

# Struttura di $\mathbb{R}^N$ - Sommario

Il capitolo "Struttura di  $\mathbb{R}^N$ " mira a fornire le basi sufficienti per studiare il calcolo in più variabili; si comincia dalla metrica e dalla topologia, dopodiché si passa alle funzioni in più variabili con le sue proprietà, e infine andiamo a vedere la struttura lineare di quest'insieme.

## A. METRICA DI $\mathbb{R}^N$

### A1. Definizione di $\mathbb{R}^N$

#### Definizione di $\mathbb{R}^N$

Definizione di insieme  $\mathbb{R}^N$ .

#### 1. Definizione di $\mathbb{R}^N$

#Definizione

##### Definizione (Insieme $\mathbb{R}^N$ ).

Sia  $N \in \mathbb{N}$ , definisco  $\mathbb{R}^N$  come l'insieme delle  $N$ -uple di coefficienti reali. Ovvero,

$$\mathbb{R}^N := \underbrace{\mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R}}_{N \text{ volte}}$$

Inoltre denoto un elemento di  $\mathbb{R}^N$  come un vettore  $\underline{x} \in \mathbb{R}^N$ .

## A2. Definizione di Spazio Metrico

### Definizione di Spazio Metrico

*Definizione di distanza su  $\mathbb{R}^N$ , proprietà di distanza. Definizione di spazio metrico euclideo. Definizione generalizzata di spazio metrico.*

### 0. Voci correlate

- Definizione di  $\mathbb{R}^N$
- Intorni

### 1. Distanza euclidea su $\mathbb{R}^N$

#### #Definizione

Definizione (Distanza Euclidea su più variabili).

Siano  $\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{R}^N$ , con  $\underline{x} = (x_1, \dots, x_N)$  e  $\underline{y} = (y_1, \dots, y_N)$ . Allora definisco la *distanza euclidea* tra questi due punti come la funzione

$$d(\underline{x}, \underline{y}) := \sqrt{\sum_{n=1}^N (x_n - y_n)^2}$$

#### #Proposizione

Proposizione (le proprietà della distanza euclidea).

La distanza euclidea gode delle medesime proprietà soddisfatte con la distanza euclidea su  $\mathbb{R}$  (1, 2, 3), ovvero le seguenti.

i. (*riflessività*)

$$d(\underline{x}, \underline{y}) = 0 \iff \underline{x} = \underline{y}$$

ii. (*simmetria*)

$$d(\underline{x}, \underline{y}) = d(\underline{y}, \underline{x})$$

iii. (*disuguaglianza triangolare*)

$$d(\underline{x}, \underline{y}) \leq d(\underline{x}, \underline{z}) + d(\underline{z}, \underline{y})$$

## 2. Spazio Metrico

#Definizione

Definizione (spazio metrico euclideo).

La coppia  $(\mathbb{R}^N, d)$  si dice "*spazio metrico euclideo*".

#Definizione

Definizione (distanza/metrica, spazio metrico).

Sia  $S$  un insieme. Un'applicazione  $d : S \times S \longrightarrow \mathbb{R}$  che verifica le tre proprietà della distanza euclidea (1) si dice *distanza* (o *metrica*) in  $S$ .

In particolare la coppia  $(S, d)$  si dice *spazio metrico*.

## 3. Esempi di spazi metrici

#Esempio

Esempio (spazio metrico con  $+\infty > p \geq 1$ ).

Sia  $p \geq 1$  un numero finito. Sia  $\mathbb{R}^N$  l'insieme degli elementi.  
Allora la funzione

$$d_p(\underline{x}, \underline{y}) = \left( \sum_{i=1}^N |x_i - y_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}$$

è una *distanza*.

#Esempio

Esempio (spazio metrico con  $p = +\infty$ ).

Sia  $p = +\infty$ . Allora la funzione

$$d_{\infty}(\underline{x}, \underline{y}) = \max_{i \in \{1, \dots, n\}} |x_i - y_i|$$

è una *distanza*.

## A3. Tipologia di $\mathbb{R}^N$

### Topologia in $\mathbb{R}^N$

*Trasposizione teorica delle definizioni della topologia della retta reale su  $\mathbb{R}^N$ .*

## 0. Voci correlate

- Definizione di  $\mathbb{R}^N$
- Definizione di Spazio Metrico
- Intorni
- Punti interni, esterni e di frontiera
- Insiemi aperti e chiusi
- Punti di aderenza e di accumulazione

## 1. Preambolo

### #Osservazione

Osservazione (preambolo).

Conoscendo le *definizioni della topologia della retta reale*, possiamo espandere queste definizioni in  $\mathbb{R}^N$ . Parleremo quindi di *sfere aperte e chiuse, intorni, insiemi chiusi e chiusure di insiemi, punti interni, interni degli insiemi e insiemi aperti, punti di frontiera, frontiera di insiemi, insiemi limitati*.

## 2. Sfere aperte e chiuse di punti, intorni di punti

### #Definizione

Definizione (sfera aperta e chiusa).

Sia  $\underline{x}_0 \in \mathbb{R}^N$ , sia  $r > 0$  un numero qualunque.

Si dice "*sfera aperta centrata in  $\underline{x}_0$  con raggio  $r$* " l'insieme

$$B(\underline{x}_0, r) = \left\{ \underline{x} \in \mathbb{R}^N : d(\underline{x}, \underline{x}_0) < r \right\}$$

oppure "*sfera chiusa centrata in  $\underline{x}_0$  con raggio  $r$* " l'insieme

$$B[\underline{x}_0, r] = \left\{ \underline{x} \in \mathbb{R}^N : d(\underline{x}, \underline{x}_0) \leq r \right\}$$

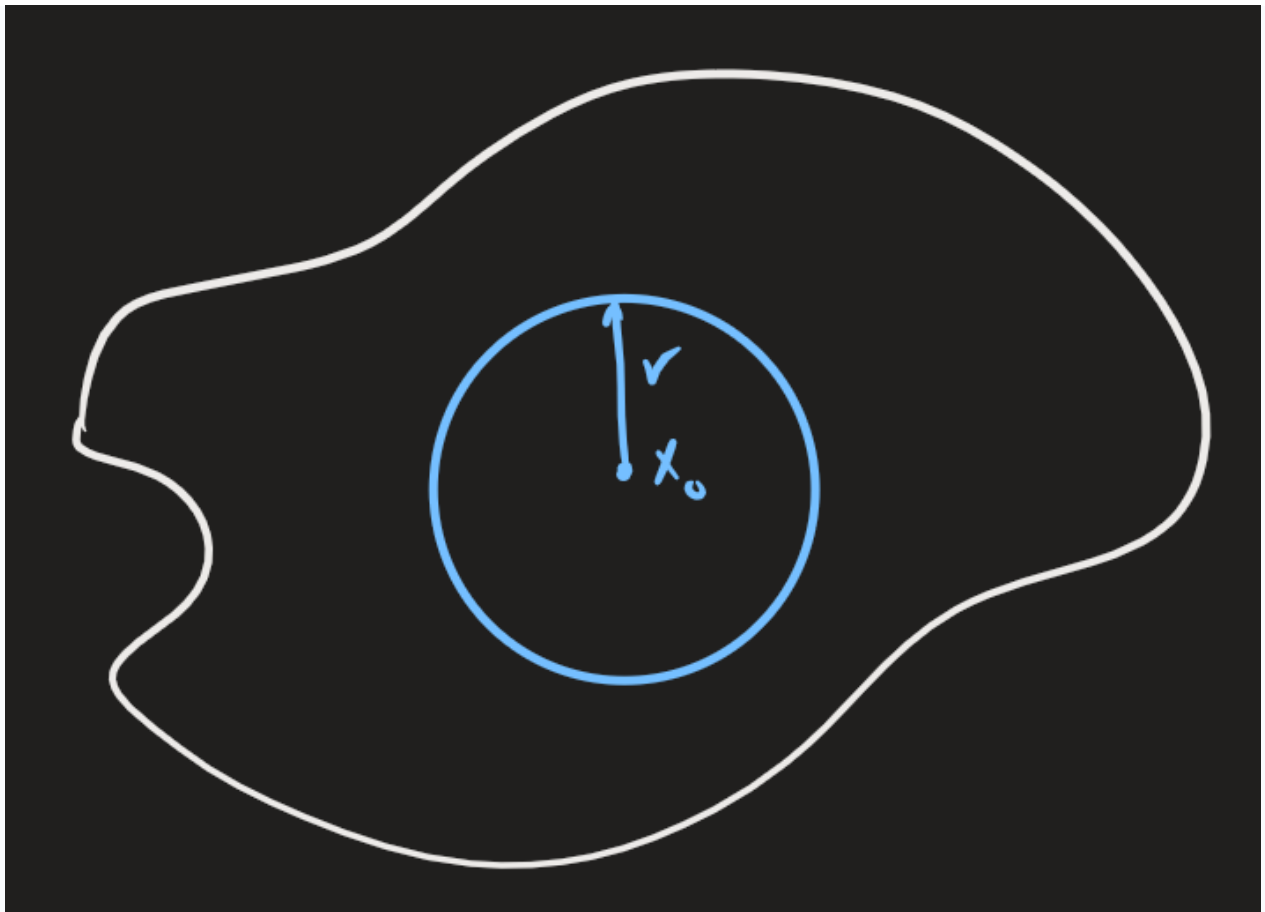
### #Definizione

Definizione (intorno di un punto-vettore).

Si dice "*intorno di  $\underline{x}_0 \in \mathbb{R}^N$* " un insieme  $\mathcal{U}(\underline{x}_0) \subseteq \mathbb{R}^N$  tale che contenga una *sfera qualunque* di  $\underline{x}_0$ . Ovvero,

$$\mathcal{U}(\underline{x}_0) \supseteq B(\underline{x}_0, r)$$

**FIGURA 2.1.** (*Illustrazione grafica di un intorno*)



### 3. Punti di accumulazione e chiusura di un insieme

#### #Definizione

Definizione (punto di accumulazione e derivato di un insieme).

Sia  $\underline{x}_0 \in \mathbb{R}^N$  e sia  $E \subseteq \mathbb{R}^N$ .

Il punto-vettore  $\underline{x}_0$  si dice "*punto di accumulazione per  $E$* " se vale che in *ogni intorno di  $\underline{x}_0$  esiste un punto di  $E$  che non sia  $x_0$* . Ovvero,

$$\forall \mathcal{U}(\underline{x}_0), \exists \tilde{x} \in (\mathcal{U}(\underline{x}_0) \cap E) : \tilde{x} \neq \underline{x}_0$$

Altrimenti, se vale la negazione allora si dice che è un *punto isolato*.

L'insieme degli punti di accumulazione per  $E$  si dice "*derivato di  $E$* " e la si denota con  $\mathcal{DE}$

#### #Definizione

Definizione (chiusura di un insieme e insieme chiuso).

Sia  $E \subseteq \mathbb{R}^N$ . Si dice *la chiusura di  $E$*  l'insieme definita come

$$\overline{E} := E \cap \mathcal{D}E$$

L'insieme  $E$  si dice *chiuso* se vale che  $E = \overline{E}$ .

## 5. Punto interno, interno e insieme aperto

### #Definizione

Definizione (punto interno per un insieme).

