

# METRICHE TEO DEL LIMITE GENERALE CONVESSE

Note Title

07/03/2019

## TEMPI DI ATTESA

Sia  $\{S_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  successione di v.o. nonnegative su uno spazio probabilizzato  $(\Omega, \mathcal{E}, \mathbb{P})$ . Supponiamo di essere in una delle due seguenti situazioni:

- 1) Le  $\{S_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  sono sommate, con lo stesso valore atteso, e due a due correlate e con varianze egualitarie
- 2) Le  $\{S_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  sono sommate, identicamente distribuite, e due a due indipendenti.

Sia  $E := \mathbb{E}[S_n]$ ,  $T_n(\omega) := \sum_{k=1}^n S_k(\omega)$

Per ogni  $t \geq 0$  considero

$$N_t(\omega) := \sup \{ n \in \mathbb{N} : T_n(\omega) \leq t \}$$

Allora

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} \frac{N_t(\omega)}{t} = \frac{1}{E} \quad \text{per } \text{q.o. } \omega \in \Omega$$

## Convergenza in legge.

Sia  $(\Omega, \mathcal{E}, \mathbb{P})$  uno spazio probabilizzato - Sia  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  una successione di v.o. su tale spazio e sia  $X$  un'ulteriore v.o. su  $(\Omega, \mathcal{E}, \mathbb{P})$ .

Dico che  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge a  $X$  in legge se

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(t) = F_X(t)$$

$\forall t \in \mathbb{R}$  T.c.  $F_X$  è continua in  $t$ .

## Teorema centrale del limite

Sia  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  successione di v.o. su uno spazio probabile limitato  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ . Supponiamo che le  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  siano i.i.d. con valore atteso  $E \in \mathbb{R}$  e varianza  $\sigma^2 \in \mathbb{R}$ .  
Per  $n \in \mathbb{N}$  considero  $S_n := \sum_{k=1}^n X_k$ .

Allora

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P} \left( \frac{S_n - nE}{\sigma\sqrt{n}} \leq t \right) = \Phi(t) \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

cioè la v.o.  $\frac{S_n - nE}{\sigma\sqrt{n}}$  converge in legge a una v.o.  $X$  T.c.  $\mathbb{P}_X = N(0, 1)$ .

Inoltre

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{t \in \mathbb{R}} \left| \mathbb{P} \left( \frac{S_n - nE}{\sigma\sqrt{n}} \leq t \right) - \Phi(t) \right| = 0$$

cioè la convergenza è uniforme rispetto a  $t \in \mathbb{R}$ .

## Teorema di Berry-Esseen

Sia  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  una successione di v.o. i.i.d. con valore atteso  $E=0$ , varianza  $\sigma^2$  finita e  $E[|X_n|^3] =: \gamma \in \mathbb{R}$ .

Allora

$$\left| \mathbb{P} \left( \frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} \leq t \right) - \Phi(t) \right| \leq \frac{C}{\sqrt{n}} \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

$$C := \frac{0.2 \gamma}{\sigma^3}$$

$$\mathbb{P}(S_n \leq s) = \mathbb{P} \left( \frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} \leq \frac{s}{\sigma\sqrt{n}} \right) \approx \Phi \left( \frac{s}{\sigma\sqrt{n}} \right)$$

$$\bar{X}_n := \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k = \frac{1}{n} S_n$$

$$\mathbb{P}(X_n \leq s) = \mathbb{P}\left(\frac{1}{n} S_n \leq s\right) = \mathbb{P}(S_n \leq ns) =$$

$$= \mathbb{P}\left(\frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} \leq \frac{ns}{\sigma\sqrt{n}}\right) = \mathbb{P}\left(\frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} \leq \frac{s\sqrt{n}}{\sigma}\right) \approx \Phi\left(\frac{s\sqrt{n}}{\sigma}\right)$$

## SPAZIO METRICO

Una coppia  $(X, d)$  si dice uno SPAZIO METRICO se  $X$  è un insieme non vuoto e

$d: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$  gode delle seguenti proprietà

1)  $d(x, y) \geq 0 \quad \forall x, y \in X$

$d(x, y) = 0 \quad \text{SSE} \quad x = y$

2)  $d(x, y) = d(y, x) \quad \forall x, y \in X$

(simmetria)

3)  $d(x, z) \leq d(x, y) + d(y, z) \quad \forall x, y, z \in X$

(Disuguaglianza Triangolare)

$X = \mathbb{R} \quad d(x, y) = |x - y|$

La funzione  $d$  si dice DISTANZA o METRICA dello spazio metrico  $(X, d)$ .

