

BASI per il corso

FUNZIONI COMPOSITE

Prendiamo una funzione $f(x)$

$$f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$
$$x \mapsto f(x)$$

es. $f(x) = e^x, \cos x, x^2, \dots$

La sua derivata $f'(x) \equiv \frac{df(x)}{dx}$ è essa stessa una funz.

$$\frac{df}{dx}: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$
$$x \mapsto \frac{df(x)}{dx}$$

Posso definire funt. composte, sostituendo all'argomento x una funzione $\xi(t)$

$$\xi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$
$$t \mapsto \xi(t)$$

$$\hookrightarrow g(t) \equiv f(\xi(t)) \quad g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

Facciamo la derivata di g

$$\frac{dg(t)}{dt} \equiv \dot{g}(t) = f'(\xi(t)) \dot{\xi}(t) \equiv \frac{df}{dx}(\xi(t)) \cdot \dot{\xi}(t)$$

Es: $f(x) = x^2 \quad \xi(t) = e^t \rightarrow g(t) = e^{2t}$

$$\rightarrow \dot{g}(t) = 2e^{2t}$$
$$= \frac{df}{dx} \cdot \dot{\xi} = 2\xi \cdot \dot{\xi} = 2e^t \cdot e^t = 2e^{2t}$$

\downarrow e^t

$\frac{df}{dx}(x) = 2x$

Partiamo da una funt. a due variabili:

$$f(x,y) = x^2 + y^2$$

→ c'è una mappa $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$
 $(x,y) \mapsto x^2 + y^2$

Le sue derivate parziali sono ancora delle funzioni:

$$\frac{\partial f}{\partial x}: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$
$$(x,y) \mapsto \frac{\partial f}{\partial x}(x,y)$$

$$\frac{\partial f}{\partial y}: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$
$$(x,y) \mapsto \frac{\partial f}{\partial y}(x,y)$$

Prendiamo delle funzioni ξ e η

$$\xi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

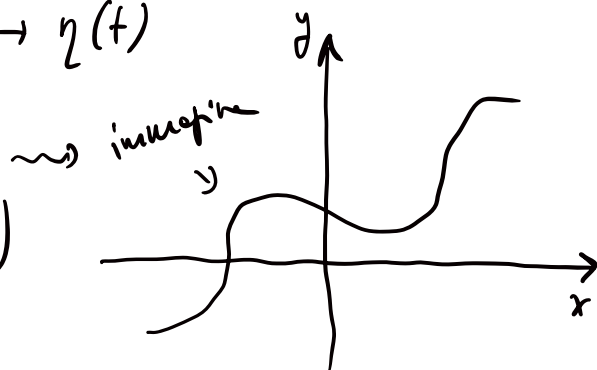
$$\eta: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$t \mapsto \xi(t)$$

$$t \mapsto \eta(t)$$

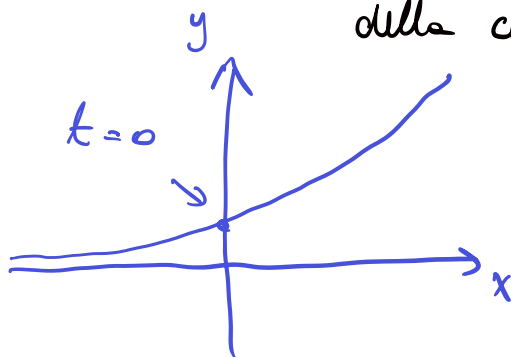
$$(\xi, \eta): \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2$$

$$t \mapsto (\xi(t), \eta(t))$$



t è detto il parametro della curva

Es. $\xi(t) = t$
 $\eta(t) = e^t$



Def. la funt. composta

$$g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$t \mapsto g(t) = f(\xi(t), \eta(t))$$

Es. $g(t) = f(t, e^t) = t^2 + e^{2t}$

Di qta funt. mi puoi interessare la derivata

$$g(t) = 2t + 2e^{2t}$$

oppure uso la regola di derivazione di funt. comp.

$$\begin{aligned} g(t) &= \frac{d}{dt} f(\xi(t), \eta(t)) = \\ &= \frac{\partial f}{\partial x}(\xi(t), \eta(t)) \cdot \dot{\xi}(t) + \frac{\partial f}{\partial y}(\xi(t), \eta(t)) \cdot \dot{\eta}(t) \\ &\quad \left| \begin{array}{l} \frac{\partial f}{\partial x} = 2x \quad \frac{\partial f}{\partial y} = 2y \quad f(x,y) = x^2 + y^2 \\ = 2\xi \dot{\xi} + 2\eta \dot{\eta} = 2t \cdot 1 + 2e^t \cdot e^t \\ = 2t + 2e^{2t} \end{array} \right. \end{aligned}$$

