

Analisi Matematica II, Anno Accademico 2021-2022.

Ingegneria

Vincenzo M. Tortorelli

FOGLIO DI TEORIA n. 11

TEOREMI SULLE DERIVATE E LA DIFFERENZIABILITÀ

1 Teoremi di calcolo differenziale

Teorema 1, del differenziale totale. - Sia $f : D \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow \mathbf{R}$, p interno a D :

se f ha tutte le derivate parziali in un intorno di p , continue in p allora

è differenziabile nel punto p .

- Più in generale: se f ha derivate direzionali nei punti di una palla centrata in p , rispetto a M vettori indipendenti v^1, \dots, v^M , che siano continue in p allora

è differenziabile nel punto p .

Dimostrazione: si tratta di valutare, relativamente ad $h = (h_1, \dots, h_M) = h_1 e^1 + \dots + h_M e^M$, per $|h| \rightarrow 0$, l'errore di approssimazione lineare

$$E(h) = f(x+h) - f(p) - \langle h \cdot \nabla f(p) \rangle = f(x+h) - f(p) - \sum_{k=1}^M h_k \frac{\partial f}{\partial x_k}(p).$$

- Sia e^1, \dots, e^M la base canonica di \mathbf{R}^M , si esprime l'incremento $f(x+h) - f(p)$, come somma di incrementi parziali lungo le direzioni degli assi

$$f(p+h) - f(p) =$$

$$= f(p+h) - f(p+h_1 e^1 + \dots + h_{M-1} e^{M-1}) + f(p+h_1 e^1 + \dots + h_{M-1} e^{M-1}) - \dots$$

$$\dots + f(p+h_1 e^1 + h_2 e^2) - f(p+h_1 e^1) + f(p+h_1 e^1) - f(p) =$$

$$= \sum_{k=2}^M [f(p+h_1 e^1 + \dots + h_k e^k) - f(p+h_1 e^1 + \dots + h_{k-1} e^{k-1})] + [f(p+h_1 e^1) - f(p)]$$

Ogni addendo $f(p+h_1 e^1 + \dots + h_k e^k) - f(p+h_1 e^1 + \dots + h_{k-1} e^{k-1})$ si vede come incremento $g_k(h_k) - g_k(0)$ di una funzione della sola variabile h_k , e si applica il teorema di Lagrange:

$$f(p+h_1 e^1 + \dots + h_k e^k) - f(p+h_1 e^1 + \dots + h_{k-1} e^{k-1}) = h_k g'_k(\eta_k) = [0 < |\eta_k| < |h_k|]$$

$$= h_k \frac{\partial f}{\partial x_k}(p+h_1 e^1 + \dots + h_{k-1} e^{k-1} + \eta_k e^k)$$

per cui si ha

$$f(p+h) - f(p) = \sum_{k=1}^M h_k \frac{\partial f}{\partial x_k}(p+h_1 e^1 + \dots + h_{k-1} e^{k-1} + \eta_k e^k).$$

- Pertanto $E(h) =$

$$= f(x+h) - f(p) - \sum_{k=1}^M h_k \frac{\partial f}{\partial x_k}(p) = \sum_{k=1}^M h_k \left[\frac{\partial f}{\partial x_k}(p+h_1 e^1 + \dots + h_{k-1} e^{k-1} + \eta_k e^k) - \frac{\partial f}{\partial x_k}(p) \right].$$

$$\text{Quindi } \frac{E(h)}{|h|} = \sum_{k=1}^M \frac{h_k}{|h|} \left[\frac{\partial f}{\partial x_k}(p+h_1 e^1 + \dots + h_{k-1} e^{k-1} + \eta_k e^k) - \frac{\partial f}{\partial x_k}(p) \right] \xrightarrow{|h| \rightarrow 0} 0,$$

poichè $\frac{h_k}{|h|}$ sono limitati, e le derivate parziali sono continue in p .

Osservazione 1: l'ipotesi del teorema è sufficiente per la differenziabilità ma non necessaria.

Già per funzioni reali di una variabile reale, vi sono funzioni differenziabili, nel caso cioè derivabili, ma con funzione derivata non continua:

Esempio 1: $f(x) = \begin{cases} x^2 \sin \frac{1}{x} \neq 0 \\ 0x = 0 \end{cases} : \exists f'(0) = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{f(x) - f(0)}{x} = \lim_{x \rightarrow 0} x \sin \frac{1}{x} = 0$, ma per $x \neq 0$ si ha $f'(x) = 2x \sin \frac{1}{x} - \cos \frac{1}{x}$ che per $x \rightarrow 0$ non ha limite.

La funzione differenziale: Sia A aperto di \mathbf{R}^M . Sia $D^1(A)$ lo spazio vettoriale delle funzioni differenziabili in ogni punto di A . Sia f una funzione a valori in \mathbf{R}^m e differenziabile in ogni punto di A .

- La funzione che associa ad un punto $x \in A$ la funzione lineare differenziale $D_x f$ di f in quel punto si dice **funzione differenziale** o *funzione tangente* della funzione f :

Tale funzione è del tipo

$$Df : A \rightarrow \mathcal{L}in(\mathbf{R}^M, \mathbf{R}^m), x \mapsto D_x f.$$

- Associando alle funzioni lineari da \mathbf{R}^M in \mathbf{R}^m ($\mathcal{L}in(\mathbf{R}^M, \mathbf{R}^m)$) la corrispondente matrice $m \times M$ si ha la **funzione Jacobiana** da A in $\mathcal{M}_{m \times M}$ data da

$$x \in A \mapsto Jf(x) \in \mathcal{M}_{m \times M} \sim (\partial_1 f_1(x), \dots, \partial_M f_1(x), \dots, \partial_1 f_m(x), \dots, \partial_M f_m(x)) \in \mathbf{R}^{mM}.$$

- Trasponendo si ha la **funzione gradiente**

$$x \mapsto \nabla f(x) \in \mathcal{M}_{M \times m}.$$

Esempi: 2 - $A = \mathbf{R}^M$, e si la funzione $f(x) = Lx$ lineare da \mathbf{R}^M in \mathbf{R}^m . La funzione differenziale è costante:

$$\text{per ogni } x \in A \text{ si ha } D_x f = L.$$

3 - si consideri in \mathbf{R}^M la distanza dall'origine: $r(x) = |x|_M = \sqrt{\langle x \cdot x \rangle} = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_M^2}$.

- - Si ha che $r^2(x) = |x|_M^2 = \langle x \cdot x \rangle = x_1^2 + \dots + x_M^2$ è continua con derivate parziali continue $\frac{\partial r^2}{\partial x_i}(x) = 2x_i$, quindi è differenziabile in \mathbf{R}^M e $\nabla r^2(x) = 2x$.

Quindi la *funzione differenziale* di r^2 , è il doppio dell'identità su $A = \mathbf{R}^M$:

$$Dr^2 = 2Id_{\mathbf{R}^M}, \quad D_x r^2 = 2 \text{ }^t x$$

che associa ad ogni $x \in A = \mathbf{R}^M$ il *differenziale* di r^2 in x , che è la funzione lineare da \mathbf{R}^M ad \mathbf{R} , data dal prodotto scalare con $2x$:

$$v \mapsto D_x r^2(v) = 2\langle v \cdot \nabla r^2(x) \rangle = 2\langle v \cdot x \rangle.$$

- - La funzione r è continua, ha derivate parziali $\frac{\partial r}{\partial x_i}(x) = \frac{1}{2r} \frac{\partial r^2}{\partial x_i} = \frac{x_i}{|x|_M}$ continue in $A = \mathbf{R}^M \setminus \{\vec{0}_{\mathbf{R}^M}\}$. Quindi è ivi differenziabile, e $\nabla r(x) = \frac{x}{|x|_M} = \hat{x}$, il *versore posizione*.