$X = \mathbb{R}^2 \quad d(x, y) = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2}$

**DEF** Sia  $(X, d)$  uno spazio metrico e sia  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  una successione a valori in  $X$ . Sia  $\bar{x} \in X$ .

Dico che  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge a  $\bar{x}$  (nello spazio metrico  $(X, d)$ ) se

$$\lim_{n \rightarrow \infty} d(x_n, \bar{x}) = 0$$

**DEF** Sia  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  una successione a valori in uno spazio metrico  $(X, d)$ . Dico che  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  è una

successione di Cauchy se

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists \bar{n} = \bar{n}(\varepsilon) \quad \text{T.c.} \quad \forall k, n > \bar{n} \quad d(x_n, x_k) < \varepsilon$$

PROP Ogni successione convergente in  $(X, d)$  è di Cauchy in Tale spazio (no dim)

$$X = \mathbb{Q} \quad d(x, y) = |x - y|$$

$$x_1 = 1$$

$$x_2 = 1.4 = \frac{14}{10}$$

$$x_3 = 1.41 = \frac{141}{100}$$

$$x_4 = 1.414 = \frac{1414}{1000}$$

⋮

$x_n = \sqrt{2}$  approssimato all' $(n-1)$ -esima cifra decimale

DEF Uno spazio metrico  $(X, d)$  si dice completo se ogni successione di Cauchy in  $(X, d)$  è anche convergente in  $(X, d)$ .

— 0 —

ESEMPLI  $X = \mathbb{R} \quad d = |x - y|$

$$X = \mathbb{R}^2 \quad d_2(x, y) = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2}$$

$$X = \mathbb{R}^N \quad d_2(x, y) = \sqrt{\sum_{k=1}^N (x_k - y_k)^2}$$

METRICA  
EUCLIDEA

$$p \in [1, +\infty) \quad d_p(x, y) = \left( \sum_{k=1}^N |x_k - y_k|^p \right)^{\frac{1}{p}}$$

$$d_\infty(x, y) = \max_{i=1-N} |x_i - y_i|$$

Se  $(X, d)$  uno spazio metrico. Siano  $x_0 \in X$  e  $r > 0$ . Chiamo **PALLA (APERTA)** DI CENTRO  $x_0$  e RAGGIO  $r$

$l'$  insieme

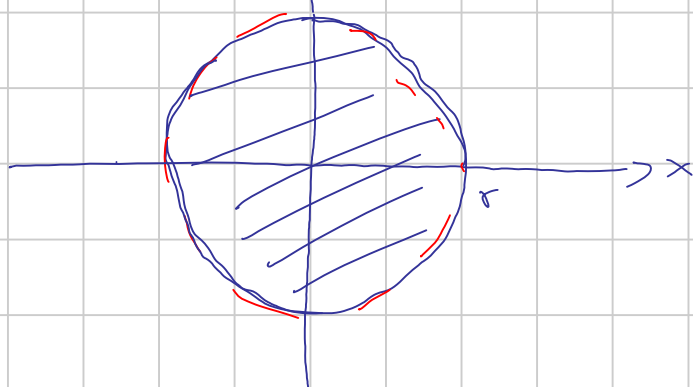
$$B(x_0, r) := \{x \in X : d(x, x_0) < r\}$$

$$(x_n)_{n \in \mathbb{N}} \quad x_n \rightarrow \bar{x} \quad \Leftrightarrow \quad \lim_{n \rightarrow \infty} d(x_n, \bar{x}) = 0$$

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists \bar{n} : \forall n > \bar{n} \quad d(x_n, \bar{x}) < \varepsilon$$

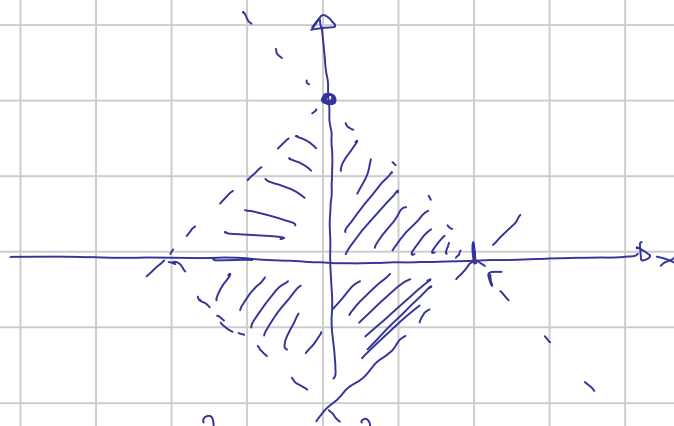
$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists \bar{n} : \forall n > \bar{n} \quad x_n \in B(\bar{x}, \varepsilon)$$

