO INGR.

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(0,0) = \left(\frac{\partial}{\partial x} \frac{\partial f}{\partial y} \right)(0,0) = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{\frac{\partial f}{\partial y}(x,0) - \frac{\partial f}{\partial y}(0,0)}{x - 0} =$$

$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{1}{x} \times \frac{(x^4 - x^2 \cdot 0^2 - 0^4)}{(x^2 + 0^2)^2} = \frac{1}{0}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(0,0) = \lim_{y \rightarrow 0} \frac{\frac{\partial f}{\partial x}(0,y) - \frac{\partial f}{\partial x}(0,0)}{y - 0} = \lim_{y \rightarrow 0} \frac{1}{y} \frac{(0^4 + 0^2 y^2 - y^4)}{(0^2 + y^2)^2} = \frac{-1}{0}$$

DUNQUE $\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(0,0) \neq \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(0,0)$

$$\left(\frac{\partial f}{\partial x}(0,0) = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{f(x,0) - f(0,0)}{x} = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{0 - 0}{x} = 0 \right)$$

DATO CHE $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}$ CONVENIAMO DI

METTERE LE DERIVATE A DENOMINATORE IN ORDINE CRESCENTE

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} \quad i \leq j \quad \left(\text{Siccome } \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} \text{ e non } \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i} \right)$$

INOLTRE SCRIVO $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2}$ INVECE DI $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_i}$ $\left(\frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2} \text{ e non } \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_i} \right)$

OSS. Abbiamo detto che

$$f''(x_0)(\vec{v}, \vec{w}) = \sum_{i,j=1}^N \underbrace{\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}}(x_0) v_i w_j = \sum_{i=1}^N \frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2}(x_0) v_i w_i + 2 \sum_{i < j=1}^N \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} v_i w_j$$

NON C'È LA CONVENZIONE

LA CONVENZIONE È OK

In particolare $f''(x_0)(\vec{v}, \vec{v})$ (che convengo di indicarlo $f''(x_0)(\vec{v}^2)$)

$$= \sum_{i=1}^N \frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2}(x_0) v_i^2 + 2 \sum_{i < j=1}^N \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} v_i v_j$$

NOTIAMO CHE

$$f''(x_0)(\vec{v}^2) = \left. \frac{d^2}{dt^2} f(x_0 + t\vec{v}) \right|_{t=0}$$

INFATTI

$$\frac{d^2}{dt^2} f(x_0 + t\vec{v}) = \frac{d}{dt} \frac{d}{dt} f(x_0 + t\vec{v}) = \frac{d}{dt} \nabla f(x_0 + t\vec{v}) \cdot \vec{v} =$$

$$\frac{d}{dt} \left(\sum_{i=1}^N \frac{\partial f}{\partial x_i}(x_0 + t\vec{v}) v_i \right) = \sum_{i=1}^N \left(\nabla \frac{\partial f}{\partial x_i}(x_0 + t\vec{v}) \cdot \vec{v} \right) v_i =$$

$(\vec{v} = \frac{d}{dt}(x_0 + t\vec{v}))$

$$\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(x_0 + t\vec{v}) v_j v_i = f''(x_0)(x_0 + t\vec{v})(\vec{v}, \vec{v})$$

nella $t=0$ ha la forma

OSS. POSSIAMO GENERALIZZARE LA FORMULA SOPRA:

$f: A \rightarrow \mathbb{R}$ di classe C^2 e $\gamma: [a, b] \rightarrow A$
 con C^2 .

PONIAMO $\varphi(t) = f(\gamma(t))$. Sappiamo che

$$\varphi'(t) = \nabla \mathcal{J}(\gamma(t)) \cdot \gamma'(t)$$

$\varphi''(t)$?? SI e viene

$$\varphi''(t) = \left(H_{\mathcal{J}}(\gamma(t)) \gamma'(t) \right) \gamma'(t) + \nabla \mathcal{J}(\gamma(t)) \cdot \gamma''(t)$$

questo pezzo non c'è
nella simulazione di prima
dolo che $\gamma''(0) = 0 \rightarrow$
quando $\gamma(t) = x_0 + t v$