La *funzione differenziale* è quindi

$$A \ni x \mapsto \frac{\text{ }^t x}{|x|_M}, \text{ con azione lineare } v \mapsto \frac{\text{ }^t x}{|x|_M} v = \left\langle v \cdot \frac{x}{|x|_M} \right\rangle.$$

4- Analogamente per una forma quadratica in \mathbf{R}^M : $\mathcal{Q}(x) = \langle x \cdot Qx \rangle = \sum_{h,k=1}^M Q_{hk} x_h x_k = \sum_{h=1}^M Q_{hh} x_h^2 + \sum_{h < k} (Q_{hk} + Q_{kh}) x_h x_k$, si ha $\frac{\partial \mathcal{Q}}{\partial x_i}(x) = 2Q_{ii} x_i + \sum_k (Q_{ik} + Q_{ki}) x_k = ((Q + \text{ }^t Q)x)_i$.

Per il teorema della differenziale totale è differenziabile, e $\nabla \mathcal{Q}(x) = (Q + \text{ }^t Q)x$, cioè $D\mathcal{Q} = (Q + \text{ }^t Q)$, $D_x \mathcal{Q}(v) = \langle v \cdot (Q + \text{ }^t Q)x \rangle$.

5- $f(r, \varphi) = (r \cos \varphi, r \sin \varphi) : \mathbf{R}^2 \rightarrow \mathbf{R}^2$ ha derivate parziali continue $\frac{\partial f}{\partial r}(r, \varphi) = (\cos \varphi, \sin \varphi)$, $\frac{\partial f}{\partial \varphi}(r, \varphi) = (-r \sin \varphi, r \cos \varphi)$. Quindi è differenziabile $J_{(r, \varphi)} f = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -r \sin \varphi \\ \sin \varphi & r \cos \varphi \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \hat{f} & f^\perp \end{pmatrix}$.

Teorema 2, di Schwarz, seconda versione: se f è differenziabile in p , esistono le sue derivate parziali in ogni punto di un intorno di p , differenziabili in p , allora

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(p) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(p).$$

Dimostrazione: - come nella prima versione del teorema (FT 10 teorema 1) ci si riduce a una funzione $g(x, y) = f(p + x e_i + y e_j) = f(p_1, \dots, p_{i-1}, p_i + x, \dots, p_j + y, \dots, p_M)$, di due variabili, con $p = (0, 0)$. Basta quindi dimostrare che se esistono $\partial_x g, \partial_y g$, in un intorno di $(0, 0)$, differenziabili in $(0, 0)$, allora $\partial_y \partial_x g(0, 0) = \partial_x \partial_y g(0, 0)$.

- Si considerino le due espressioni del doppio rapporto incrementale:

$$\begin{aligned} RR(x, y) &=: \frac{\frac{g(x, y) - g(0, y)}{x} - \frac{g(x, 0) - g(0, 0)}{x}}{y} = \\ &= \frac{g(x, y) - g(0, y) - g(x, 0) + g(0, 0)}{xy} = \frac{g(x, y) - g(x, 0) - g(0, y) + g(0, 0)}{xy} = \\ &= \frac{\frac{g(x, y) - g(x, 0)}{y} - \frac{g(0, y) - g(0, 0)}{y}}{x}, \text{ e} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} RR(x, y) &\xrightarrow{x \rightarrow 0} \frac{\partial_x g(0, y) - \partial_x g(0, 0)}{y} \xrightarrow{y \rightarrow 0} \partial_{yx}^2 g(0, 0), \\ RR(x, y) &\xrightarrow{y \rightarrow 0} \frac{\partial_y g(x, 0) - \partial_y g(0, 0)}{x} \xrightarrow{x \rightarrow 0} \partial_{xy}^2 g(0, 0) \end{aligned}$$

- Per evitare lo studio di tali limiti iterati, si considerano i numeratori delle due espressioni del doppio rapporto incrementale usando Lagrange per esprimerli con le derivate prime, e quindi ci si restringe a $x = y$ e si usa la differenziabilità di queste in $(0, 0)$.

$$xyRR(x, y) = \begin{cases} g(x, y) - g(0, y) - (g(x, 0) - g(0, 0)) \\ g(x, y) - g(x, 0) - (g(0, y) - g(0, 0)) \end{cases} =$$

fissato y , applicando il teorema di Lagrange alle funzioni

$\psi(x) = g(x, y) - g(0, y) - g(x, 0) + g(0, 0)$, nulle per $x = 0$,

e fissato x , alle funzioni $\phi(y) = g(x, y) - g(x, 0) - g(0, y) + g(0, 0)$, nulle per $y = 0$,

$$\begin{aligned} &= \begin{cases} x \partial_x g(\sigma, y) - x \partial_x g(\sigma, 0) & |\sigma| = |\sigma(x, y)| \leq |x| \\ y \partial_y g(x, \theta) - y \partial_y g(0, \theta) & |\theta| = |\theta(x, y)| \leq |y| \end{cases} = \\ &= \begin{cases} x[(\partial_x g(\sigma, y) - \partial_x g(0, 0)) - (\partial_x g(\sigma, 0) - \partial_x g(0, 0))] & |\sigma| \leq |x| \\ y[(\partial_y g(x, \theta) - \partial_y g(0, 0)) - (\partial_y g(0, \theta) - \partial_y g(0, 0))] & |\theta| \leq |y| \end{cases}. \end{aligned}$$

- In particolare ponendo $x = y$ si ottiene

$$x^2 RR(x, x) = \begin{cases} x[(\partial_x g(\sigma, x) - \partial_x g(0, 0)) - (\partial_x g(\sigma, 0) - \partial_x g(0, 0))] & |\sigma(x, x)| \leq |x| \\ x[(\partial_y g(x, \theta) - \partial_y g(0, 0)) - (\partial_y g(0, \theta) - \partial_y g(0, 0))] & |\theta(x, x)| \leq |x| \end{cases}$$

quindi per differenziabilità delle derivate parziali prime in $(0, 0)$

$$= \begin{cases} x[\sigma \partial_{xx}^2 g(0, 0) + x \partial_{yx}^2 g(0, 0) + o(\sqrt{\sigma^2 + x^2}) - \sigma \partial_{xx}^2 g(0, 0) + o(\sigma)] & |\sigma| \leq |x| \\ x[x \partial_{xy}^2 g(0, 0) + \theta \partial_{yy}^2 g(0, 0) + o(\sqrt{x^2 + \theta^2}) - \theta \partial_{yy}^2 g(0, 0) + o(\theta)] & |\theta| \leq |x| \end{cases}$$

- Per unicità del limite si conclude: infatti poichè $|\sigma(x, x)|, |\theta(x, x)| \leq |x|$ comporta che $o(\sqrt{\sigma^2 + x^2}), o(\sqrt{x^2 + \theta^2}), o(\sigma), o(\theta) = o(x)$ per $x \rightarrow 0$, si ha:

$$R(x, x) = \begin{cases} \partial_{yx}^2 g(0, 0) + o(1) \\ \partial_{xy}^2 g(0, 0) + o(1) \end{cases} \quad x \rightarrow 0.$$

Osservazione 2: le due versioni del teorema di scambio delle derivate seconde, questa e quella in FT10, non sono direttamente confrontabili.

Matrice Hessiana: nel caso in cui una funzione a valori reali e le sue derivate parziali prime siano differenziabili in p (e.g. $f \in C^2$) si considera la matrice *simmetrica* delle derivate parziali seconde in p , detta *matrice Hessiana* di f in p :

$$Hf(p) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(p) & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_M}(p) \\ \vdots & \dots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_M}(p) & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_M^2}(p) \end{pmatrix} = (\nabla(\nabla f))(p).$$

- Nel caso, iterando l'applicazione della regola della catena per composizione con cammini (cfr. FT 10), si ottiene, se u e v sono costanti non nulli, $\frac{\partial^2 f}{\partial u \partial v}(p) = \langle u \cdot Hf(p)v \rangle$.

- Con le stesse ipotesi, nel caso in cui $f : D \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow \mathbf{R}^m$ è a valori vettoriali, con $Hf(p)$ si indica la "matrice con componenti vettoriali" $\left(\frac{\partial f_h}{\partial x_i \partial x_j}(p) \right)_{\substack{1 \leq h \leq m \\ 1 \leq i, j \leq M}}$.