$$X = \mathbb{R}^2 \quad d_2 \quad B(0, r) = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : \sqrt{x^2 + y^2} < r\}$$



$$d_1 \quad B(0, r) = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : |x| + |y| < r\}$$

$$1^{\circ} \text{ quadrante} \quad x + y < r \quad y < r - x$$



$$X = \mathbb{R}^2 \quad d_{\infty}$$

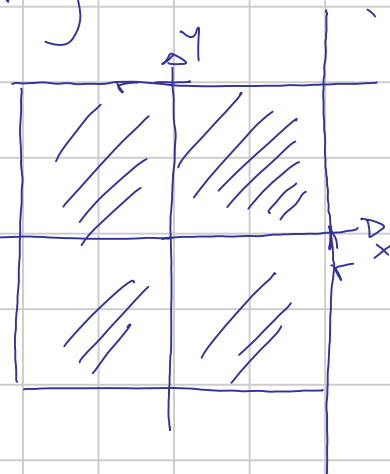
$$B(0, r) = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : \max\{|x|, |y|\} < r\}$$

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

$1^{\circ}$  quadrante

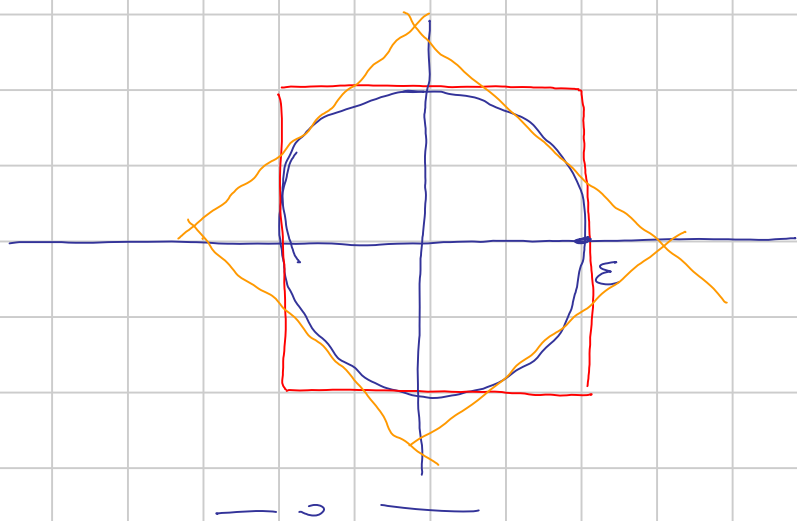
$$\begin{cases} x < r \\ y < r \end{cases}$$

$$= (-r, r) \times (-r, r)$$



Sia  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathbb{R}^2$  che converge rispetto alla metrica euclidea a  $\bar{x} = (0,0)$

$\forall \varepsilon > 0 \exists \bar{n} : \forall n > \bar{n} \quad x_n \in B(0, \varepsilon)$



$x_n \in B_\infty(0, \varepsilon)$   
 $x_n$  converge a  $(0,0)$  in  $d_\infty$

$x_n \in B_1(0, \varepsilon\sqrt{2})$   
 $x_n$  converge a  $(0,0)$  in  $d_1$

$I \subset \mathbb{R}$  intervallo

$X = C^0(I) \quad d_\infty(f, g) = \max \{ |f(x) - g(x)| : x \in I \}$   
 $(X, d_\infty)$  è uno spazio metrico completo

Sia  $(X, d)$  uno spazio metrico completo

Un sottoinsieme  $A \subseteq X$  si dice aperto se

$\forall x_0 \in A \exists r = r(x_0) > 0 \text{ t.c. } B(x_0, r) \subseteq A$

Un sottoinsieme  $C \subseteq X$  si dice chiuso se il suo complementare in  $X$ ,  $X \setminus C$ , è un aperto.