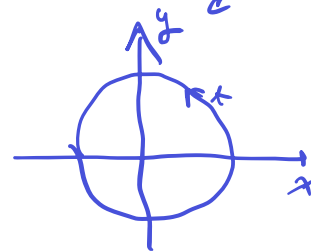
Proviamo a fare un'altra scelta per la funt. $\xi(t), \eta(t)$

$$\xi(t) = \cos t \quad \eta(t) = \sin t \quad (f = x^2 + y^2)$$

$$\hookrightarrow g(t) = \xi(t)^2 + \eta(t)^2 = \cos^2 t + \sin^2 t = 1$$

↓

$$g(t) = 0$$



$$g = \frac{\partial f}{\partial x} \dot{\xi} + \frac{\partial f}{\partial y} \dot{\eta} =$$

$$= 2\xi \dot{\xi} + 2\eta \dot{\eta} = -2 \cos t \sin t + 2 \sin t \cos t = 0$$

Altra possibilità:

$$h: \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$(x, y, t) \mapsto h(x, y, t)$$

$$\text{Es. } h(x, y; t) = xy^2 - \text{sech}^2 t$$

Consideriamo una curva in \mathbb{R}^2 data da

$$\begin{aligned} \xi(t) &= 1 & \eta(t) &= \cosh t \\ \dot{\xi} &= 0 & \dot{\eta} &= \text{sech} t \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Def. } K : \mathbb{R} &\rightarrow \mathbb{R} \\ t &\mapsto h(\xi(t), \eta(t); t) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} K(t) &= h(\xi(t), \eta(t); t) = \xi(t) \eta(t)^2 - \text{sech}^2 t \\ &= 1 \cdot \cosh^2 t - \text{sech}^2 t = 1 \\ &\rightarrow \dot{K} = 0 \end{aligned}$$

Calcoliamoci \dot{K} usando la regola delle derivate di JACOBI.

$$\begin{aligned} \dot{K}(t) &= \frac{\partial h}{\partial x}(\xi(t), \eta(t); t) \dot{\xi}(t) + \frac{\partial h}{\partial y}(\xi(t), \eta(t); t) \dot{\eta}(t) + \frac{\partial h}{\partial t}(\xi(t), \eta(t); t) \\ &= \eta^2 \dot{\xi} + 2\xi\eta\dot{\eta} - 2\text{sech}t \cosh t = \\ &= (\cosh t)^2 \cdot 0 + 2 \cdot 1 \cdot \cosh t \text{sech} t - 2\text{sech}t \cosh t = 0. \end{aligned}$$

$h(x, y; t) = xy^2 - \text{sech}^2 t$

$\frac{\partial h}{\partial x} = y^2$

$\frac{\partial h}{\partial y} = 2xy$

SPAZI VETTORIALI

Spazio vettoriale V def. su \mathbb{R} (\mathbb{C}, \dots)

è un INSIEME di oggetti che chiamiamo VETTORI

$$\vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots \in V \quad \alpha, \beta, \dots \in \mathbb{R}$$

su cui definiamo le operazioni $+$ e "prodotto per un numero":

$$\begin{aligned} \vec{v}_1 + \vec{v}_2 &\in V \\ \alpha \vec{v}_1 &\in V \end{aligned} \quad \text{A.c.} \quad \alpha(\vec{v}_1 + \vec{v}_2) = \alpha\vec{v}_1 + \alpha\vec{v}_2$$

$\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m$ sono LINEARMENTE DIPENDENTI se

\exists una comb'neta. lineare nulla, cioè se

$\exists \alpha_1, \dots, \alpha_m \in \mathbb{R}$ A.c.

$$\underbrace{\alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2 + \dots + \alpha_m \vec{v}_m}_{\equiv \sum_{i=1}^m \alpha_i \vec{v}_i} = 0$$

(I vett. sono
lin. indep. &
non sono lin. dp)

BASE per V : insieme di vettori ^{lin.} indep.

$$\{\bar{e}_1, \dots, \bar{e}_n\} \quad \text{A.c.}$$

$\forall \vec{v} \in V \quad \exists! (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in \mathbb{R}^n$ A.c.