- Se $\gamma(t)$ è un cammino in \mathbf{R}^M per il cammino trasformato $\eta(t) = f(\gamma(t))$ in \mathbf{R}^m si ha

$$\eta''_h = \langle \gamma'' \cdot \nabla f_h(\gamma) \rangle + \langle \gamma' \cdot Hf_h(\gamma) \gamma' \rangle,$$

ovvero se $\gamma'' \neq \vec{0}$, $\gamma' \neq \vec{0}$:

$$\eta'' = \frac{\partial f}{\partial \gamma''}(\gamma) + \frac{\partial^2 f}{\partial \gamma' \partial \gamma'}(\gamma).$$

Laplaciano: se f è differenziabile con derivate parziali prime differenziabili in x , la *traccia della matrice Hessiana* si dice *Laplaciano* di f . È la somma delle derivate parziali seconde non miste. Si indica con $\Delta f(x) =: \text{tr} Hf(x) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(x) + \dots + \frac{\partial^2 f}{\partial x_M^2}(x)$.

Osservazione 3: - l'importanza della trasformazione lineare tra funzioni $f \mapsto \Delta f$, deriva dall'invarianza della traccia per cambiamenti di coordinate lineari: è l'unica trasformazione che associa ad una funzione una combinazione lineare delle sue derivate parziali seconde che non cambia per cambiamenti di *coordinate ortonormali*. L'unica per cui se R è la matrice di un cambiamento di coordinate $x = Ry$ ortonormale ($R^{-1} = {}^t R$), data $f(x)$, si ha

Esercizio 1

$$\Delta_y(f \circ R)(y) = (\Delta_x f)(Ry).$$

Esempi: 6 - $r(x) = |x|_M = \sqrt{\langle x \cdot x \rangle}$: $\frac{\partial^2 r^2}{\partial x_i \partial x_j}(x) = \frac{\partial}{\partial x_i} (2x_j) = \begin{cases} 2, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} =: 2\delta_{ij}$.

Quindi $Hr^2(x) = 2Id_{\mathbf{R}^M}$ è costante, e $\Delta r^2(x) = 2M$.

$$- - \frac{\partial^2 r}{\partial x_i \partial x_j}(x) = \frac{\partial}{\partial x_i} \left(\frac{\partial r}{\partial x_j} \right) = \frac{\partial}{\partial x_i} \left(\frac{x_j}{|x|_M} \right) = \frac{\partial}{\partial x_i} \left(\frac{x_j}{r} \right) = \frac{r\delta_{ij} - x_j \frac{x_i}{r}}{r^2} = \frac{1}{r} \left(\delta_{ij} - \frac{x_i x_j}{r} \right).$$

$$\text{Quindi } H|x|_M = \frac{1}{|x|_M} (Id_{\mathbf{R}^M} - \hat{x} \otimes \hat{x}), \text{ e } \Delta|x|_M = \frac{M}{|x|} - \frac{\frac{x_1^2}{|x|} + \dots + \frac{x_M^2}{|x|}}{|x|} = \frac{M-1}{|x|_M}.$$

7 - Per $\mathcal{Q}(x) = \langle x \cdot Qx \rangle = \sum_{h,k=1}^M Q_{hk} x_h x_k$: $\nabla(\nabla \mathcal{Q})(x) = \nabla((Q + {}^t Q)x) = Q + {}^t Q$, essendo

lineare $x \mapsto (Q + {}^t Q)x$. Quindi $H\mathcal{Q}(x) = Q + {}^t Q$ è costante, e $\Delta \mathcal{Q}(x) = 2\text{tr} Q$.

Diseguaglianza del valor medio. - Se una funzione $f : D \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow \mathbf{R}^m$, nei punti di un segmento $S(p, q) \subseteq D$ di estremi p e q , ha derivata nella direzione $v = q - p$ e allora:

$$|f(p) - f(q)|_m \leq \sup_S \left| \frac{\partial f}{\partial v} \right|_m$$

- Se poi f è differenziabile nei punti di S ($\|A\| = \sup \frac{|Av|}{|v|}$ norma di operatore di una matrice):

$$|f(p) - f(q)|_m \leq |p - q|_M \sup_S \|\nabla f\| \leq |p - q|_M \sup_S |\nabla f|_{\mathbf{R}^{Mm}}$$

Dimostrazione: - posto $u = f(q) - f(p)$: $|f(p) - f(q)|_m^2 = \langle (f(q) - f(p)) \cdot u \rangle$ si applica il Teorema di Lagrange alla funzione $g(t) = \langle (f(p + t(q - p))) \cdot u \rangle : [0; 1] \rightarrow \mathbf{R}$. Per ipotesi: $p + t(q - p) \in D$, $f(p + t(q - p))$ è derivabile per ogni $t \in [0; 1]$. Quindi g è combinazione lineare di funzioni derivabili. Posto $v = q - p$ è $g'(\tau) = \left\langle \frac{\partial f}{\partial v}(p + \tau v) \cdot u \right\rangle$. Per la diseguaglianza di Cauchy-Schwarz $\langle \partial_v f \cdot u \rangle \leq |\partial_v f|_m |u|_m$

$$|u|_m^2 = |f(p) - f(q)|_m^2 = \langle (f(q) - f(p)) \cdot u \rangle = g(1) - g(0) = g'(\tau) \leq \sup_S \left| \frac{\partial f}{\partial v} \right|_m |u|_m$$

Se f è differenziabile nei punti di S è $g'(\tau) = \left\langle \frac{\partial f}{\partial v}(p + \tau v) \cdot u \right\rangle = \langle (Jf v) \cdot u \rangle = \langle v \cdot \nabla f u \rangle \leq$
(Cauchy-Schwarz) $\leq |v|_M |\nabla f u|_M$ (def. norma di operatori) $\leq |v|_M \|\nabla f\| |u|_m$. Quindi:

$$|f(p) - f(q)|_m \leq \sup_S \left| \frac{\partial f}{\partial v} \right|_m \leq |p - q| \sup_S \|\nabla f\| \quad (\text{cfr. lemma FT 2}) \leq |p - q| \sup_S \sqrt{\sum_{j=1}^m |\nabla f_j|_M^2}.$$

Analogamente in ipotesi di integrabilità si ha:

Diseguaglianza del valor medio integrale. - Se una funzione $f : D \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow \mathbf{R}^m$, nei punti di un segmento $S = S(p, q) \subseteq D$ di estremi p e q ha derivata nella direzione $v = q - p$ continua su S , allora:

$$|f(p) - f(q)|_m \leq \frac{1}{|p - q|_M} \int_S \left| \frac{\partial f}{\partial v} \right|_m ds.$$

- Se poi f è $C^1(D)$: $|f(p) - f(q)|_m \leq \int_S \|\nabla f\| ds = |p - q|_M \int_0^1 \|\nabla f(p + t(q - p))\| dt.$

In particolare se $\|\nabla f\|$ è limitato in D la funzione f è $\sup_D \|\nabla f\|$ -Lipschitziana.

Dimostrazione: posto $v = q - p$, e $u = f(q) - f(p)$: $|f(q) - f(p)|_m^2 = \langle (f(q) - f(p)) \cdot u \rangle$, si considera $G(t) = f(p + t(q - p))$, che è derivabile con continuità con $G'(t) = \frac{\partial f}{\partial v}(p + t(q - p))$. Integrando per componenti per la diseguaglianza triangolare per integrali vettoriali, FT5:

$$|f(q) - f(p)|_m^2 = |G(1) - G(0)|_m^2 = \left| \int_0^1 \frac{\partial f}{\partial v}(p + t(q - p)) dt \right|_m^2 \leq \left(\int_0^1 \left| \frac{\partial f}{\partial v}(p + t(q - p)) \right|_m dt \right)^2$$

- Se f è C^1 si ha $G'(t) = \frac{\partial f}{\partial v}(p + t(q - p)) = Jf(p + t(q - p))(q - p)$, e si conclude come nella precedente dimostrazione usando Cauchy-Schwarz.