Sia  $E \subseteq \mathbb{R}^N$ . Un punto  $\underline{x}_0 \in \mathbb{R}^N$  si dice "*interno a  $E$* " se vale che  $E$  è *intorno* di  $\underline{x}_0$ . Ovvero, prendendo un intorno qualsiasi  $\mathcal{U} = \mathcal{U}(\underline{x}_0)$  si ha che  $\mathcal{U} \cap E \neq \emptyset$ .

### #Definizione

Definizione (interno di un insieme e insieme aperto).

Sia  $E \subseteq \mathbb{R}^N$ . Si dice "*interno di  $E$* " come l'insieme dei *punti interni* ad  $E$ . Ovvero,

$$\overset{\circ}{E} := \{\underline{x} \in \mathbb{R}^N : \underline{x} \text{ interno a } E\}$$

In particolare un insieme si dice aperto se vale che  $E = \overset{\circ}{E}$ .

## 6. Punti di frontiera e frontiera

### #Definizione

Definizione (punti di frontiera).

Sia  $E \subseteq \mathbb{R}^N$ .

Un punto  $\underline{x}_0 \in \mathbb{R}^N$  si dice "*punto di frontiera per  $E$* " se vale che  $\underline{x}_0$  non è *né interno né esterno ad  $E$* . Ovvero,

$$\forall \mathcal{U} = \mathcal{U}(\underline{x}_0), \begin{cases} \exists \underline{x} \in (\mathcal{U} \cap E) \\ \exists \underline{x}' \in (\mathcal{U} \cap \mathcal{C}_{\mathbb{R}^N} E) \end{cases}$$

#### #Definizione

Definizione (frontiera di un insieme).

Si dice "*frontiera di un insieme*  $E \subseteq \mathbb{R}^N$ " come l'insieme dei punti di frontiera per  $E$ . Viene denotata con  $\partial E$ .

#### #Esempio

Esempio (esempio di frontiera di un insieme).

Sia l'insieme  $E$  definita come segue:

$$E = \{ \underline{x} \in \mathbb{R}^2 : 4 \leq x_1^2 + x_2^2 < 9 \}$$

La frontiera di  $E$  sono le "*circonferenze che delimitano l'insieme  $E$* ".

$$\partial E = \{ \underline{x} \in \mathbb{R}^2 : x_1^2 + x_2^2 = 4 \vee x_1^2 + x_2^2 = 9 \}$$

## 7. Insiemi limitati

#### #Definizione

Definizione (insieme limitato).

Un insieme  $E \subseteq \mathbb{R}$  si dice *limitato* se esistono:

- Un punto  $\underline{x}_0 \in \mathbb{R}^N$
- Un raggio  $R > 0$

Tali che esista una *sfera*  $B(\underline{x}_0, R)$  che contenga  $E$ . Ovvero,

$$\exists \underline{x}_0 \in \mathbb{R}^N, R > 0 : B(\underline{x}_0, R) \supseteq E$$

## 8. Insiemi Connessi



### #Definizione

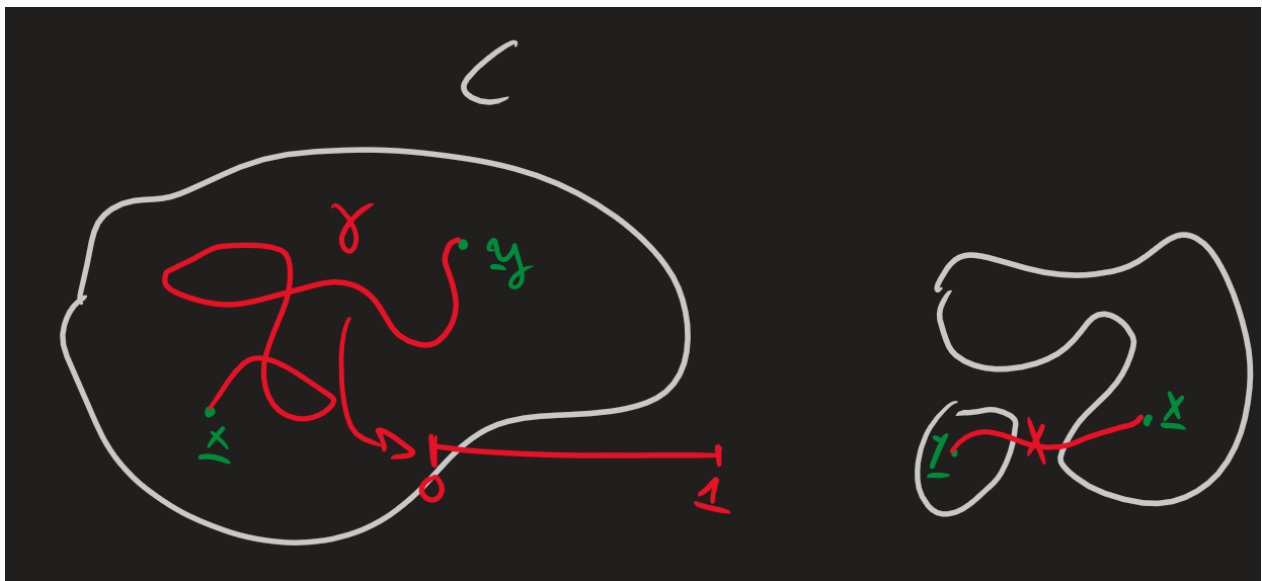
Definizione (insieme connesso per archi in  $\mathbb{R}^N$ ).

Si dice che un insieme  $C \subseteq \mathbb{R}^N$  è "*connesso per archi*" se vale la condizione

$$\forall \underline{x}, \underline{y} \in C, \exists \gamma : [0, 1] \longrightarrow C \in \mathcal{C}^0 : \\ \gamma(0) = \underline{x}, \gamma(1) = \underline{y}$$

In parole, questa condizione vuol dire che "*se prendo due punti distinti dell'insieme connesso, allora deve esistere almeno un cammino (o una curva parametrica continua) che inizia col primo punto e finisce col secondo punto*".

**FIGURA 8.1.** (*Insieme connesso e non connesso*)



### #Osservazione

Osservazione (gli intervalli sono insiemi connessi).

Osservare che gli *intervalli* su  $\mathbb{R}$  sono insiemi connessi.

## 9. Insiemi Compatti

### #Definizione

Definizione (insieme compatto in  $\mathbb{R}^N$ ).

Un insieme  $K \subseteq \mathbb{R}^N$  si dice **compatto** se vale che **ogni successione**  $(x_n)_n$  a valori in  $K$  ha una sua **sotto successione**  $(x_{n_k})_k$  convergente ad un punto  $\underline{x} \in K$ .

#### #Teorema

#### Teorema (di Heine-Borel).

Un insieme  $K \subseteq \mathbb{R}^N$  gode della seguente equivalenza.

$$K \text{ compatto} \iff K \text{ chiuso e limitato}$$

## B. FUNZIONI MULTIVARIATE

### Definizione di Funzione in più variabili

*Definizione di funzione in più variabili; componente  $i$ -esima della funzione, rappresentazione di grafici di funzione in più variabili*

### 0. Voci correlate

- Definizione di RN

### 1. Definizione di funzione in più variabili

#### #Definizione

#### Definizione (funzione in più variabili).

Sia  $f : E \subseteq \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}^M$ , ovvero che crea un'associazione del tipo

$$f((x_1, x_2, \dots, x_N)) = (f_1(x_1), f_2(x_2), \dots, f_M(x_N))$$

dove le  $f_i$  sono funzioni del tipo  $f_i : E \subseteq \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}$ .

Allora  $f$  si dice *funzione in più variabili*, da  $\mathbb{R}^N$  a  $\mathbb{R}^M$ .

#### #Osservazione

Osservazione (rappresentazione grafica).

Per rappresentare un *grafico* di  $f : \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}^M$ , è necessario un ente geometrico  $\pi \subseteq \mathbb{R}^N \times \mathbb{R}^M$  (ovvero in  $N \times M$  dimensioni). Ovviamente, sempre nei limiti della possibilità.

## B2. Campi Scalari e Insiemi di Livello

### Definizione di Equazioni Cartesiane e Parametriche di uno Sottospazio Affine

*Definizione di Equazioni Cartesiane ed Equazioni Parametriche per la codificazione per uno sottospazio affine; teorema preliminare, dimostrazione e definizioni.*

### 0. Prerequisiti e/o voci correlate

- Sistemi Lineari
- Teoremi sui Sistemi Lineari (di struttura delle soluzioni per i sistemi lineari arbitrari)
- Definizione di Spazio Affine
- Spazio Affine su  $K$
- Definizione di Sottospazio Affine

### 1. Teorema preliminare

#### #Teorema

Teorema (di codificazione dei sottospazi affini).

Sia  $A \in M_{m,n}(K)$  (**Osservazione 5** ( $M_{m,n}(K)$  diventa un  $K$ -spazio vettoriale)),  $b \in K^m$ .

Supponiamo che il **sistema lineare**  $Ax = b$  (**Definizione 2** (sistema lineare di  $m$  equazioni in  $n$  incognite a coefficienti in  $K$ )) sia **compatibile** e sia  $S$  l'insieme delle **soluzioni** (**Definizione 4** (soluzione di un sistema)).

Allora

$$S = \mathbb{S} \subseteq \mathbb{A}_K^n$$

è uno **sottospazio affine** la cui **giacitura** è il **sottospazio vettoriale**  $W \subseteq K^n$  delle **soluzioni** del **sistema lineare omogeneo associato**  $Ax = 0$  (**Definizione 1** (sottospazio affine passante per  $Q$  e parallelo a  $W$ )).  
Inoltre,

$$\dim \mathbb{S} = \dim W = n - \operatorname{rg} A$$

#### #Dimostrazione

**DIMOSTRAZIONE** del **teorema 1.1**. (**Teorema 1** (di codificazione dei sottospazi affini))

Questo teorema segue direttamente dal **teorema di struttura per le soluzioni dei sistemi lineari arbitrari** (**Definizione 9** (sistema lineare omogeneo associato)). Infatti **tutte e sole** le soluzioni di  $Ax = b$  sono della forma

$$s = \tilde{s} + s_0 \implies s - \tilde{s} = s_0$$

dove  $\tilde{s}$  è una **soluzione fissata** di  $Ax = b$ , invece  $s_0$  è una **soluzione qualsiasi** di  $Ax = 0$ .

Pertanto se "**interpretiamo**"  $\tilde{s} \in K^n$  come un **punto**  $Q \in \mathbb{A}_K^n$  e pensiamo ad una soluzione di  $AX = b$ , come un **altro punto**  $P \in \mathbb{A}_K^n$ , allora vediamo che i punti  $\sigma(Q, P)$  sono del tipo

$$\overrightarrow{QP} = s - \tilde{s} = s_0 \in W \implies \sigma(Q, P) \in W$$

e  $s_0$  appartiene a  $W$ , che sarebbe l'insieme delle **soluzioni** di  $Ax = 0$ . Questo è esattamente la **definizione** di un **sottospazio affine** passante per  $Q$  di giacitura  $W$  (**Definizione 1** (sottospazio affine passante per  $Q$  e parallelo a  $W$ )).