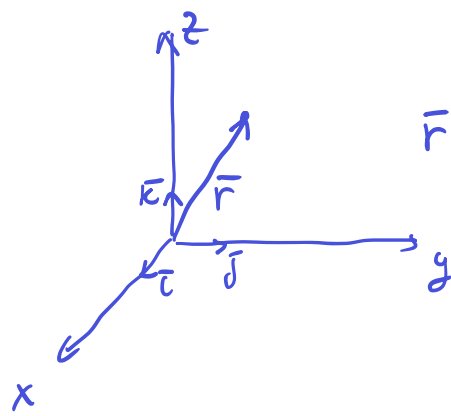
$$\vec{v} = \alpha_1 \bar{e}_1 + \alpha_2 \bar{e}_2 + \dots + \alpha_n \bar{e}_n = \sum_{i=1}^n \alpha_i \bar{e}_i$$

$$\begin{array}{c} \updownarrow \\ \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \end{array}$$

componenti
del vettore

Es.

$$V = \mathbb{R}^3$$



$$\vec{r} = x\vec{e}_i + y\vec{e}_j + z\vec{e}_k$$

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$$

Prodotto scalare

$$V \times V \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\vec{v}_1, \vec{v}_2 \mapsto \vec{v}_1 \cdot \vec{v}_2 \in \mathbb{R}$$

prodotto scalari def. positivi

$$\downarrow$$

$$\rightsquigarrow \|\vec{v}\|^2 = \vec{v} \cdot \vec{v}$$

\rightsquigarrow Base ortonormale $\{\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n\}$

$$\vec{e}_i \cdot \vec{e}_j = \begin{cases} 0 & \text{se } i \neq j \\ 1 & \text{se } i = j \end{cases}$$

$$= \delta_{ij}$$

$$\vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V$$

$$\vec{v}_1 = \sum_{i=1}^n \alpha_i \vec{e}_i$$

$$= \sum_{i=1}^n \alpha_i \vec{e}_i = \alpha_1 \vec{e}_1 + \alpha_2 \vec{e}_2 + \dots + \alpha_n \vec{e}_n$$

$$\vec{v}_2 = \sum_{j=1}^n \beta_j \vec{e}_j$$

$$\sum_{k=1}^n \alpha_k \vec{e}_k$$

$$(a+b)(c+d)$$

$$= a(c+d) + b(c+d)$$

$$\vec{v}_1 \cdot \vec{v}_2 = \left(\sum_{i=1}^n \alpha_i \vec{e}_i \right) \cdot \left(\sum_{j=1}^n \beta_j \vec{e}_j \right) =$$

$$= \sum_{i=1}^n \alpha_i \left[\vec{e}_i \cdot \left(\sum_{j=1}^n \beta_j \vec{e}_j \right) \right] =$$

$$= \sum_{i=1}^n \alpha_i \sum_{j=1}^n \beta_j \vec{e}_i \cdot \vec{e}_j = \sum_{i=1}^n \alpha_i \left(\sum_{j=1}^n \beta_j \delta_{ij} \right) =$$

$$\begin{aligned}
\sum_{j=1}^m \beta_j \delta_{ij} &= \beta_1 \delta_{i1} + \beta_2 \delta_{i2} + \beta_3 \delta_{i3} + \dots + \beta_m \delta_{im} = \\
&= \beta_1 \delta_{i1} + \dots + \beta_i \delta_{ii} + \dots + \beta_m \delta_{im} \\
&= 0 + \dots + \beta_i + 0 + \dots + 0 = \beta_i \\
&= \sum_{i=1}^m \alpha_i \beta_i = \alpha_1 \beta_1 + \alpha_2 \beta_2 + \dots + \alpha_n \beta_n
\end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \\ z_1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \\ z_2 \end{pmatrix} = x_1 x_2 + y_1 y_2 + z_1 z_2$$

Operatori lineari su V

- Dato sp. vett. V di dim. n , consideriamo gli op. lin. $A: V \rightarrow V$ (endomorfismi)

$$\text{lin: } A(\alpha \bar{v}_1 + \beta \bar{v}_2) = \alpha(A\bar{v}_1) + \beta(A\bar{v}_2)$$

- Scelta una base $\{\bar{e}_1, \dots, \bar{e}_n\}$ di V , A è rappresentato da una matrice che agisce sulle componenti dei vett. in V rispetto alla base scelta:

$$\bar{v} = \sum_{i=1}^n \alpha_i \bar{e}_i$$

$$A\bar{e}_i \in V \Rightarrow A\bar{e}_i = \sum_{j=1}^n (A_{ji}) \bar{e}_j$$

$$A\bar{v} = A \sum_i \alpha_i \bar{e}_i = \sum_i \alpha_i (A\bar{e}_i) = \sum_j \left(\sum_i A_{ji} \alpha_i \right) \bar{e}_j$$

componenti di $A\bar{v}$ sono
date da prodotto matrice
con vett.
colonna
di comp.