Con gli stessi calcoli si ha:

Resto in forma integrale. sia $f : D = D^\circ \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow \mathbf{R}^m$, C^1 . Se $x, z \in D$ e il segmento S con tali estremi è contenuto in D si ha:

$$f(x) - f(z) - J_z f(x - z) = \int_0^1 (J_{z+t(x-z)} f - J_z f) dt (x - z) = \int_S (J_s f - J_z f) ds \frac{x - z}{|x - z|}.$$

Dimostrazione: sia $G(t) = f(z + t(x - z))$, per la regola della catena per composizione con funzioni di una variabile, cfr. FT10 proposizione 2, $G'(t) = J_{z+t(x-z)}f(x - z)$. Si ha

$$f(x) - f(z) - J_z f(x - z) = G(1) - G(0) - G'(0) = \int_0^1 (J_{z+t(x-z)}f - J_z f) dt(x - z).$$

Funzioni positivamente omogenee: - un sottoinsieme C di uno spazio vettoriale si dice *cono di centro c* se per ogni $v \in C$, $v \neq c$ si ha $c + t(v - c) \in C$ per $t > 0$ (se contiene un punto contiene la semiretta aperta per c e il punto).

- Una funzione f si dice positivamente omogenea di centro c e grado $\alpha \in \mathbf{R}$ se è definita su un cono di centro c e vale:

$$f(c + t(v - c)) = t^\alpha f(v) \text{ per ogni } v \in \text{Dom} f \setminus \{c\}, t > 0$$

Teorema 3 di Eulero: Sia f differenziabile in $\mathbf{R}^M \setminus \vec{0}_{\mathbf{R}^M}$.

f è positivamente omogenea con centro $\vec{0}$ e grado $\alpha \in \mathbf{R}$ ($f(tx) = t^\alpha f(x)$, $x \neq \vec{0}$)

se e solo se

$$x \cdot \nabla f(x) = \alpha f(x), x \neq \vec{0}.$$

Dimostrazione: se $\alpha = 0$ da una parte la funzione è costante sulle semirette aperte dall'origine. Dall'altra ha derivata nella direzione della semiretta dall'origine nulla sulla stessa semiretta.

↓) $\alpha \neq 0$, dato $x \neq \vec{0}$ posto $\phi(t) = f(tx)$, $t > 0$, per la regola della catena per composizione con funzioni di una variabile, cfr. FT10 proposizione 2, si ha $\phi'(t) = x \cdot \nabla f(tx)$.

Ma si ha anche $\phi(t) = t^\alpha f(x)$ per cui $\phi'(t) = \alpha t^{\alpha-1} f(x)$. Per $t = 1$ si ha l'eguaglianza.

↑) $\alpha \neq 0$, dato $x \neq \vec{0}$ sia $\psi(t) = \frac{f(tx)}{t^\alpha}$. Si ha $\psi(1) = f(x)$. Ancora per la regola della catena

$$\text{con cammini: } \psi'(t) = \frac{t^\alpha x \cdot \nabla f(tx) - \alpha t^{\alpha-1} f(tx)}{t^{2\alpha}} = \frac{t^\alpha x \cdot \nabla f(tx) - t^{\alpha-1} tx \cdot \nabla f(tx)}{t^{2\alpha}} = 0.$$

Funzioni convesse e differenziabilità, cfr. FT3, FT6.7

Grazie al fatto che negli spazi euclidei la convessità si riduce a problemi di una variabile, valgono risultati di collegamento tra differenziabilità e convessità analoghi a quelli che si ottengono per funzioni di una variabile.

Monotonia di campi: $V : D \subseteq \mathbf{R}^N \rightarrow \mathbf{R}^N$ si dice *monotono* se $\langle (V(z) - V(x)) \cdot (z - x) \rangle \geq 0$, per ogni $x, z \in D$.

Teorema C2 - sia $f : C \subseteq \mathbf{R}^N \rightarrow \mathbf{R}$ differenziabile su C aperto convesso:

f è convessa

⇕

il grafico sta sopra i suoi piani tangenti, cioè $f(z) \geq (z - x) \cdot \nabla f(x) + f(x)$ per ogni $x, z \in C$

⇕

∇f è monotono, cioè $\langle (\nabla f(z) - \nabla f(x)) \cdot (z - x) \rangle \geq 0$ per ogni $x, z \in C$.

- Se f è due volte differenziabile:

$$f \text{ è convessa} \Leftrightarrow Hf(x) \text{ è semidefinita positiva per ogni } x \in C.$$

2 Generazione di funzioni differenziabili regola della catena

Generazione funzioni differenziabili 0: le funzioni di una variabile reale derivabili in p sono differenziabili in p : $D_p f(t) = t f'(p)$.

Generazione funzioni differenziabili 1: le funzioni costanti da \mathbf{R}^M ad \mathbf{R}^m sono differenziabili in ogni punto e il loro differenziale è la funzione lineare nulla.

Generazione funzioni differenziabili 2: Le funzioni lineari affini $x \mapsto Ax + b =: f(x)$ da \mathbf{R}^M ad \mathbf{R}^m con A lineare sono differenziabili in ogni punto p il loro differenziale è indipendente dal punto ed è la parte lineare della funzione stessa $v \mapsto Av$. In coordinate si avrà

$$(x_1 \dots x_k) \mapsto (a_{11}x_1 + \dots a_{1k}x_k + b_1, \dots a_{m1}x_1 + \dots a_{mk}x_k + b_m) = Ax + b =: f(x)$$

$$D_p f(v) = {}^t(a_{11}v_1 + \dots a_{1k}v_k, \dots, a_{m1}v_1 + \dots a_{mk}v_k) = Av.$$

In effetti si ha $f(x) = f(p) + A(x - p)$ con resto nullo. Per funzioni a valori reali di due variabili affini $ax + by + c$ le derivate parziali sono rispettivamente le funzioni costanti a e b .

Generazione funzioni differenziabili 3: se f, g sono funzioni di M variabili reali rispettivamente a valori in \mathbf{R}^m ed \mathbf{R}^n sono differenziabili in p lo è la funzione $(f_1, \dots, f_m, g_1, \dots, g_n)$. Ciò segue direttamente dalla definizione di differenziabilità (cfr. FT10 teorema 2).

Generazione funzioni differenziabili 4: Il prodotto di coordinate $f_{ij}(x) = x_i x_j$, $x \in \mathbf{R}^M$ è differenziabile in ogni punto p e si ha: $\nabla(x_i x_j)(p) = p_i e_j + p_j e_i$. Conseguenza diretta del teorema del differenziale totale.

Esercizio 2: $\det : \mathcal{M}_{m \times m} \sim \mathbf{R}^{m^2} \rightarrow \mathbf{R}$ è differenziabile, cfr. paragrafo dedicato in FT. 10.

Lemma 1. cfr. FT 2: $L = (L_i^j)_{\substack{1 \leq i \leq k \\ 1 \leq j \leq h}}$ $\|L\| =: \sup_{v \neq \vec{0}} \frac{|Lv|_{\mathbf{R}^k}}{|v|_{\mathbf{R}^h}} \leq |L|_{\mathbf{R}^{hk}}$.

Dim. $|Lv|_{\mathbf{R}^k} = \left| \sum_{j=1}^h v_j L^j \right|_{\mathbf{R}^k} \leq \sum_{j=1}^h |v_j| |L^j|_{\mathbf{R}^k} \leq (\text{Cauchy-Schwarz}) |v|_{\mathbf{R}^h} |L|_{\mathbf{R}^{hk}}$.