## SPAZIO NORMATO

Dirò che la coppia  $(X, N)$  è uno spazio normato se

1)  $X$  è uno spazio vettoriale

2)  $N : X \rightarrow \mathbb{R}$  gode delle seguenti proprietà

$N(x) \geq 0 \quad \forall x \in X, \quad N(x) = 0 \text{ sse } x = 0$

$N(\lambda x) = |\lambda| N(x) \quad \forall x \in X \quad \forall \lambda \in \mathbb{R}$

$N(x+y) \leq N(x) + N(y) \quad \forall x, y \in X$

La funzione  $N$  si dice NORMA

## LEMMA

Sia  $(X, N)$  uno spazio normato -

Per ogni  $x, y \in X$  definisco  $d(x, y) := N(x - y)$

Allora  $(X, d)$  è uno spazio metrico e  $d$  è la distanza indotta dalla norma  $N$ .

$$X = \mathbb{R}^2 \quad d_2(x, y) = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2}$$
$$N_2(x) = d_2(x, 0) = \sqrt{x_1^2 + x_2^2}$$

$$X = \mathbb{R}^N \quad N_2(x) = \sqrt{\sum_{i=1}^N x_i^2}$$

$$X = \mathbb{R}^2 \quad d_1(x, y) = |x_1 - y_1| + |x_2 - y_2|$$
$$N_1(x) = d_1(x, 0) = |x_1| + |x_2|$$

$$X = \mathbb{R}^N \quad N_\infty(x) = \sum_{k=1}^N |x_k|$$

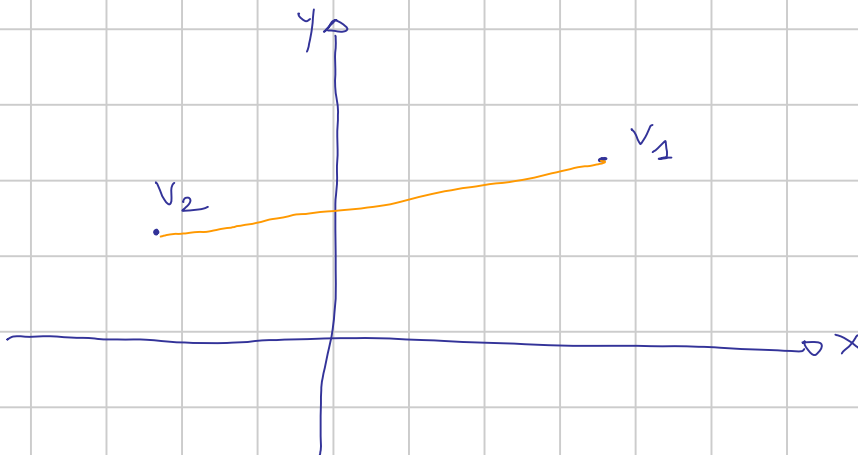
$$d_\infty(x, y) = \max \{ |x_i - y_i| : i = 1, \dots, N \}$$
$$N_\infty(x) = d_\infty(x, 0) = \max \{ |x_i| : i = 1, \dots, N \}$$

## INSIEMI CONVESSI

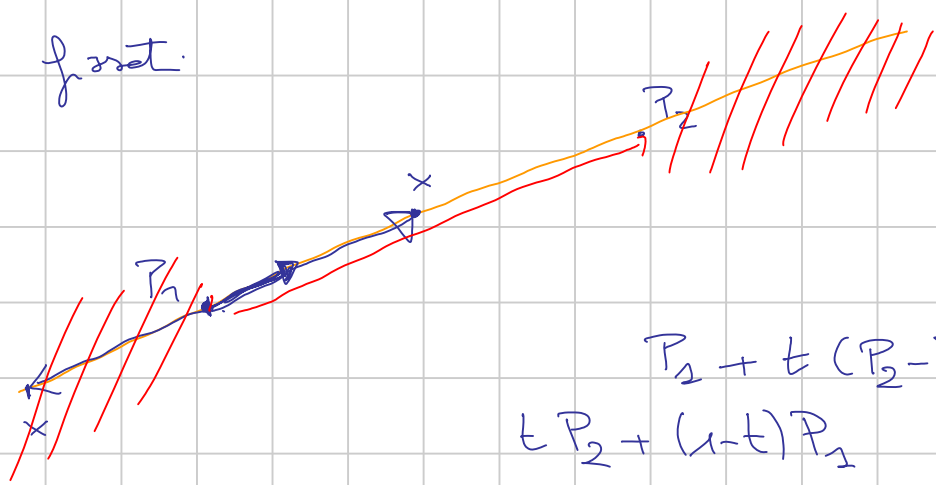
Sia  $V$  uno spazio vettoriale e sia  $X \subseteq V$ .