In tal caso dal **teorema di dimensione** (**Teorema di dimensione delle soluzioni di sistemi lineari**) discende che

$$\dim S = \dim W = n - \operatorname{rg} A \blacksquare$$

## 2. Definizione di Equazioni Cartesiane e Parametriche

### Equazioni Cartesiane

#### #Definizione

Definizione (equazioni cartesiane di uno sottospazio affine).

Sia  $S \subseteq \mathbb{A}$  un *sottospazio affine "codificata"* dal sistema lineare (in parole più rigorose,  $S$  rappresenta le soluzioni del seguente sistema lineare)

$$Ax = b$$

Allora le *equazioni* del sistema lineare si dicono *equazioni cartesiane* per  $S$ , ovvero le equazioni del tipo

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

#### #Osservazione

Osservazione (Osservazione 2.1.).

Se un sistema lineare  $Ax = b$  ha come *insieme delle soluzioni*  $S$ , allora ogni *sistema lineare equivalente* (Definizione 9 (sistemi lineari equivalenti)) a  $Ax = b$  avrà il *medesimo* insieme  $S$ .

Pertanto, applicando le *operazioni elementari* (Algoritmo di Gauß > ^ccc408) a  $Ax = b$ , otteniamo *altre* equazioni cartesiane per  $S$ .

Infatti, questa osservazione diventerà la base dell'"*algoritmo*" del passaggio dalle equazioni cartesiane a quelle parametriche (Passaggio tra Equazioni Cartesiane e Parametriche di uno Sottospazio Affine).

# Equazioni Parametriche

## #Osservazione

Osservazione (osservazione preliminare per la definizione di equazioni parametriche).

Sia ora  $S \subseteq \mathbb{A}_K^n$  un *sottospazio affine* passante per  $Q \in \mathbb{A}_K^n$  e di *giacitura*  $W \subseteq K^n$ . Supponiamo che  $W$  è generata dalla *base* (Definizione 1.1. (Base))  $w_1, \dots, w_k$ ; ovvero  $W = \text{span}(w_1, \dots, w_k)$ .

Allora possiamo scrivere ogni *elemento* della base come *elemento* di  $K^n$ :

$$w_1 = \begin{pmatrix} w_{11} \\ \vdots \\ w_{n1} \end{pmatrix}, \dots, w_k = \begin{pmatrix} w_{1k} \\ \vdots \\ w_{nk} \end{pmatrix}, \forall w_{ij} \in K$$

Allora per *definizione* se  $Q = (q_1, \dots, q_n) \in \mathbb{A}_K^n$ , i punti

$P = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{A}_K^n$  di  $S$  sono *tutti e soli* punti che soddisfano  $\sigma(Q, P) \in W$ .

Riscriviamo quindi questa condizione utilizzando i termini che abbiamo appena introdotto.

$$\begin{aligned} \overrightarrow{QP} \in W &\iff \begin{pmatrix} x_1 - q_1 \\ \vdots \\ x_n - q_n \end{pmatrix} \in W \\ &\iff \begin{pmatrix} x_1 - q_1 \\ \vdots \\ x_n - q_n \end{pmatrix} = t_1 w_1 + \dots + t_k w_k, t_i \in K \\ &\iff \begin{pmatrix} x_1 - q_1 \\ \vdots \\ x_n - q_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_1 w_{11} + \dots + t_k w_{1k} \\ \vdots \\ t_1 w_{n1} + \dots + t_k w_{nk} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

In definitiva abbiamo il *sistema di equazioni*

$$\begin{cases} x_1 = q_1 + t_1 w_{11} + \dots + t_k w_{1k} \\ \vdots \\ x_n = q_n + t_1 w_{n1} + \dots + t_k w_{nk} \end{cases}$$

## Definizione (equazioni parametriche per uno sottospazio affine).

Sia  $S \subseteq \mathbb{A}$  uno **sottospazio affine** di giacitura  $W$  e passante per  $Q$ . Sia la base di  $W$  generata dai vettori  $w_1, \dots, w_k \in V$ . Sia  $Q$  il punto  $(q_1, \dots, q_n) \in \mathbb{A}$ .

Allora il seguente sistema di equazioni si dice **equazioni parametriche per uno sottospazio affine con  $k$  parametri**.

$$\begin{cases} x_1 = q_1 + t_1 w_{11} + \dots + t_k w_{1k} \\ \vdots \\ x_n = q_n + t_1 w_{n1} + \dots + t_k w_{nk} \end{cases}$$

dove  $t_i$  sono detti **parametri**.

### 3. Pro e Contro

Osservazione (vantaggi e svantaggi delle due forme).

Vediamo che abbiamo due **forme** distinte per "**codificare**" un **sottospazio affine**; entrambi di essi hanno i suoi vantaggi e svantaggi.

Nel caso delle **equazioni parametriche** possiamo facilmente generare punti dello sottospazio, quindi possiamo mediante **gli strumenti dell'informatica** generare una **visualizzazione grafica** dello sottospazio affine inserendo valori di  $t$  a piacimento; tuttavia se invece vogliamo verificare che un **punto specifico** appartenga ad uno sottospazio affine, allora si dovrebbe "**provare**" tutti i valori  $t$ .

Però saremmo facilitati con le **equazioni cartesiane** a questo fine: basta inserire i valori numerici del punto per verificare se esso appartenga o meno al sottospazio affine.

Questa distinzione vale anche per gli oggetti algebrici!

### 4. Conseguenze di queste forme

Osservazione (un sottospazio affine è descritto da  $n - k$  equazioni cartesiane).

Da quanto visto, un *sottospazio affine*  $\mathbb{S} \subseteq \mathbb{A}_K^n$  di *dimensione*  $k$  (Definizione 3 (dimensione di sottospazio affine)) è *sempre* descritto da  $n - k$  *equazioni cartesiane* (Definizione 2 (equazioni cartesiane di uno sottospazio affine)), data la sua definizione.

In particolare un *retta* in  $\mathbb{A}_K^2$  è descritta da *una sola* equazione cartesiana; invece in  $\mathbb{A}_K^3$  verrebbe descritta da *due* equazioni cartesiane.

#### #Osservazione

Osservazione (ogni iperpiano è descritto da una sola equazione).

Sia  $\mathbb{S} \subset \mathbb{A}_K^n$  un *iperpiano* (Definizione 1 (iperpiano di uno spazio affine)), ovvero un *sottospazio affine* di dimensione  $n - 1$ .

Allora come visto sopra,  $\mathbb{S}$  è descritta da  $n - (n - 1) = 1$  *equazione cartesiana*.

Viceversa, ogni volta che imponiamo un'equazione non banale (ovvero non del tipo  $0 = 0$ ) allora determiniamo un *iperpiano* in  $\mathbb{A}_K^n$ ; in altre parole *ogni* iperpiano di  $\mathbb{A}_K^n$  è descritta da un'equazione del tipo

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n = d$$

#### #Osservazione

Osservazione (una retta è determinata da due equazioni nello spazio).

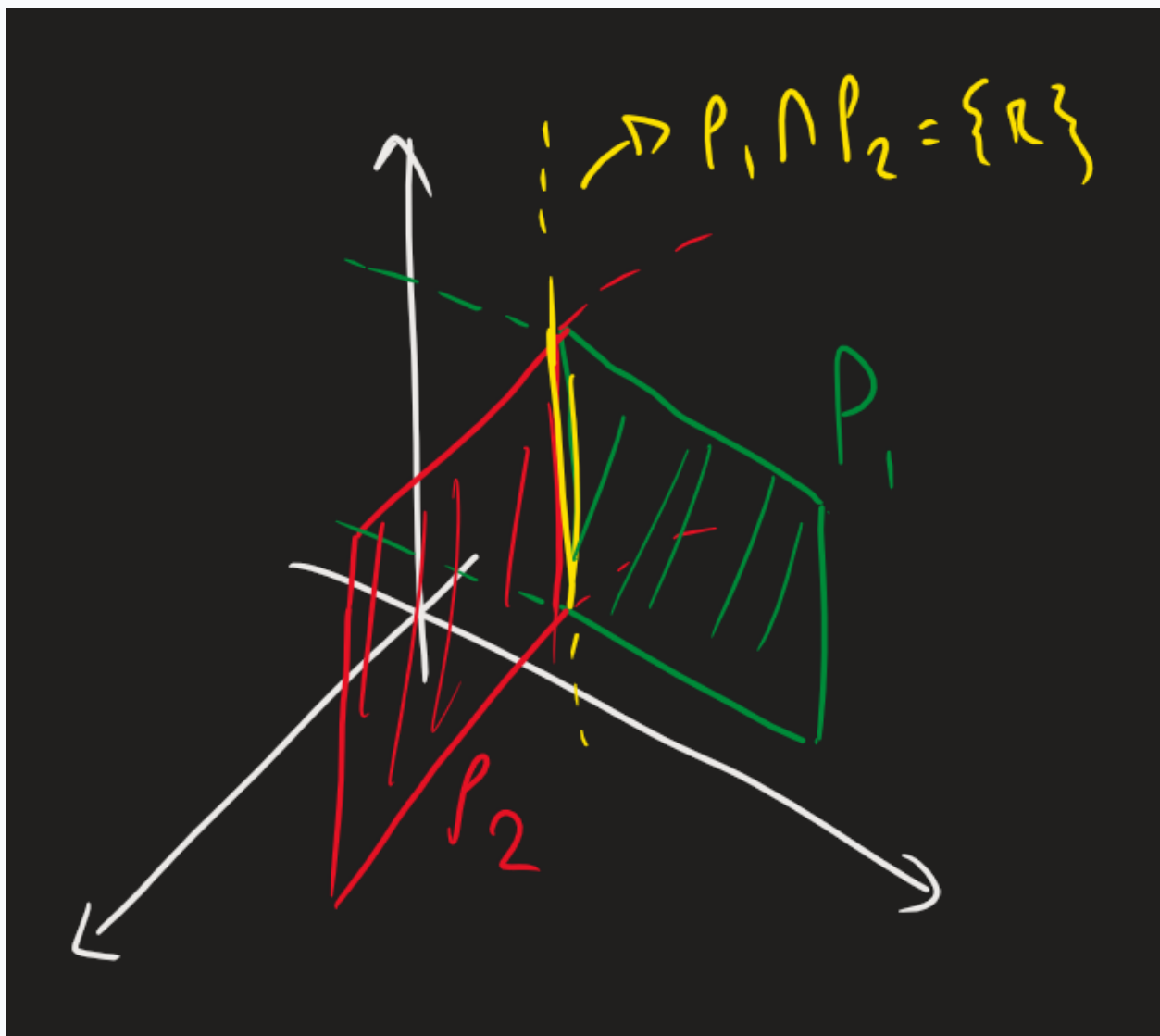
Come vedremo nella *geometria dello spazio affine* (Geometria dello Spazio Affine), una *retta* in  $\mathbb{A}_{\mathbb{R}}^3$  è descritta da un *sistema di equazioni* del tipo

$$\begin{cases} a_1x_1 + a_2x_2 + a_3x_3 = d_1 \\ b_1x_1 + b_2x_2 + b_3x_3 = d_3 \end{cases}$$

Graficamente questo significa *"l'intersezione di due piani distinti forma una retta nello spazio"*.