Lemma 2. $L = (L_i^j)_{\substack{1 \leq i \leq k \\ 1 \leq j \leq h}}$ $L[o_{\mathbf{R}^h}(r)] = o_{\mathbf{R}^k}(r)$, cioè se $\frac{|v|_{\mathbf{R}^h}}{r} \xrightarrow{x \rightarrow p} 0$ allora $\frac{|Lv|_{\mathbf{R}^k}}{r} \xrightarrow{x \rightarrow p} 0$

Generazione funzioni differenziabili 5. Regola della catena:

Dati $A = A^\circ \subseteq \mathbf{R}^M$, $B = B^\circ \subseteq \mathbf{R}^m$, $p \in A$, e due funzioni $A \ni x \xrightarrow{f} B \ni f(x)=y \xrightarrow{g} \mathbf{R}^N \ni g(y)=z$ differenziabili rispettivamente in p e in $q = f(p)$. Allora $g \circ f$ è differenziabile in p e:

$$D_p g \circ f = D_{f(p)} g D_p f, \text{ come composizione di funzioni lineari, cioè}$$

$J^x g \circ f(p) = J^y g(f(p)) J^x f(p)$, $\nabla^x g \circ f(p) = \nabla^x f(p) \nabla^y g(f(p))$ come prodotto di matrici,

ovvero $\frac{\partial g_i \circ f}{\partial x_j}(p) = \sum_{k=1}^m \frac{\partial g_i}{\partial y_k}(f(p)) \frac{\partial f_k}{\partial x_j}(p)$, in breve $\frac{\partial z_i}{\partial x_j} = \sum_{k=1}^m \frac{\partial z_i}{\partial y_k} \frac{\partial y_k}{\partial x_j}$.

Dimostrazione.

$$g(f(x)) - g(f(p)) = D_q g[f(x) - f(p)] + o_N(|f(x) - f(p)|_m)$$

$$\text{poichè } f(x) - f(p) = D_p f[x - p] + o_m(|x - p|_M) \quad \text{si ha} \quad g(f(x)) - g(f(p)) =$$

$$= D_q g D_p f[x - p] + D_q g[o_m(|x - p|_M)] + o_N(|D_p f|_{Mm} |x - p|_M + |o_m(|x - p|_M)|_m),$$

$$\text{quindi } g(f(x)) - g(f(p)) = D_q g D_p f[x - p] + o_N(|x - p|_M).$$

Essendo tutti gli errori relativi infinitesimi uniformemente nella direzione tale è l'errore relativo nella formula finale.

Corollario: composizione di funzioni C^K è C^K .

Osservazione 4: con queste regole di generazione di funzioni differenziabili, in particolare la differenziabilità della composizione, e con il teorema del differenziale totale, partendo dalle funzioni derivabili di una variabile reale a valori reali, si ottengono e si riconoscono molte funzioni differenziabili e si calcolano i loro differenziali e i piani tangenti ai loro grafici.

Esempio 8, funzioni radiali: $f(x) = \phi(|x|_M)$, $x \in \mathbf{R}^M$, $r = |x|_M$, $\hat{r} = \hat{x} = \frac{x}{|x|_M}$.

Se $\phi :]0; +\infty[\rightarrow \mathbf{R}$ è derivabile allora f è differenziabile in $\mathbf{R}^M \setminus \{\vec{0}_{\mathbf{R}^M}\}$ e si ha per la regola della catena e per quanto calcolato nel primo paragrafo:

$$\nabla f(x) = \phi'(|x|_M) \frac{x}{|x|_M} = \phi'(r) \hat{r}.$$

Se poi ϕ è derivabile due volte

$$\begin{aligned} Hf(x) &= \phi''(|x|_M) \frac{x}{|x|_M} \otimes \frac{x}{|x|_M} + \phi'(|x|_M) \frac{|x|_M Id_{\mathbf{R}^M} - x \otimes \frac{x}{|x|_M}}{|x|_M^2} = \\ &= \phi''(|x|_M) \left(\frac{x_i x_j}{|x|_M^2} \right)_{i,j} + \frac{\phi'(|x|_M)}{|x|_M} \left(\delta_{i,j} - \frac{x_i x_j}{|x|_M^2} \right) = \phi''(r) \hat{r} \otimes \hat{r} + \frac{\phi'(r)}{r} (Id_{\mathbf{R}^M} - \hat{r} \otimes \hat{r})_{i,j} \end{aligned}$$

quindi la matrice Hessiana di una funzione radiale ha l'autovalore "radiale" $\phi''(r)$ di molteplicità geometrica 1, e quello "tangenziale" $\frac{\phi'(r)}{r}$ di molteplicità $M - 1$:

per cui

$$\Delta f(x) = \text{tr} Hf(x) = \phi''(r) + \frac{M-1}{r} \phi'(r).$$

Generazione funzioni differenziabili 6. Differenziale dell'inversa:

Lemma 3 sia $f : A \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow \mathbf{R}^M$, C^K , $K \geq 1$. Se $J_x f$ è invertibile allora $[J_x f]^{-1}$ è C^{K-1} .

Dimostrazione: s'identifichino le matrici $M \times M$ con \mathbf{R}^{M^2} .

- Essendo $A \mapsto \det A$ una funzione polinomiale nei coefficienti della matrice, è continua su \mathbf{R}^{M^2} . Pertanto l'insieme delle matrici invertibili \mathcal{I} , definito da $\det A \neq 0$, è preimmagine di un aperto mediante una funzione continua, quindi un insieme aperto per le matrici quadrate.
- Essendo $A \mapsto A^{-1}$ una funzione, da \mathcal{I} in sè, con componenti rapporti di polinomi (nei coefficienti di A) con denominatore ($\det A$) non nullo, è C^∞ .
- Quindi $[(J_x f)]^{-1}$ è composizione di funzioni C^{K-1} (l'inversione di matrici, le derivate di f).

Teorema 4: siano $f : A \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow B \subseteq \mathbf{R}^M$ bigettiva, A e B aperti.

i - Se f è differenziabile in p ed f^{-1} lo è in $f(p)$, allora $D_p f$ è invertibile e

$$D_{f(p)}(f^{-1}) = (D_p f)^{-1}, \text{ ovvero } Jf^{-1}(f(p)) \text{ è la matrice inversa di } Jf(p).$$

ii - Se inoltre f è $C^K(A)$, ed f^{-1} è differenziabile, allora anche f^{-1} è $C^K(B)$.

Dimostrazione: **i** - Per la regola della catena $f^{-1}(f(x)) = x \Rightarrow [D_{f(x)} f^{-1}] [D_x f] = Id_{\mathbf{R}^M}$.

ii - Per il precedente punto $J(f^{-1})(b) = [(Jf)(f^{-1}(b))]^{-1}$.

- Pertanto $J_b(f^{-1})$ è composizione di funzioni continue (l'inversione di matrici, le derivate parziali di f ed f^{-1}): quindi è continua. Quindi f^{-1} è C^1 .
- Se $K \geq 2$ allora $J_b(f^{-1})$ è composizione di funzioni C^1 , per cui (regola della catena) è C^1 e quindi f^{-1} è C^2 . Induttivamente si conclude.

Osservazione 5: il teorema di *invertibilità locale*, FT 12, dà un viceversa: se f è C^1 e $J_p f$ è invertibile allora f è una bigezione tra intorni di p e di $f(p)$, con f^{-1} differenziabile in $f(p)$.

3 Cambi di coordinate non lineari

Diffeomorfismi: $f : A \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow B \subseteq \mathbf{R}^M$ bigettiva tra insiemi aperti, differenziabile in A con inversa differenziabile in B (Jf invertibile), si dice *diffeomorfismo* tra A e B .

Notazione: sia $f : A_{\ni x} \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow B_{\ni y} \subseteq \mathbf{R}^M$ un diffeomorfismo che rappresenta un cambiamento di coordinate non lineare $y = f(x)$.

- Data $G : B \rightarrow \mathbf{R}$, $G = G(y)$, che esprime una grandezza nelle “vecchie” coordinate y , la funzione composta $\widetilde{G}(x) = G(f(x))$, $\widetilde{G} : A \rightarrow \mathbf{R}$ la esprime nelle “nuove” coordinate x .

Proposizione 1, cambiamenti di coordinate non lineari:

sia $f : A_{\ni x} \subseteq \mathbf{R}^M \rightarrow B_{\ni y} \subseteq \mathbf{R}^M$ un diffeomorfismo.