$$\text{Se base } \bar{e} \text{ o.n. } A_{ki} = \bar{e}_k \cdot A\bar{e}_i$$

Spazio vettoriale duale

Spazio Vett. DUALE

1-forme, differenziale

- Dato uno sp. vett. V di dim n , viene definito lo spazio vettoriale DUALE come lo spazio dei FUNZIONALI LINEARI su V

$$V^* = \left\{ a: V \rightarrow \mathbb{R} \mid a(\alpha \bar{v}_1 + \beta \bar{v}_2) = \alpha a(\bar{v}_1) + \beta a(\bar{v}_2) \right. \\ \left. \forall \bar{v}_1, \bar{v}_2 \in V \right\}$$

V^* è uno sp. vett. di dim n .

- Data una base $\{\bar{e}_1, \dots, \bar{e}_n\}$, possiamo definire la BASE DUALE in V^* $\{e_1^*, \dots, e_n^*\}$ d.c.

$$e_i^*(e_j) = \delta_{ij}$$

In componenti $e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix}$ $e_1^* = (1 \ 0 \ 0 \ \dots)$

DIFFERENZIALE DI UNA FUNZIONE

- I funzionali lineari vengono anche chiamati 1-FORME
- Il DIFFERENZIALE di una funzione $f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ è una 1-forma su \mathbb{R}^m . In che senso?

$$df[\bar{v}] \equiv \sum_i v_i \frac{\partial f}{\partial x_i} \quad \leftarrow \text{funzionale lineare} \quad (*)$$

Vediamo come costruire una base:

- "funzioni coordinate" $x_i: \bar{x} \in \mathbb{R}^m \rightarrow x_i$ (es. $f(x) = x$ in \mathbb{R})

- diff. di tali funt. dx_i . Vediamo come agiscono:

$$dx_i[\bar{v}] = \sum_j v_j \frac{\partial x_i}{\partial x_j} = v_i$$

$$df = \sum_i \frac{\partial f}{\partial x_i} dx_i$$

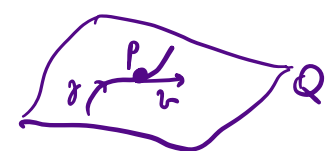
$\leadsto \{dx_1, \dots, dx_m\}$ sono base di V^* ;
in particolare essa è la base duale di $e_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow i$

Definizione più formale:

- Prendiamo una funt. $f: Q \rightarrow \mathbb{R}$ definita su una varietà Q .
- $df(p)$ è un funzionale lineare che agisce sullo spazio tangente in p , cioè $df(p): T_p Q \rightarrow \mathbb{R}$.
- Dato $v \in T_p Q$, $v = \frac{d}{dt} \gamma(t)|_{t=0}$ per qualche curva $\gamma: \mathbb{R} \rightarrow Q$ con $\gamma(0) = p$.

Il DIFFERENZIALE df di f è definito da

$$df(p)[v] \equiv \frac{d}{dt} f(\gamma(t))|_{t=0} \quad \leftarrow \text{coincide con } (*)$$



TENSORI

Dati due spazi vettoriali V e W di dim n e m , posso definire un nuovo spazio vett. , detto prodotto tensore $V \otimes W$, nel seguente modo:

- prendo una base $\{v_i\}_{i=1, \dots, n}$ di V e una base $\{w_k\}_{k=1, \dots, m}$ di W ;
- introduco un set astratto di $n \cdot m$ vettori
$$e_{ij} \equiv v_i \otimes w_j \quad i=1, \dots, n \quad j=1, \dots, m$$
- def. $V \otimes W = \left\{ \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \Lambda_{ij} v_i \otimes w_j \mid \Lambda_{ij} \in \mathbb{R} \right\}$
cioè def. $V \otimes W$ come l'insieme delle combinazioni lineari dei vettori e_{ij} .

Un caso particolare è quando $W=V$: $e_{ij} = v_i \otimes v_j$

Posso anche def. $\underbrace{V \otimes V \otimes V \otimes \dots \otimes V}_N$:
N fattori

- in qto caso la base di pto sp. vett. è
$$v_{i_1} \otimes v_{i_2} \otimes \dots \otimes v_{i_N} \quad i_k = 1, \dots, n$$

e i coeff. delle combinazioni lineari sono degli oggetti $\Lambda_{i_1 \dots i_N}$ con N indici.
- la dim. dello sp. è n^N .

$\Lambda_{i_1 \dots i_N}$ sono detti TENSORI.