**FIGURA 4.2.** (OSS 4.2.)



## B3. Curve e Superfici

### Curve e Superfici Parametriche

*Definizione di curva parametrica, esempio del spirale. Superfici parametriche: definizione. Esempi: parametrizzazione di un cilindro e di una sfera.*

## 0. Voci correlate

- Definizione di RN
- Definizione di Funzione in più variabili

## 1. Curve Parametriche

### #Definizione

#### Definizione (curva parametrica).

Si definisce *curva parametrica* come una *funzione in più variabili*  $f$  con  $N = 1$  e  $M = 2$  (1); ovvero una funzione del tipo

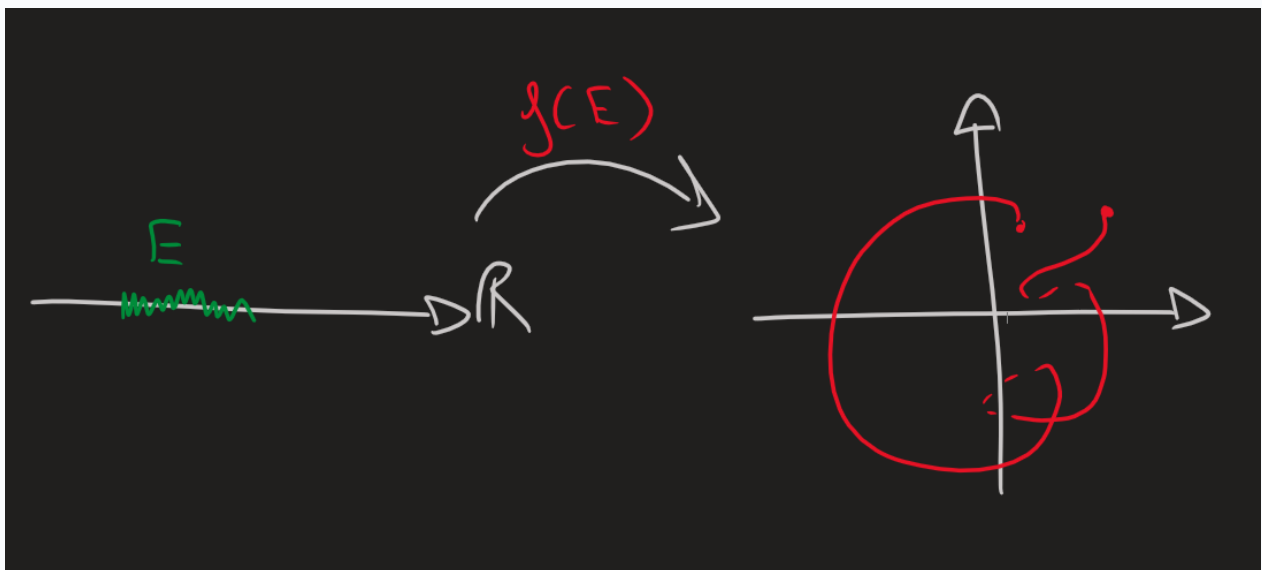
$$f : \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}^2$$

### #Osservazione

Osservazione (convenzione di rappresentazione delle curve parametriche).

Per rappresentare una *curva parametrica*, si potrebbe usare lo *spazio in tre dimensioni*. Tuttavia, per convenzione usiamo un *piano in due dimensioni*, dove le coordinate  $x_1, x_2$  rappresentano le "*posizioni*" della funzione  $f(x)$ .

**FIGURA 1.1.** (*Esempio qualitativo di una curva parametrica*)



### #Esempio

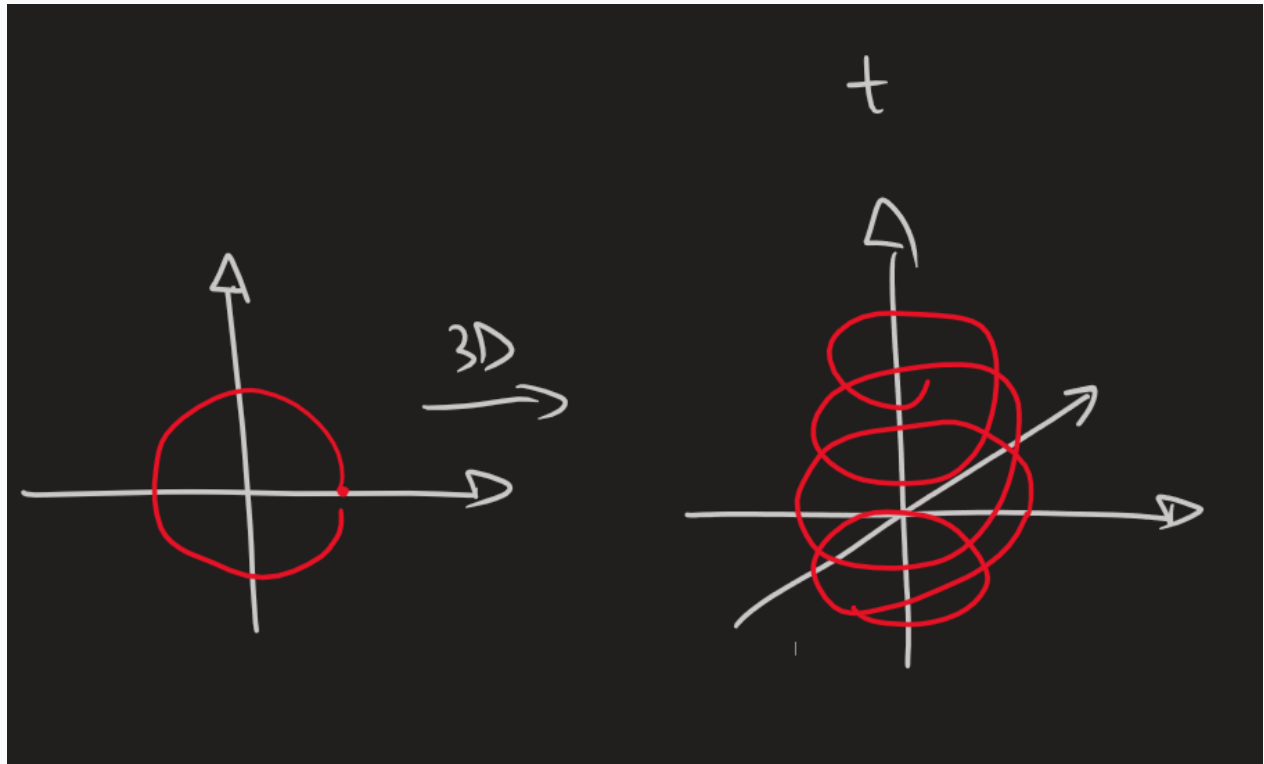
#### Esempio (la circonferenza-spirale).

Sia  $f : [0, 2\pi] \longrightarrow \mathbb{R}^2$  una *curva* definita come

$$f(t) = (\cos t, \sin t), 0 \leq t \leq 2\pi$$

allora  $f(E)$  è una **circonferenza** con la convenzione di rappresentazione appena enunciata (1); tuttavia, estendendolo con una dimensione aggiuntiva  $t$  e il dominio alla retta reale  $E = \mathbb{R}$  si vede che è una spirale (figura 1.2.).

**FIGURA 1.2.**



## 2. Superfici parametriche

### #Definizione

Definizione (superficie parametrica).

Si dice **superficie parametrica** una funzione  $f$  in più variabili da  $N = 2$  a  $M = 3$ , ovvero del tipo

$$f : E \subseteq \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}^3$$

### #Esempio

Esempio (il cilindro).

Prendiamo

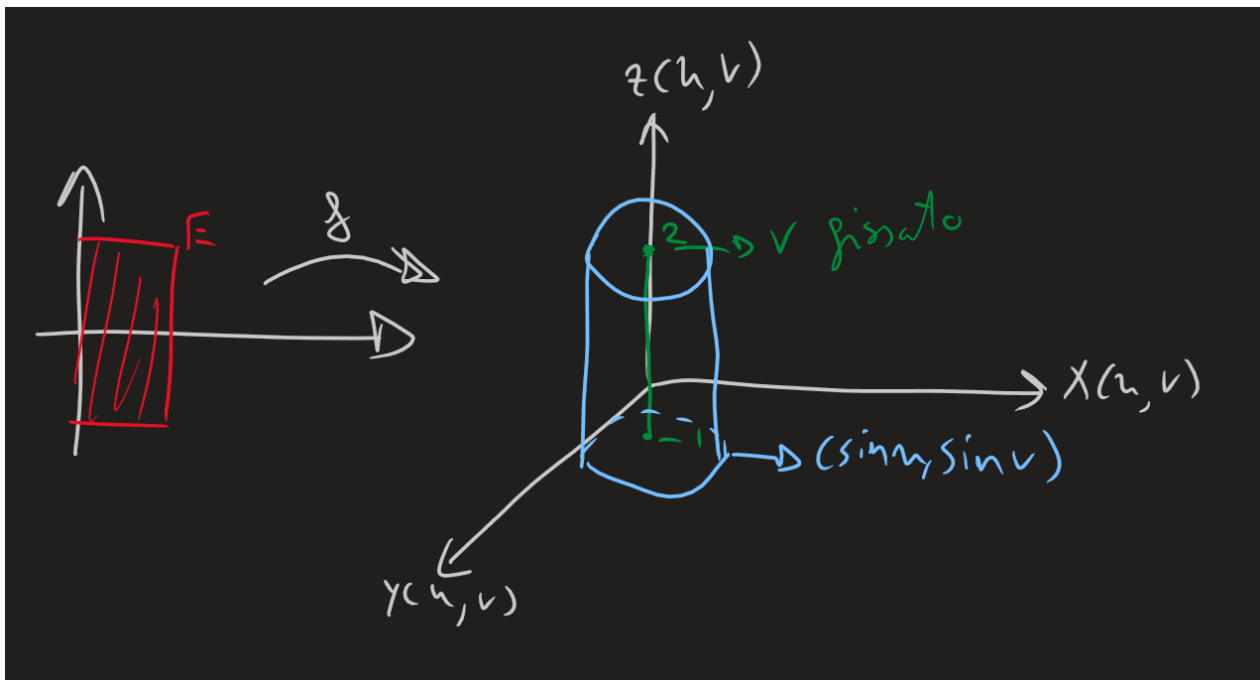
$$f : [0, 2\pi] \times [-1, 2] \longrightarrow (\cos u, \sin u, v)$$

ovvero

$$f(u, v) = (\cos u, \sin u, v)$$

Per rappresentare questa funzione è utile prendere un valore  $v$  **fissato**, e vedere come si comporta  $f$ . Vediamo, come nell'esempio della circonferenza (1), che la funzione si comporta come una **circonferenza** estesa per il valore  $v$ . Di conseguenza, ho un **cilindro** (figura 2.1).

**FIGURA 2.1.** (Il cilindro)



#### #Esempio

#### Esempio (la parametrizzazione di una sfera).

Nell'esempio precedente abbiamo dedotto la superficie da una funzione. Adesso facciamo il contrario; da una superficie deduciamo la funzione.