Sia $F : B \rightarrow \mathbf{R}$ differenziabile in $f(x)$ si ha

$$D_x \widetilde{F} = D_{f(x)} F D_x f,$$

ovvero considerando la funzione Jacobiana e la funzione gradiente a valori matrici

$$J^x \widetilde{F} = \widetilde{J}^y F J^x f, \quad \nabla^x \widetilde{F} = \nabla^x f \widetilde{\nabla}^y F,$$

- ovvero con le derivate parziali

$$\frac{\partial \widetilde{F}}{\partial x_i} = \sum_{j=1}^M (\nabla^x f)_i^j \frac{\partial \widetilde{F}}{\partial y_j} = \sum_{j=1}^M \frac{\partial f_j}{\partial x_i} \frac{\partial \widetilde{F}}{\partial y_j} = \sum_{j=1}^M \frac{\partial y_j}{\partial x_i} \frac{\partial \widetilde{F}}{\partial y_j},$$

e reciprocamente (sempre in x)

$$\frac{\partial \widetilde{F}}{\partial y_j} = \sum_{i=1}^M ((\nabla^x f)^{-1})_j^i \frac{\partial \widetilde{F}}{\partial x_i} = \sum_{i=1}^M \frac{\partial f_i^{-1}}{\partial y_j} \frac{\partial \widetilde{F}}{\partial x_i} = \sum_{i=1}^M \frac{\partial x_i}{\partial y_j} \frac{\partial \widetilde{F}}{\partial x_i}.$$

Dimostrazione: conseguenza diretta della regola della catena.

Osservazioni: 6 - nella pratica, spesso (data esplicitamente $f(x)$, e quindi la matrice $\nabla f(x)$), non riuscendo ad esplicitare f^{-1} , per le relazioni reciproche tra le derivate in x ed y , conviene usare la prima uguaglianza, che coinvolge $(\nabla^x f)^{-1}$. Infatti si tratta di invertire la matrice nota $\nabla f(x)$.

7 - Sinteticamente (cfr. FT8 derivata rispetto alla lunghezza d’arco), omettendo la grandezza F , queste relazioni tra le derivate parziali di funzioni diventano relazioni tra “operatori di derivazione”:

$$\frac{\partial \sim}{\partial x_i} = \sum_{j=1}^M \frac{\partial y_j}{\partial x_i} \frac{\partial \sim}{\partial y_j}; \quad \frac{\partial \sim}{\partial y_j} = \sum_{i=1}^M ((\nabla^x f)^{-1})_j^i \frac{\partial \sim}{\partial x_i}, \quad \text{cioè } \widetilde{\nabla}^y = (\nabla^x f)^{-1} \nabla^x \sim.$$

Alcuni esempi notevoli, illustrati nelle pagine seguenti, sono le coordinate polari in \mathbf{R}^2 , cilindriche e sferiche in \mathbf{R}^3 .

Esempio 9, coordinate polari: - come calcolato nel primo paragrafo

$$f(r, \phi) = (r \cos \phi, r \sin \phi) : \mathbf{R}^2 \rightarrow \mathbf{R}^2 \text{ è differenziabile, } J_{(r,\phi)}f = \begin{pmatrix} \cos \phi & -r \sin \phi \\ \sin \phi & r \cos \phi \end{pmatrix}.$$

- Restringendosi a $(0; +\infty) \times [0; 2\pi)$ si ottiene un *diffeomorfismo* tra la striscia aperta e

$$\mathbf{R}^2 \setminus \{(x, 0) : x \geq 0\} : \begin{cases} x(r, \phi) = r \cos \phi \\ y(r, \phi) = r \sin \phi \end{cases}, \text{ che dà un cambiamento di coordinate. Le linee}$$

coordinate $r = \text{costante}$: sono le circonferenze centrate nell'origine, e le linee coordinate $\phi = \text{costante}$: sono le semirette di vertice l'origine. In particolare $r = \sqrt{x^2 + y^2}$ e nel primo quadrante $\phi = \text{artan} \frac{y}{x}$: ivi $f^{-1}(x, y) = (r(x, y), \phi(x, y)) = (\sqrt{x^2 + y^2}, \text{artan} \frac{y}{x})$, differendo $\phi(x, y)$ negli altri quadranti per una costante.

$$\text{- Si adotta la notazione } \hat{r} = \begin{pmatrix} \cos \phi \\ \sin \phi \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{x}{\sqrt{x^2 + y^2}} \\ \frac{y}{\sqrt{x^2 + y^2}} \end{pmatrix}, \hat{\phi} = \begin{pmatrix} -\sin \phi \\ \cos \phi \end{pmatrix}, \vec{r} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \text{ (posizione).}$$

Come vettori applicati in (x, y) la coppia $(\hat{r}, \hat{\phi})$ è un sistema di riferimento "locale" ortonormale, orientato come la base canonica $\det(\hat{r} | \hat{\phi}) = 1 > 0$.

$$\text{- Come visto } \hat{r} = \begin{cases} \frac{\partial x}{\partial r} = \cos \phi = \frac{x}{r} = \frac{\partial r}{\partial x} \\ \frac{\partial y}{\partial r} = \sin \phi = \frac{y}{r} = \frac{\partial r}{\partial y} \end{cases} \text{ e } r\hat{\phi} = \begin{cases} \frac{\partial x}{\partial \phi} = -r \sin \phi = -y = r^2 \frac{\partial \phi}{\partial x} \\ \frac{\partial y}{\partial \phi} = r \cos \phi = x = r^2 \frac{\partial \phi}{\partial y} \end{cases},$$

$$\text{ovvero } Jf = \begin{pmatrix} \partial_r x & \partial_\phi x \\ \partial_r y & \partial_\phi y \end{pmatrix} = (\hat{r} | r\hat{\phi}).$$

- Osservando che le colonne di Jf sono ortogonali è immediato calcolare l'inversa che avrà come righe gli opportuni multipli delle colonne di Jf :

$$(Jf)^{-1} = \begin{pmatrix} \hat{r} \\ r\hat{\phi} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \phi & \sin \phi \\ -\frac{\sin \phi}{r} & \frac{\cos \phi}{r} \end{pmatrix} = J(\widetilde{f^{-1}}) = \begin{pmatrix} \widetilde{\partial_x r} & \widetilde{\partial_y r} \\ \widetilde{\partial_x \phi} & \widetilde{\partial_y \phi} \end{pmatrix} \text{ confermando che}$$

$$J(\widetilde{f^{-1}}) = \begin{pmatrix} \frac{x}{\sqrt{x^2 + y^2}} & \frac{y}{\sqrt{x^2 + y^2}} \\ -\frac{y}{x^2 + y^2} & \frac{x}{x^2 + y^2} \end{pmatrix}.$$

- Pertanto le relazioni tra gli operatori di derivazione nelle diverse coordinate sono:

$$\text{- - diretto } \begin{cases} \partial_r \widetilde{} = \cos \phi \widetilde{\partial_x} + \sin \phi \widetilde{\partial_y} \\ \partial_\phi \widetilde{} = -r \sin \phi \widetilde{\partial_x} + r \cos \phi \widetilde{\partial_y} \end{cases} \text{ ovvero } (\nabla^{r\phi} f) \widetilde{\nabla^{xy}} = \nabla^{r\phi \widetilde{}}, \text{ cioè}$$

$$\begin{pmatrix} \cos \phi & \sin \phi \\ -r \sin \phi & r \cos \phi \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \widetilde{\partial_x} \\ \widetilde{\partial_y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \partial_r \widetilde{} \\ \partial_\phi \widetilde{} \end{pmatrix},$$

nella pratica di solito conviene sostituire a x e y , nella funzione $F(x, y)$ da derivare, le loro espressioni in coordinate polari e derivare direttamente rispetto a queste;

-- inverso
$$\begin{cases} \tilde{\partial}_x = \cos \phi \partial_r \tilde{} - \frac{\sin \phi}{r} \partial_\phi \tilde{} \\ \tilde{\partial}_y = \sin \phi \partial_r \tilde{} + \frac{\cos \phi}{r} \partial_\phi \tilde{} \end{cases} \quad \text{ovvero } (\nabla^{r\phi} f)^{-1} \nabla^{r\phi} \tilde{} = \widetilde{\nabla^{xy}}, \text{ cioè}$$

$$\begin{pmatrix} \cos \phi & \sin \phi \\ -\frac{\sin \phi}{r} & \frac{\cos \phi}{r} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \partial_r \tilde{} \\ \partial_\phi \tilde{} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \tilde{\partial}_x \\ \tilde{\partial}_y \end{pmatrix},$$

che invece, nei casi pratici, può esser comoda da usare, data $\Psi(r, \phi)$, per trovare le sue derivate in x in y , piuttosto che sostituire a r e ϕ le loro espressioni in x e y e derivarle, il che è più oneroso.