Prendiamo una sfera centrata nell'origine  $O = (0, 0, 0)$  e con raggio  $R$ . Sia fissato un punto  $P(x, y, z)$  sulla sfera; si vede immediatamente nel il segmento  $OP$  (con lunghezza  $R$ ) c'è un angolo  $\varphi$ . Di conseguenza, possiamo parametrizzare la coordinata  $z$  del punto con  $z = R \cos \varphi$ .

Adesso prendiamo la **proiezione** di questo punto sul piano  $(x, y)$ , che chiameremo  $Q(x, y, z)$ . Allora abbiamo che il segmento  $OQ = R \sin \varphi$ , dato che abbiamo un **triangolo rettangolo**.

Dopodiché osserviamo che tra il segmento  $OQ$  e l'asse  $x$  c'è un angolo  $\theta$ .

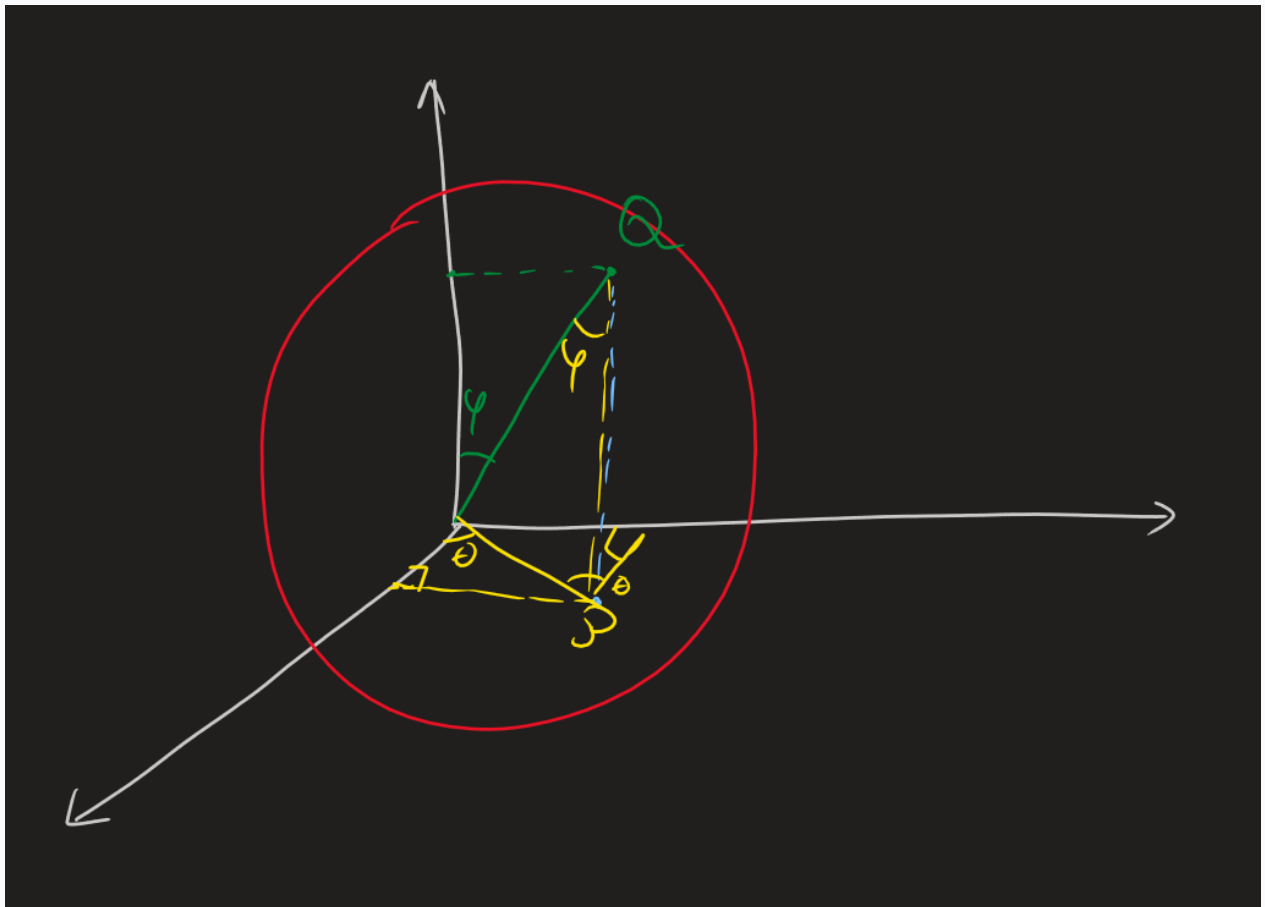
Infine, effettuando ulteriori proiezioni, basta prendere le coordinate  $x, y$  in funzione del punto  $Q$ ; per le regole della trigonometria abbiamo semplicemente

$$x = R \sin \varphi \cos \theta, y = R \sin \varphi \sin \theta$$

Infine otteniamo la funzione definita su  $[0, \pi] \times [0, 2\pi[$

$$f(\varphi, \theta) = (R \sin \varphi \cos \theta, R \sin \varphi \sin \theta, R \cos \varphi)$$

**FIGURA 2.2.** (La sfera)



## B4. Campo Vettoriale

### Campo Vettoriale

*Definizione di campo vettoriale. Convenzione di rappresentazioni dei campi vettoriali (caso bidimensionale). Esempio di campo vettoriale.*

## 0. Voci correlate

- Definizione di  $\mathbb{R}^N$
- Definizione di Funzione in più variabili

## 1. Definizione generalizzata di campo vettoriale

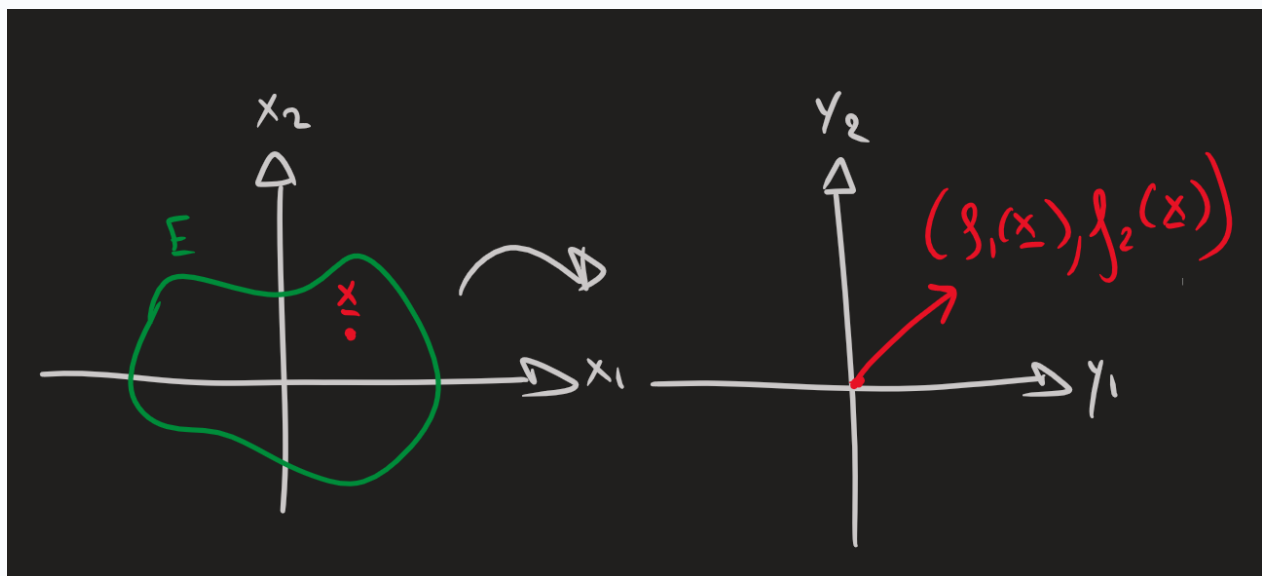
#Definizione

Definizione (campo vettoriale).

Si dice "*campo vettoriale*" una *funzione in più variabili* con  $M = N \geq 2$ , ovvero una funzione del tipo

$$f : E \subseteq \mathbb{R}^{N \geq 2} \longrightarrow \mathbb{R}^{N \geq 2}$$

**FIGURA 1.1.** (*Rappresentazione qualitativa di un campo vettoriale in 2D*)



## 2. Rappresentazione dei campi vettoriali bidimensionali

#Osservazione

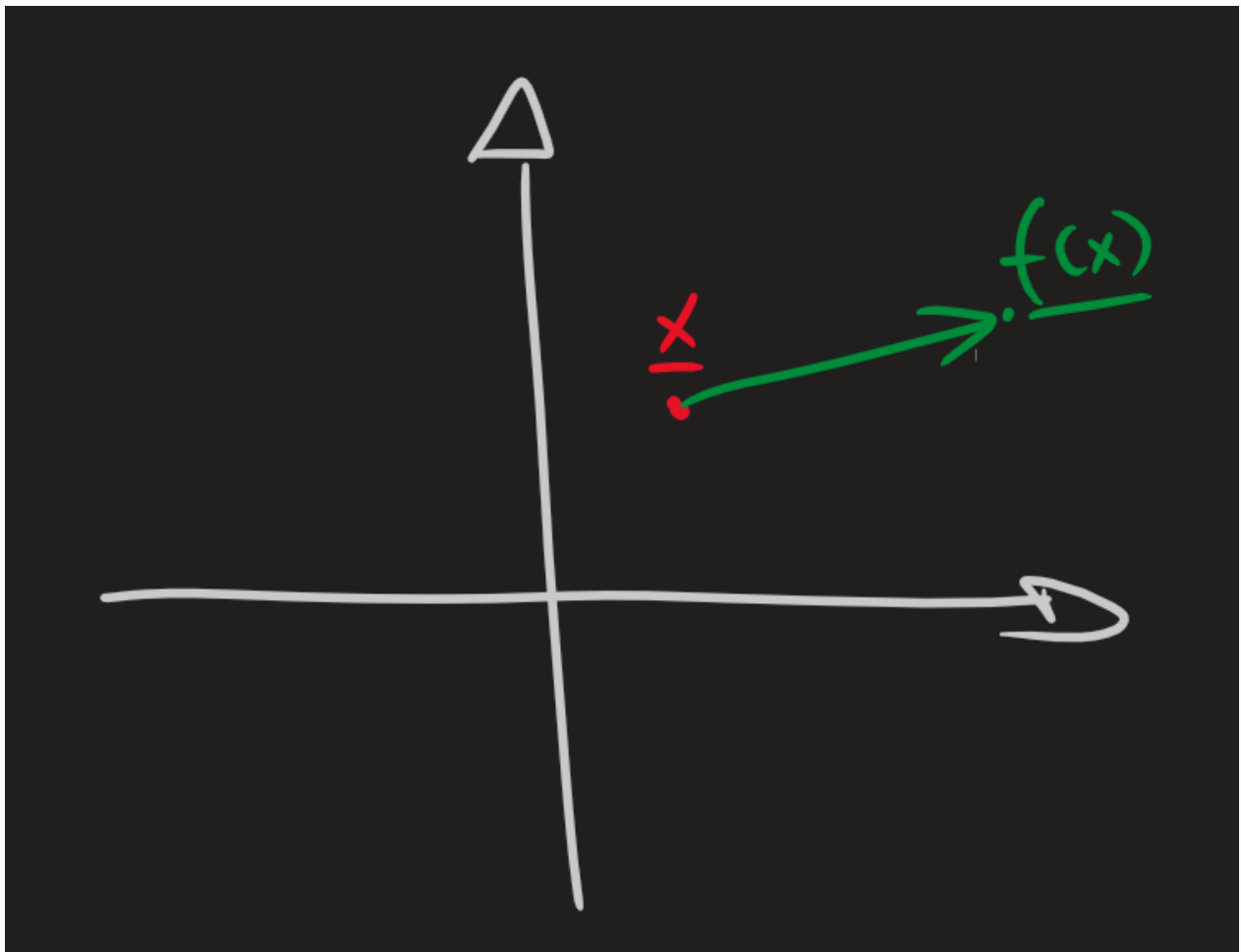
Osservazione (convenzione di rappresentazione dei campi vettoriali in  $N = 2$ ).

Per rappresentare un *campo vettoriale* in *due dimensioni* su un *unico piano*, è possibile seguire la seguente convenzione.

Prendiamo un punto del dominio  $\underline{x}$  e consideriamo il suo vettore-funzione  $\underline{f(x)}$ . In questa convenzione consideriamo il vettore  $\underline{f(x)}$  come un vettore del piano del dominio e colloco il suo *punto di applicazione* in  $\underline{x}$ . Graficamente, si tratta di *"spostare"* l'origine del vettore  $\underline{f(x)}$  in  $\underline{x}$ .

Ovviamente, il *limite* di questa convenzione è che è possibile solo per *alcuni punti*; quindi di solito bisogna *"individuare"* dei *"punti critici"* dove si ha un comportamento notevole del punto.

**FIGURA 2.1.** (*Convenzione*)



### 3. Esempio

#Esempio

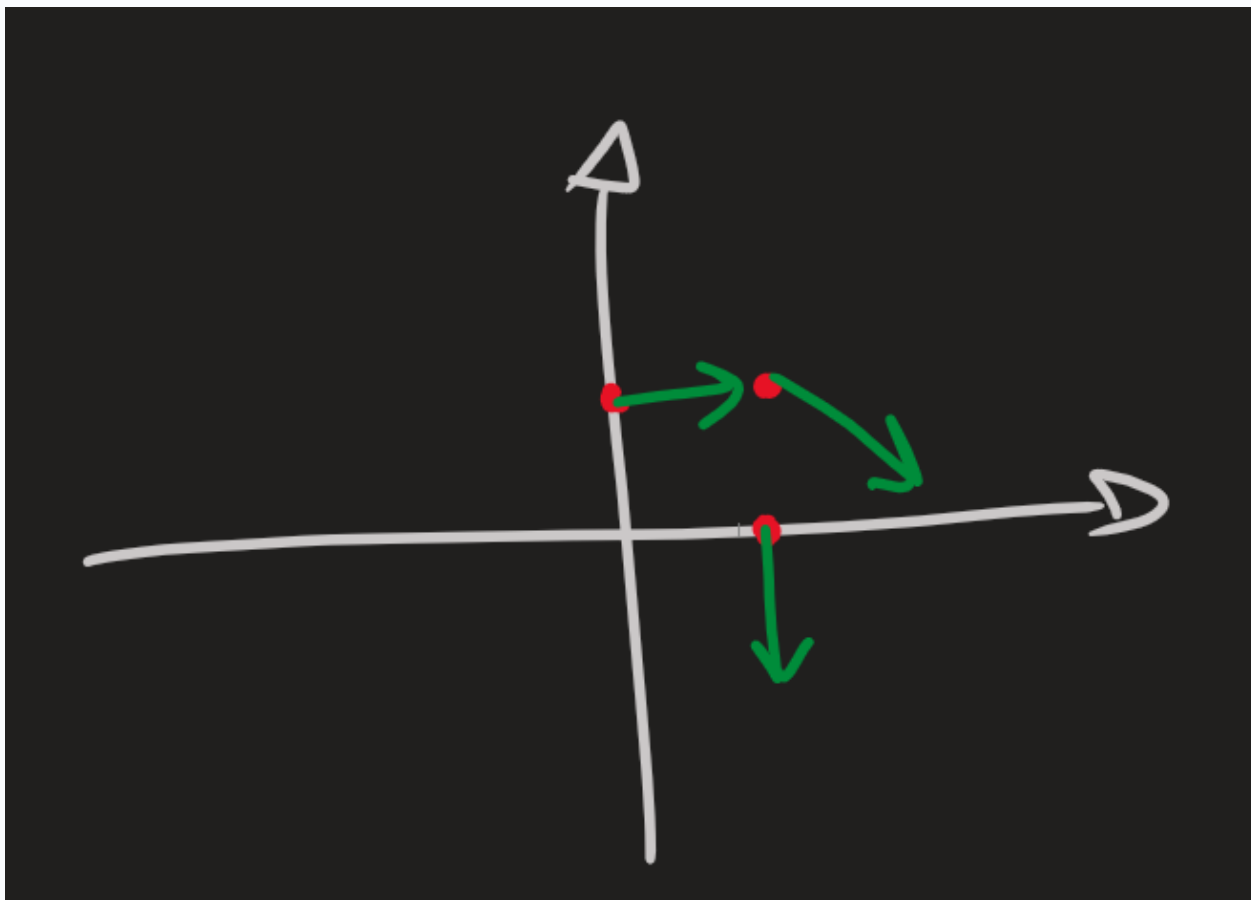
Esempio (esempio di un campo vettoriale).

Prendiamo  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  definita come

$$f(x, y) = (y, -x)$$

Prendendo i punti  $(1, 0)$ ,  $(0, 1)$ ,  $(1, 1)$  abbiamo il grafico in *figura 3.1.*

**FIGURA 3.1.**



## C. LIMITI MULTIVARIATI

### C1. Limite in più variabili

#### Limite di Funzione in più variabili

---

*Definizione di limite finito per funzioni in più variabile. Definizione di limite infinito per campi scalari. Condizione necessaria e sufficiente per l'esistenza di un limite in più variabili.*

---

#### 0. Voci correlate

- Definizione di RN
- Topologia in RN



- Definizione di Spazio Metrico
- Definizione di Funzione in più variabili
- Definizione di Limite di funzione

## 1. Definizione di limite finito per funzioni in più variabili

#Definizione

Definizione (limite finito per funzioni in più variabili).

Sia  $f : E \subseteq \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}^M$ , sia  $\underline{x}_0 \in \mathbb{R}^N$  e  $\underline{x}_0 \in \mathcal{D}E$ .

Si dice che *esiste finito il limite*

$$\lim_{\underline{x} \rightarrow \underline{x}_0} f(\underline{x}) = \underline{l} \in \mathbb{R}^M$$

se vale la condizione

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0 : \forall \underline{x} \in E, \\ 0 < d(\underline{x}, \underline{x}_0) < \delta \implies d(f(\underline{x}), \underline{l}) < \varepsilon$$

dove  $d$  è la *distanza euclidea* su  $\mathbb{R}^N$  e  $\mathbb{R}^M$  (1).

## 2. Definizione di limite infinito per campi scalari

#Definizione

Definizione (limite infinito per campi scalari).

Sia  $f$  un campo scalare, ovvero del tipo  $f : E \subseteq \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}$ . Sia  $\underline{x}_0 \in \mathcal{D}E$ .

Si dice che *il limite esiste infinito*

$$\lim_{\underline{x} \rightarrow \underline{x}_0} f(\underline{x}) = +\infty \text{ o } -\infty$$

se vale la condizione

$$\forall k > 0, \exists \delta > 0 : \forall x \in E, \\ 0 < d(\underline{x}, \underline{x}_0) < \delta \implies f(x) > k \text{ o } f(x) < -k$$

### 3. Condizione necessaria e sufficiente

#### #Osservazione

Osservazione (preambolo).

Possiamo legare questo concetto di limite in ciascuna delle sue componenti  $f_i$ .

#### #Teorema

Teorema (condizione necessaria e sufficiente per l'esistenza di un limite in più variabili).

Si ha che

$$\lim_{\underline{x} \rightarrow \underline{x}_0} f(\underline{x}) = \underline{l}$$

*esiste finito* se e solo se *esiste finito ciascuno dei limiti*

$$\forall i \in \{1, \dots, M\}, \lim_{\underline{x} \rightarrow \underline{x}_0} f_i(\underline{x}) = l_i$$

### 4. Condizione sufficiente per la non-esistenza di un limite

#### #Osservazione

Osservazione (una condizione per la non esistenza dei limiti).

Possiamo vedere la *condizione per la definizione di limite* in un altro modo; prendiamo una condizione che conferma la *non-esistenza* di un limite in più variabili.

Il fatto che esiste il limite

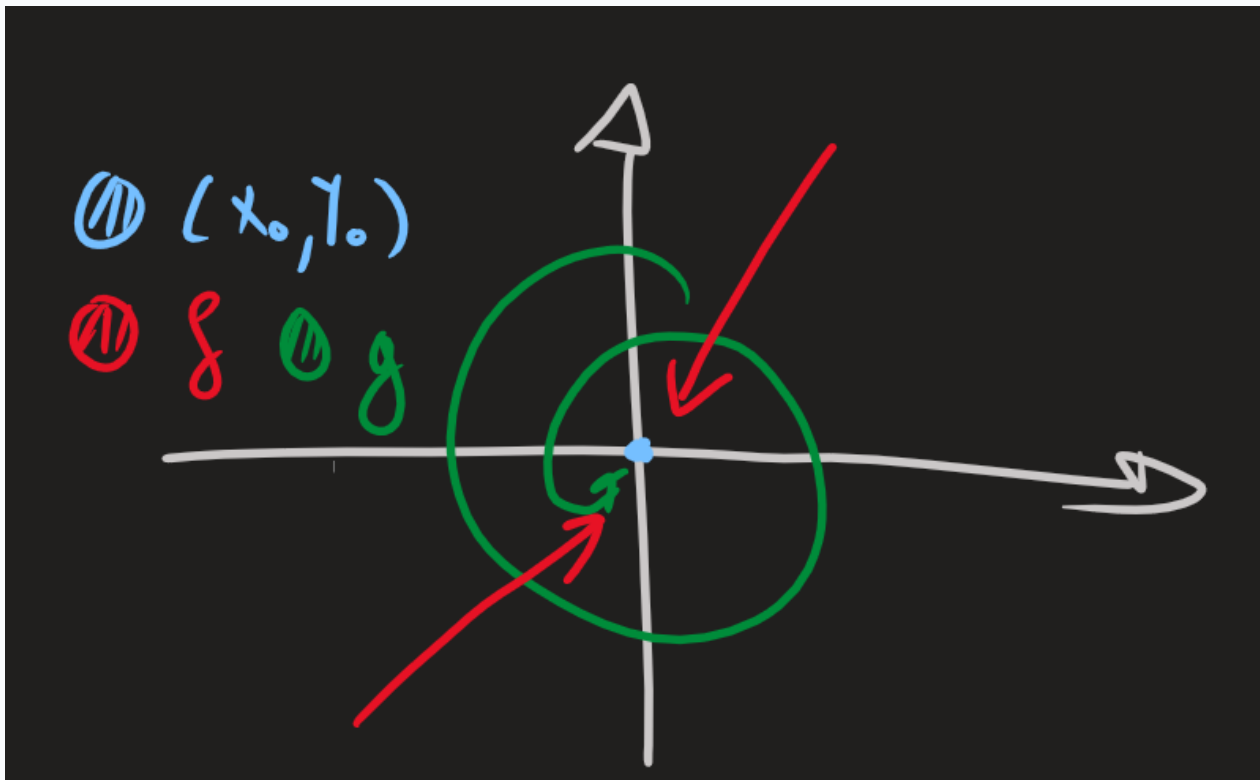
$$\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} f(x,y) = L$$

vuol dire che, a prescindere dal tipo di "avvicinamento" al punto  $(x_0, y_0)$ , risulta nella convergenza di  $f(x, y)$  allo stesso valore  $L$ .