- Quest'ultima relazione contiene anche la decomposizione del gradiente di $F(x, y)$ rispetto al sistema di coordinate locali $\hat{r}, \hat{\phi}$:

$$\begin{aligned} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \hat{r}} \hat{r} + \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \hat{\phi}} \hat{\phi} &= \widetilde{\nabla^{xy} F} = (\nabla^{r\phi} f)^{-1} \nabla^{r\phi} \tilde{F} = \begin{pmatrix} \cos \phi & -\frac{\sin \phi}{r} \\ \sin \phi & \frac{\cos \phi}{r} \end{pmatrix} \nabla^{r\phi} \tilde{F} = \left(\hat{r} \mid \frac{\hat{\phi}}{r} \right) \nabla^{r\phi} \tilde{F} = \\ &= \frac{\partial \tilde{F}}{\partial r} \hat{r} + \frac{1}{r} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \phi} \hat{\phi}. \end{aligned}$$

- Iterando la relazione
$$\begin{cases} \tilde{\partial}_x = \cos \phi \partial_r \tilde{} - \frac{\sin \phi}{r} \partial_\phi \tilde{} \\ \tilde{\partial}_y = \sin \phi \partial_r \tilde{} + \frac{\cos \phi}{r} \partial_\phi \tilde{} \end{cases}$$
 si ottiene l'espressione in coordinate

polari del Laplaciano:

$$\widetilde{\Delta^{xy}} = \frac{\partial^2}{\partial x^2} + \frac{\partial^2}{\partial y^2} = \frac{\partial^2}{\partial r^2} + \frac{1}{r^2} \frac{\partial^2}{\partial \phi^2} + \frac{1}{r} \frac{\partial^2}{\partial r \partial \phi}.$$

si procede come segue

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial x^2} &= \left(\cos \phi \frac{\partial}{\partial r} - \frac{\sin \phi}{r} \frac{\partial}{\partial \phi} \right) \frac{\partial \tilde{F}}{\partial x} = \left(\cos \phi \frac{\partial}{\partial r} - \frac{\sin \phi}{r} \frac{\partial}{\partial \phi} \right) \left(\cos \phi \frac{\partial \tilde{F}}{\partial r} - \frac{\sin \phi}{r} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \phi} \right) = \\ &= \cos \phi \frac{\partial}{\partial r} \left(\cos \phi \frac{\partial \tilde{F}}{\partial r} - \frac{\sin \phi}{r} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \phi} \right) - \frac{\sin \phi}{r} \frac{\partial}{\partial \phi} \left(\cos \phi \frac{\partial \tilde{F}}{\partial r} - \frac{\sin \phi}{r} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \phi} \right) = \\ &= \cos^2 \phi \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial r^2} + \frac{\cos \phi \sin \phi}{r^2} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \phi} - \frac{\cos \phi \sin \phi}{r} \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial r \partial \phi} - \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\left(-\frac{\sin^2 \phi}{r} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial r} + \frac{\sin \phi \cos \phi}{r} \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial \phi \partial r} - \frac{\sin \phi \cos \phi}{r^2} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \phi} - \frac{\sin^2 \phi}{r^2} \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial \phi^2} \right) = \dots \\ &= \cos^2 \phi \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial r^2} + \frac{\sin^2 \phi}{r} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial r} + \frac{\sin^2 \phi}{r^2} \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial \phi^2} + 2 \frac{\cos \phi \sin \phi}{r^2} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \phi} - 2 \frac{\cos \phi \sin \phi}{r} \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial \phi \partial r}, \quad \text{analogamente:} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial y^2} &= \left(\sin \phi \frac{\partial}{\partial r} + \frac{\cos \phi}{r} \frac{\partial}{\partial \phi} \right) \left(\sin \phi \frac{\partial \tilde{F}}{\partial r} + \frac{\cos \phi}{r} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \phi} \right) = \dots \\ \dots &= \sin^2 \phi \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial r^2} + \frac{\cos^2 \phi}{r} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial r} + \frac{\cos^2 \phi}{r^2} \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial \phi^2} - 2 \frac{\cos \phi \sin \phi}{r^2} \frac{\partial \tilde{F}}{\partial \phi} + 2 \frac{\cos \phi \sin \phi}{r} \frac{\partial^2 \tilde{F}}{\partial \phi \partial r}. \end{aligned}$$

Esempio 10, coordinate cilindriche: si tratta delle coordinate polari sui piani orizzontali, $z = \text{costante}$.

La terza coordinata rimane quella cartesiana: $f : (0; +\infty) \times (0; 2\pi) \times \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{R}^3$, $f(r, \phi, z) =$

$$(r \cos \phi, r \sin \phi, z), \begin{cases} x(r, \phi, z) = r \cos \phi \\ y(r, \phi, z) = r \sin \phi, \text{ che è un diffeomorfismo con } \mathbf{R}^3 \setminus \{(x, 0, z) : x \geq 0\}. \\ z(r, \phi, z) = z \end{cases}$$

$$J_{(r, \phi, z)} f = \begin{pmatrix} \cos \phi & -r \sin \phi & 0 \\ \sin \phi & r \cos \phi & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Esempio 11, coordinate sferiche: - si considerano le coordinate sferiche “ geografiche”:

$$f : (0; +\infty) \times (-\pi; \pi) \times \left(-\frac{\pi}{2}; \frac{\pi}{2}\right) \rightarrow \mathbf{R}^3, f(r, \phi, \theta) = (r \cos \theta \cos \phi, r \cos \theta \sin \phi, r \sin \theta)$$

$$\begin{cases} x(r, \phi, \theta) = r \cos \theta \cos \phi \\ y(r, \phi, \theta) = r \cos \theta \sin \phi. \quad \text{È un diffeomorfismo con } \mathbf{R}^3 \setminus \{(x, 0, z) : x \leq 0\}. \\ z(r, \phi, \theta) = r \sin \theta \end{cases}$$

- Si adottano le notazioni seguenti: $p = (x, y, z)$; $r = \sqrt{x^2 + y^2 + z^2}$; $\rho = \sqrt{x^2 + y^2} = r \cos \theta$;

$$\hat{p} = \hat{r} = \begin{pmatrix} \cos \theta \cos \phi \\ \cos \theta \sin \phi \\ \sin \theta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{x}{\sqrt{x^2 + y^2 + z^2}} \\ \frac{y}{\sqrt{x^2 + y^2 + z^2}} \\ \frac{z}{\sqrt{x^2 + y^2 + z^2}} \end{pmatrix}, \text{ versore direzione dall'origine normale alla sfera}$$

unitaria in \hat{p} ;

$$\hat{\rho} = \begin{pmatrix} \cos \phi \\ \sin \phi \\ 0 \end{pmatrix};$$

$$\hat{\phi} = \begin{pmatrix} -\sin \phi \\ \cos \phi \\ 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{\cos \theta} \begin{pmatrix} -\cos \theta \sin \phi \\ \cos \theta \cos \phi \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{y}{\sqrt{x^2 + y^2}} \\ \frac{x}{\sqrt{x^2 + y^2}} \\ 0 \end{pmatrix}, \text{ versore latitudine “orizzon-}$$

tale” tangente alla sfera unitaria e alla circonferenza del “parallelo” in \hat{p} ;

$$\hat{\theta} = \begin{pmatrix} -\sin \theta \cos \phi \\ -\sin \theta \sin \phi \\ \cos \theta \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{x^2 + y^2 + z^2}} \begin{pmatrix} -\frac{zx}{\sqrt{x^2 + y^2}} \\ -\frac{zy}{\sqrt{x^2 + y^2}} \\ \sqrt{x^2 + y^2} \end{pmatrix}, \text{ versore longitudine tangente alla}$$

sfera unitaria e alla circonferenza massima del “meridiano” in \hat{p} .