Allora, se fossimo in grado di prendere "due avvicinamenti diversi" (ovvero delle funzioni che legano  $x, y$  tali che entrambi vadano al punto di limite) con corrispondenti valori limite diversi, si potrebbe provare la non-esistenza di un limite. Infatti si violerebbe l'*unicità del limite*.

Di solito, una prima scelta di "traiettorie" è il fascio delle rette  $y = mx$ .

**FIGURA 4.1.** (Le traiettorie di avvicinamento)



#### #Teorema

Teorema (condizione sufficiente per la non-esistenza di un limite, caso bidimensionale).

Sia  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^M$ .

Se esistono *almeno due funzioni*  $\varphi(x)$  e  $\psi(x)$  tali che

$$\lim_{x \rightarrow x_0} f(x, \varphi(x)) \neq \lim_{x \rightarrow x_0} f(x, \psi(x))$$

allora il *limite*

$$\lim_{\underline{x} \rightarrow \underline{x}_0} f(\underline{x})$$

non esiste.

## C2. Continuità in più variabili

### Definizione di Continuità di Funzione in più variabili

*Definizione di continuità per funzioni in più variabili.*

### 0. Voci correlate

- Definizione di Continuità
- Limite di Funzione in più variabili

### 1. Definizione di continuità

#Definizione

Definizione (continuità in più variabili).

Sia  $f : E \subseteq \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}^M$  con  $\underline{x}_0 \in E$ .

Si dice che " $f$  è continua in  $\underline{x}_0$ " se esiste il limite

$$\lim_{\underline{x} \rightarrow \underline{x}_0} f(\underline{x}) = f(\underline{x}_0)$$

ovvero se vale

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0 : \forall x \in E, \\ 0 \leq d(\underline{x}, \underline{x}_0) < \delta \implies d(f(\underline{x}), f(\underline{x}_0)) < \varepsilon$$

### 2. Condizione equivalente

#Teorema

## Teorema (condizione equivalente per la continuità di funzioni).

Sia  $f : E \subseteq \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}^M$  con  $\underline{x}_0 \in E$ . Sono equivalenti:

$$f \text{ continua in } \underline{x}_0 \iff \forall i \in \{1, \dots, M\} \lim_{\underline{x} \rightarrow \underline{x}_0} f_i(\underline{x}) = f_i(\underline{x}_0)$$

### 3. Osservazione

#### #Osservazione

Osservazione (la definizione di continuità per una funzione multivariabile varia a seconda del dominio).

Osserviamo che la **definizione di continuità** per un punto  $\underline{x}_0$  per una funzione  $f : E \subseteq \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}^M$  varia a seconda del dominio  $E$  scelto.

Usiamo il seguente esempio.

Sia

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{y^2}{x}, & x \neq 0 \\ 0, & x = 0 \end{cases}$$

Vogliamo stabilire la continuità di  $f$  in  $(0, 0)$  su  $E = \mathbb{R}^2$ . Chiaramente, questa **non** è continua, dato che

$$x = y^2 \implies \lim_{(x,y) \rightarrow (0,0)} f(x, y) = \lim_{x \rightarrow 0} \frac{x}{x} = 1 \neq 0$$

Adesso prendiamo il dominio  $E$  come

$$E = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : |y| \leq x < 1\}$$

Il ragionamento fatto per  $E = \mathbb{R}^2$  non vale più, dato che la **"traiettoria esce dal dominio"**. Infatti, qui la funzione è continua dato che

$$\left| \frac{y^2}{x} \right| \leq \frac{|y^2|}{x} \leq \frac{x^2}{x}$$

e quindi ho

$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{x^2}{x} = 0$$

## C3. Proprietà delle funzioni continue

### Proprietà delle Funzioni Continue

*Proprietà delle funzioni continue in più variabili: funzioni continue mandano insiemi connessi in insiemi connessi; teorema dei zeri per i campi scalari; permanenza del segno per i campi scalari; teorema della compattezza; teorema di Weierstraß su più variabili.*

### 0. Voci correlate

- Teoremi sulle funzioni continue
- Insiemi compatti in  $\mathbb{R}$
- Topologia in  $\mathbb{R}^N$

### 1. Funzioni mandano insiemi connessi in insiemi connessi

#Teorema

Teorema (funzioni continue mandano connessi in connessi).

Se  $f : C \subseteq \mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}$  è *continua*, allora vale l'implicazione

$$C \text{ connesso} \implies f(C) \text{ connesso}$$

#Dimostrazione

**DIMOSTRAZIONE** del Teorema 1 (funzioni continue mandano connessi in connessi)

Siano  $y_1, y_2 \in f(C)$ . Per ipotesi devono esistere  $\underline{x}_1, \underline{x}_2$  tali che  $f(\underline{x}_1) = y_1$  e  $f(\underline{x}_2) = y_2$ .

Ma allora, dato che  $C$  è connesso, dev'essere un percorso  $\gamma$  tale che  $\gamma(0) = \underline{x_0}$  e  $\gamma(1) = \underline{x_1}$ . Adesso basta considerare la funzione composta

$$\tilde{\gamma} = f \circ \gamma$$

e si ha infatti

$$\tilde{\gamma}(0) = f(\gamma(0)) = f(\underline{x_0}) = y_1$$

e analogamente

$$\tilde{\gamma}(1) = y_1$$

che prova  $f(C)$  connesso. ■

## 2. Teorema dei zeri per campi scalari

### #Teorema

Teorema (dei zeri, per campi scalari).

Sia  $f : E \subseteq \mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}$  **continua** con  $E$  **connessa**.

Allora, se esistono due punti  $\underline{x}, \underline{y} \in E$  tali che  $f(\underline{x})f(\underline{y}) < 0$  (ovvero sono di **segni discordi**), allora esiste un punto  $\underline{\xi} \in E$  tale che  $f(\underline{\xi}) = 0$ .

$$\exists \underline{x}, \underline{y} \in E : f(\underline{x})f(\underline{y}) < 0 \implies \exists \underline{\xi} \in E : f(\underline{\xi}) = 0$$

### #Dimostrazione

**DIMOSTRAZIONE** del Teorema 2 (dei zeri, per campi scalari)

Idea: basta prendere il percorso  $\gamma_{\underline{y}}^{\underline{x}}$  e applicare il **teorema dei zeri** per le funzioni di variabile reale (**Teorema 6 (degli zeri)**).

La dimostrazione completa è stata omessa. ■

## 3. Permanenza del segno per campi scalari

### #Corollario

Corollario (permanenza del segno, per campi scalari continui).

Sia  $f : E \subseteq \mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}$  **continua** con  $E$  **connessa**.

Se  $f$  **non si annulla mai**, allora  $f$  dev'essere a segno permanente.

Ovvero,

$$\forall \underline{x} \in E, f(\underline{x}) \neq 0 \implies \forall \underline{x}_1, \underline{x}_2 \in E, f(\underline{x}_1)f(\underline{x}_2) > 0$$

#### #Dimostrazione

**DIMOSTRAZIONE** del [Corollario 3](#) (permanenza del segno, per campi scalari continui)

La tesi di questo corollario è semplicemente la contronominale del **teorema dei zeri per i campi scalari** ([Teorema 2](#) (dei zeri, per campi scalari)). ■

## 4. Teorema della compattezza

#### #Teorema

Teorema (della compattezza).

Sia  $f : K \subseteq \mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}^M$  **continua**.

Vale che se  $K$  è **compatto**, allora  $f(K)$  è **compatto**.

#### #Dimostrazione

**DIMOSTRAZIONE** del [Teorema 4](#) (della compattezza)

Omessa. Per vedere la dimostrazione del caso  $N = M = 1$ , leggere la pagina [Teorema 13](#) (di compattezza). ■

## 5. Teorema di Weierstraß

#### #Teorema

Teorema (di Weierstraß).

Se  $f : K \subseteq \mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}^M$  è **continua** e  $K$  è **compatto**, allora vale che  $f$  ammette un **minimo** e un **massimo**;

$$\exists \min_{\underline{x} \in K} f(\underline{x}) \wedge \exists \max_{\underline{x} \in K} f(\underline{x})$$



#Dimostrazione

**DIMOSTRAZIONE** del [Teorema 5 \(di Weierstraß\)](#)

Omissa. Per la dimostrazione del caso  $N = M = 1$ , vedere la pagina [Teorema 15 \(di Weierstraß\)](#). ■

## D. STRUTTURA LINEARE DI $\mathbb{R}^N$

### D1. Prodotto Scalare

#### Prodotto Scalare in $\mathbb{R}^N$

*Osservazione:  $\mathbb{R}^N$  è un  $\mathbb{R}$ -spazio vettoriale. Definizione di prodotto scalare in  $\mathbb{R}^N$ , proprietà del prodotto scalare. Definizione di spazio dotato di prodotto scalare.*

### 0. Voci correlate

- [Spazi Vettoriali](#)
- [Prodotto Scalare](#)
- [Definizione di  \$\mathbb{R}^N\$](#)

### 1. Il Prodotto Scalare su $\mathbb{R}^N$

#Osservazione

Osservazione ( $\mathbb{R}^N$  è un spazio vettoriale).

Osserviamo che  $\mathbb{R}^N$  è un *spazio vettoriale* su  $\mathbb{R}$  con le operazioni di *somma*  $+$  e *scalamento*  $\cdot$ .

Possiamo quindi *applicare le definizioni relative ai spazi vettoriali*, partendo dalla nozione di *prodotto scalare euclideo* ([Definizione 1 \(prodotto scalare di due vettori\)](#)).

#Definizione

Definizione (prodotto scalare euclideo).

Siano  $\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{R}^N$  dei vettori, con  $\underline{x} = (x_1, \dots, x_N)$  e  $\underline{y} = (y_1, \dots, y_N)$ .

Si definisce il **prodotto scalare euclideo** come l'operazione

$$\langle \underline{x}, \underline{y} \rangle := x_1 y_1 + \dots + x_N y_N = \sum_{i=1}^N x_i y_i$$

#### #Proposizione

Proposizione (le proprietà del prodotto scalare).