- Come vettori applicati in \hat{p} i versori mutuamente ortogonali nell'ordine $(\hat{r}, \hat{\phi}, \hat{\theta})$ individuano una base ortonormale locale, orientata come la base canonica di \mathbf{R}^3 : $\det(\hat{r} | \hat{\phi} | \hat{\theta}) = 1 > 0$.

- Si ha $J_{(r,\phi,\theta)}f = \begin{pmatrix} \cos \theta \cos \phi & -r \cos \theta \sin \phi & -r \sin \theta \cos \phi \\ \cos \theta \sin \phi & r \cos \theta \cos \phi & -r \sin \theta \sin \phi \\ \sin \theta & 0 & r \cos \theta \end{pmatrix} = (\widehat{r} \mid r\widehat{\phi} \cos \theta \mid r\widehat{\theta})$ con colonne

ortogonali, pertanto è agevole calcolare l'inversa per righe: $(J_{(r,\phi,\theta)}f)^{-1} = \begin{pmatrix} \widehat{r} \\ \frac{1}{r \cos \theta} \widehat{\phi} \\ \frac{1}{r} \widehat{\theta} \end{pmatrix} =$

$$= \begin{pmatrix} \cos \theta \cos \phi & \cos \theta \sin \phi & \sin \theta \\ -\frac{\sin \phi}{r \cos \theta} & \frac{\cos \phi}{r \cos \theta} & 0 \\ -\frac{\sin \theta \cos \phi}{r} & -\frac{\sin \theta \sin \phi}{r} & \frac{\cos \theta}{r} \end{pmatrix} = \widetilde{J}(f^{-1}) = \begin{pmatrix} \widetilde{\partial}_x r & \widetilde{\partial}_y r & \widetilde{\partial}_z r \\ \widetilde{\partial}_x \phi & \widetilde{\partial}_y \phi & \widetilde{\partial}_z \phi \\ \widetilde{\partial}_x \theta & \widetilde{\partial}_y \theta & \widetilde{\partial}_z \theta \end{pmatrix}, \quad \text{per cui:}$$

-- diretto $\begin{cases} \frac{\partial \sim}{\partial r} = \cos \theta \cos \phi \frac{\partial \sim}{\partial x} + \cos \theta \sin \phi \frac{\partial \sim}{\partial y} + \sin \theta \frac{\partial \sim}{\partial z} \\ \frac{\partial \sim}{\partial \phi} = -r \cos \theta \sin \phi \frac{\partial \sim}{\partial x} + r \cos \theta \cos \phi \frac{\partial \sim}{\partial y} \\ \frac{\partial \sim}{\partial \theta} = -r \sin \theta \cos \phi \frac{\partial \sim}{\partial x} - r \sin \theta \sin \phi \frac{\partial \sim}{\partial y} + r \cos \theta \frac{\partial \sim}{\partial z} \end{cases}$ cioè $(\nabla^{r\phi\theta} f) \widetilde{\nabla}^{xyz} = \nabla^{r\phi\theta \sim}$,

$$\frac{\partial \sim}{\partial r} = \langle \widehat{r} \cdot \widetilde{\nabla}^{xyz} \rangle = \frac{\partial \sim}{\partial \widehat{r}}, \quad \frac{\partial \sim}{\partial \phi} = r \cos \theta \langle \widehat{\phi} \cdot \widetilde{\nabla}^{xyz} \rangle = r \cos \theta \frac{\partial \sim}{\partial \widehat{\phi}}, \quad \frac{\partial \sim}{\partial \theta} = r \langle \widehat{\theta} \cdot \widetilde{\nabla}^{xyz} \rangle = r \frac{\partial \sim}{\partial \widehat{\theta}};$$

-- inverso: $\begin{pmatrix} \widetilde{\partial}_x \\ \widetilde{\partial}_y \\ \widetilde{\partial}_z \end{pmatrix} = \widetilde{\nabla}^{xyz} = (\nabla^{r\phi\theta} f)^{-1} \nabla^{r\phi\theta \sim} = \left(\widehat{r} \mid \frac{1}{r \cos \theta} \widehat{\phi} \mid \frac{1}{r} \widehat{\theta} \right) \begin{pmatrix} \partial_r \sim \\ \partial_\phi \sim \\ \partial_\theta \sim \end{pmatrix} =$

$$= \widehat{r} \frac{\partial \sim}{\partial r} + \frac{\widehat{\phi}}{r \cos \theta} \frac{\partial \sim}{\partial \phi} + \frac{\widehat{\theta}}{r} \frac{\partial \sim}{\partial \theta}, \quad \text{cioè}$$

$$\begin{cases} \frac{\widetilde{\partial}}{\partial x} = \cos \theta \cos \phi \frac{\partial \sim}{\partial r} - \frac{\sin \phi}{r \cos \theta} \frac{\partial \sim}{\partial \phi} - \frac{\sin \theta \cos \phi}{r} \frac{\partial \sim}{\partial \theta} \\ \frac{\widetilde{\partial}}{\partial y} = \cos \theta \sin \phi \frac{\partial \sim}{\partial r} + \frac{\cos \phi}{r \cos \theta} \frac{\partial \sim}{\partial \phi} - \frac{\sin \theta \sin \phi}{r} \frac{\partial \sim}{\partial \theta} \\ \frac{\widetilde{\partial}}{\partial z} = \sin \theta \frac{\partial \sim}{\partial r} + \frac{\cos \theta}{r} \frac{\partial \sim}{\partial \theta} \end{cases}$$

- Quest'ultima relazione contiene anche la decomposizione del gradiente di $F(x, y, z)$ rispetto al sistema di coordinate locali:

$$\frac{\widetilde{\partial F}}{\partial \widehat{r}} \widehat{r} + \frac{\widetilde{\partial F}}{\partial \widehat{\phi}} \widehat{\phi} + \frac{\widetilde{\partial F}}{\partial \widehat{\theta}} \widehat{\theta} = \widetilde{\nabla_{xyz} F} = \frac{\partial \widetilde{F}}{\partial r} \widehat{r} + \frac{1}{r \cos \theta} \frac{\partial \widetilde{F}}{\partial \phi} \widehat{\phi} + \frac{1}{r} \frac{\partial \widetilde{F}}{\partial \theta} \widehat{\theta}, \text{ e quindi riottenendo}$$

$$\frac{\partial \widetilde{}}{\partial r} = \frac{\widetilde{\partial}}{\partial \widehat{r}}, \quad \frac{\partial \widetilde{}}{\partial \phi} = \sqrt{x^2 + y^2} \frac{\partial \widetilde{}}{\partial \widehat{\phi}}, \quad \frac{\partial \widetilde{}}{\partial \theta} = \sqrt{x^2 + y^2 + z^2} \frac{\partial \widetilde{}}{\partial \widehat{\theta}}.$$

$$\text{- Valgono inoltre } \left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial \widehat{r}}{\partial r} = \vec{0}, \quad \frac{\partial \widehat{r}}{\partial \phi} = \cos \theta \widehat{\phi}, \quad \frac{\partial \widehat{r}}{\partial \theta} = \widehat{\theta} \\ \frac{\partial \widehat{\phi}}{\partial r} = \frac{\partial \widehat{\phi}}{\partial \theta} = \vec{0}, \quad \frac{\partial \widehat{\phi}}{\partial \phi} = \begin{pmatrix} -\cos \phi \\ -\sin \phi \\ 0 \end{pmatrix} = -\widehat{\rho}, \\ \frac{\partial \widehat{\theta}}{\partial r} = \vec{0}, \quad \frac{\partial \widehat{\theta}}{\partial \phi} = -\sin \theta \widehat{\phi}, \quad \frac{\partial \widehat{\theta}}{\partial \theta} = -\widehat{r} \end{array} \right.$$