Come visto (1), il prodotto scalare soddisfa le seguenti proprietà. Come ipotesi iniziali prendiamo

$$\text{for all } \underline{x}, \underline{y}, \underline{z} \in \mathbb{R}^N, \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}$$

i. **bilinearità**

$$\langle \lambda \underline{x} + \mu \underline{y}, \underline{z} \rangle = \lambda \langle \underline{x}, \underline{z} \rangle + \mu \langle \underline{y}, \underline{z} \rangle$$

ii. **simmetria**

$$\langle \underline{x}, \underline{y} \rangle = \langle \underline{y}, \underline{x} \rangle$$

iii. **forma positiva**

$$\langle \underline{x}, \underline{x} \rangle \geq 0 \wedge \langle \underline{x}, \underline{x} \rangle = 0 \iff \underline{x} = \underline{0} = (0, \dots, 0)$$

## 2. Definizione Generalizzata di Prodotto Scalare

#### #Definizione

Definizione (prodotto scalare e spazio dotato di prodotto scalare).

Sia  $V$  un  $\mathbb{R}$ -spazio vettoriale.

Un'applicazione del tipo

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \longrightarrow \mathbb{R}$$

che verifica le proprietà *i.*, *ii.*, *iii.* della *proposizione 3 (1)* si dice "*prodotto scalare*".

La coppia  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  si dice "*spazio dotato di prodotto scalare*".

## D2. Norma Euclidea

### Norma Euclidea in $\mathbb{R}^N$

*Definizione di norma euclidea in  $\mathbb{R}^N$ . Legame tra norma e distanza. Proprietà della norma. Disuguaglianza di Cauchy-Schwarz.*

### 0. Voci correlate

- Norma, versore e angolo
- Prodotto Scalare in  $\mathbb{R}^N$
- Definizione di  $\mathbb{R}^N$
- Topologia in  $\mathbb{R}^N$

### 1. Definizione di Norma Euclidea in $\mathbb{R}^N$

#Definizione

Definizione (norma euclidea in  $\mathbb{R}^N$ ).

Definiamo per un qualsiasi vettore  $\underline{x} \in \mathbb{R}^N$  la sua *norma* come

$$\|\underline{x}\| := \sqrt{\langle \underline{x}, \underline{x} \rangle} = \sqrt{\sum_{i=1}^N x_i^2}$$

#Osservazione

Osservazione (legame tra norma e distanza).

Osserviamo che vale la seguente *relazione* tra *norma*  $\|\cdot\|$  e la distanza  $d(\cdot, \cdot)$ .

$$\|\underline{x}\| = d(\underline{x}, 0) \wedge d(\underline{x}, \underline{y}) = \|\underline{x} - \underline{y}\|$$

## 2. Disuguaglianza di Cauchy-Schwarz

### #Teorema

Teorema (disuguaglianza di Cauchy-Schwarz).

Osserviamo che vale la seguente disuguaglianza per  $\underline{x}, \underline{y} \in \mathbb{R}^N$ .

$$|\langle \underline{x}, \underline{y} \rangle| \leq \|\underline{x}\| \cdot \|\underline{y}\|$$

Inoltre vale l'*uguaglianza* se e solo se  $\underline{x}, \underline{y}$  sono *linearmente indipendenti*.

## 3. Proprietà della norma

### #Proposizione

Proposizione (proprietà della norma).

Sia  $\|\cdot\|$  la *norma* su  $\mathbb{R}^N$ . Allora valgono le seguenti.

i.

$$\|\underline{x}\| = 0 \iff \underline{x} = \underline{0}$$

ii.

$$\|\lambda \underline{x}\| = |\lambda| \|\underline{x}\|$$

iii.

$$\|\underline{x} + \underline{y}\| \leq \|\underline{x}\| + \|\underline{y}\|$$

### #Dimostrazione

**DIMOSTRAZIONE** della [Proposizione 4 \(proprietà della norma\)](#)

Omessa. Il punto iii. può essere dimostrato con la *disuguaglianza di Cauchy-Schwarz* (Teorema 3 (disuguaglianza di Cauchy-Schwarz)). ■

#### #Osservazione

Osservazione (possiamo dimostrare la disuguaglianza triangolare).

Con gli strumenti appena appresi, possiamo *dimostrare formalmente* la *disuguaglianza triangolare* (Proposizione 2 (le proprietà della distanza euclidea)). Infatti, ho che

$$\|\underline{x} + \underline{y}\| = \|\underline{x} - (-\underline{y})\| = d(\underline{x}, \underline{y}) \leq \|\underline{x}\| + \|\underline{y}\| = d(\underline{x}, \underline{0}) + d(\underline{y}, \underline{0})$$

che è la tesi per  $\underline{z} = \underline{0}$ .

## D3. Teorema di Riesz

### Teorema di Riesz

*Applicazioni lineari  $\mathcal{L}(\mathbb{R}^N, \mathbb{R}^M)$ : teorema di rappresentazioni delle applicazioni lineari, teorema di Riesz finito dimensionale.*

## 0. Voci correlate

- Definizione di Applicazione Lineare
- Matrice
- L'insieme delle Applicazioni Lineari
- Limite di Funzione in più variabili
- Campo Scalare e Insieme di Livello

## 1. Teorema di Rappresentazioni delle Applicazioni Lineari

#### #Osservazione

Osservazione (le funzioni in più variabili possono essere delle applicazioni lineari).

Notiamo che una certa classe di *funzioni in più variabili* del tipo  $f : \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}^M$  possono essere delle *applicazioni lineari*. Quindi possiamo applicare delle regole particolari per queste funzioni.

#### #Teorema

Teorema (di rappresentazione delle applicazioni lineari).

Sia  $\mathcal{L}(\mathbb{R}^N, \mathbb{R}^M)$  lo *spazio delle applicazioni lineari*  $L : \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}^M$ . Sia  $M_{m,n}(\mathbb{R})$  lo *spazio delle matrici*  $m \times n$  a coefficienti in  $\mathbb{R}$ .

Fissata una base  $\mathcal{B}$  per il dominio  $\mathbb{R}^N$  e un'altra base  $\mathcal{C}$  per il codominio  $\mathbb{R}^M$ , deve *esistere una biiezione* tra  $\mathcal{L}(\mathbb{R}^N, \mathbb{R}^M)$  e  $M_{m,n}(\mathbb{R})$ .

## 2. Teorema di Riesz, finito dimensionale

#### #Teorema

Teorema (di Riesz finito dimensionale).

Sia  $L$  un *campo scalare*. Ovvero del tipo  $L : \mathbb{R}^N \longrightarrow \mathbb{R}$ .

Allora *esiste uno ed uno solo*  $\underline{a} \in \mathbb{R}^N$  tale che

$$L(\underline{x}) = \langle \underline{a}, \underline{x} \rangle, \forall \underline{x} \in \mathbb{R}^N$$

#### #Dimostrazione

**DIMOSTRAZIONE** del Teorema 3 (di Riesz finito dimensionale)

La dimostrazione si articola in *due parti*; una dimostra l'esistenza del vettore  $\underline{a}$  e l'altra ne dimostra l'unicità

" $\exists$ ": Sia  $\mathcal{B}$  una base per il dominio, con  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_N\}$ . Ho inoltre le coordinate del vettore  $\underline{x}$  rispetto alla base, scritto come  $\pi = (x_1, \dots, x_N)$ . Allora basta calcolare  $L(\underline{x})$ ;

$$\begin{aligned}
 L(\underline{x}) &= L(x_1 \underline{e}_1 + \dots + x_N \underline{e}_N) \\
 &= x_1 L(\underline{e}_1) + \dots + x_N L(\underline{e}_N) \\
 a_i &:= L(\underline{e}_i) \implies " = x_1 \underline{a}_1 + \dots + x_N \underline{a}_N = \langle \underline{x}, \underline{a} \rangle
 \end{aligned}$$

che è la prima parte.

"!": Supponiamo che esista un vettore  $\underline{b} \neq \underline{a} \in \mathbb{R}^N$  tale che

$$L(\underline{x}) = \langle \underline{x}, \underline{b} \rangle$$

Poiché, come precedentemente dimostrato, abbiamo

$$L(\underline{x}) = \langle \underline{x}, \underline{a} \rangle$$

ho

$$\begin{aligned}
 \langle \underline{x}, \underline{a} \rangle &= \langle \underline{x}, \underline{b} \rangle \implies \langle \underline{x}, \underline{a} - \underline{b} \rangle = 0 \\
 \underline{x} &= \underline{a} - \underline{b} \implies " = \langle \underline{a} - \underline{b}, \underline{a} - \underline{b} \rangle = 0 \iff \underline{a} = \underline{b}
 \end{aligned}$$

che contraddice la supposizione iniziale, dandoci un **assurdo**. ■

## E. ESERCIZI

### E1. Funzioni

#### Esercizi sulle Funzioni in più variabili

Breve descrizione qui

#### 1. Esercizi base

#Esercizio

Esercizio (determinare il dominio).

Sia  $f : E \subseteq \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}$ .

Determinare l'insieme di dominio  $E$  affinché la funzione  $f$  definita come

$$f(x, y) = \sqrt{x} + \sqrt{y} - \ln(4x - x^2 - y)$$

abbia senso.

## 2. Campi scalari

#Esercizio

Esercizio (determinare le curve di livello).

Determinare le curve di livello della funzione  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  definita come

$$f(x, y) = x^2 y^2 - 4xy$$

## 3. Superfici parametriche

#Esercizio

Esercizio (parametrizzare).

Parametrizzare la superficie di una curva in due variabili.

## 4. Studio di funzione

#Esercizio

Esercizio (studio del segno).

Studiare il segno della funzione

$$f(x, y) = x^3 + xy^2 - x$$

al variare di  $(x, y) \in \mathbb{R}^2$ .

## E2. Limiti

Esercizi sui Limiti in più variabili



## 1. Limiti

#Esercizio

Esercizio.

Provare che vale il limite, per  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$

$$\lim_{(x,y) \rightarrow (0,0)} \frac{x + y + 2}{1 + \sqrt{x^2 + y^2}} = 2$$

#Esercizio

Esercizio.

Studiare i limiti

$$\begin{aligned} i. \quad & \lim_{(x,y) \rightarrow (0,0)} \frac{x^2 y^2}{x^4 + y^4} \\ ii. \quad & \lim_{(x,y) \rightarrow (0,0)} \frac{x^2 y}{x^4 + y^2} \end{aligned}$$

#Esercizio

Esercizio.

Dire se esiste il limite

$$\lim_{(x,y) \rightarrow (0,0)} \frac{xy^2}{4x^2 + y^4}$$

## 2. Continuità

#Esercizio

### Esercizio.

Valutare la continuità della funzione

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{x^4 - y^4}{x^2 + y^2}, & (x, y) \neq (0, 0) \\ 0, & (x, y) = (0, 0) \end{cases}$$

#Esercizio

### Esercizio.

Valutare la continuità della funzione

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{x^4}{x^2 + y^2}, & (x, y) \neq (0, 0) \\ 0, & (x, y) = (0, 0) \end{cases}$$

### Esercizio.

Valutare la continuità della funzione

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{xy}{\sqrt{x^2 + y^2}}, & (x, y) \neq (0, 0) \\ 0, & (x, y) = (0, 0) \end{cases}$$