Dico che  $X$  è un insieme convesso se

$$\forall v_1, v_2 \in X \quad \forall \lambda \in [0, 1] \quad \lambda v_1 + (1 - \lambda) v_2 \in X$$

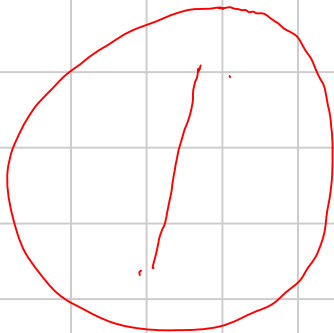


$P_1, P_2$  pt. format.

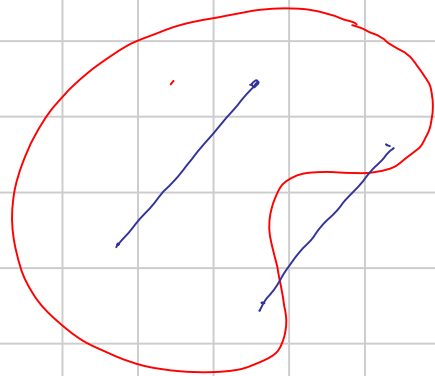


$$P_1 + t(P_2 - P_1) \quad t \in \mathbb{R}$$
$$tP_2 + (1-t)P_1 \quad t \in \mathbb{R}$$
$$t \in [0, 1]$$

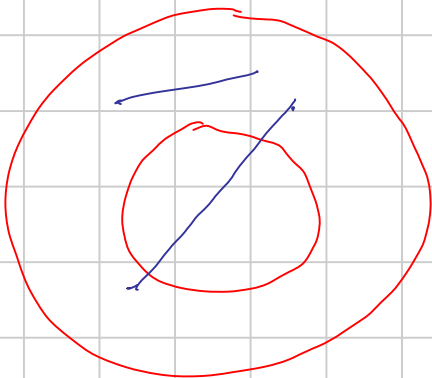
Si



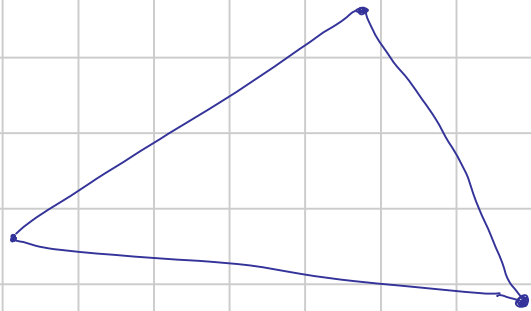
Si



NO



NO





PROP Sia  $V$  uno spazio vettoriale e sia  $X \subseteq V$  un insieme convesso.

Siano  $v_1, \dots, v_n \in X$  e siano  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$  t.c.  
 $\lambda_i \geq 0 \quad \forall i=1, \dots, n$  e  $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$ .

Allora il vettore  $\sum_{i=1}^n \lambda_i v_i \in X$

DIM Se  $n=2$  non c'è niente da dimostrare perché  
 $\lambda_1 \geq 0 \quad \lambda_2 \geq 0 \quad \lambda_1 + \lambda_2 = 1 \Rightarrow \lambda_2 = 1 - \lambda_1$  e  $\lambda_1 \in [0, 1]$

$$\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 = \lambda_1 v_1 + (1 - \lambda_1) v_2 \in X$$

Supponiamo che la tesi sia vera fino a  $n-1$ .

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i v_i = \sum_{i=1}^{n-1} \lambda_i v_i + \lambda_n v_n$$

$$\bar{\lambda} := \sum_{i=1}^{n-1} \lambda_i$$

$$\bar{\lambda} \in [0, 1] \quad \leftarrow$$

$$= \bar{\lambda} \cdot \frac{1}{\bar{\lambda}} \sum_{i=1}^{n-1} \lambda_i v_i + \lambda_n v_n =$$

$$\lambda_n = 1 - \bar{\lambda}$$

$$= \bar{\lambda} \sum_{i=1}^{n-1} \underbrace{\frac{\lambda_i}{\bar{\lambda}}}_{=: \mu_i} v_i + \lambda_n v_n$$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{n-1} \mu_i &= \sum_{i=1}^{n-1} \frac{\lambda_i}{\bar{\lambda}} = \frac{1}{\bar{\lambda}} \sum_{i=1}^{n-1} \lambda_i = \frac{1}{\bar{\lambda}} \cdot \bar{\lambda} = 1 \end{aligned}$$

combinazione convessa

d.  $v_1, \dots, v_{n-1} = 0$  è un pto  $w \in X$

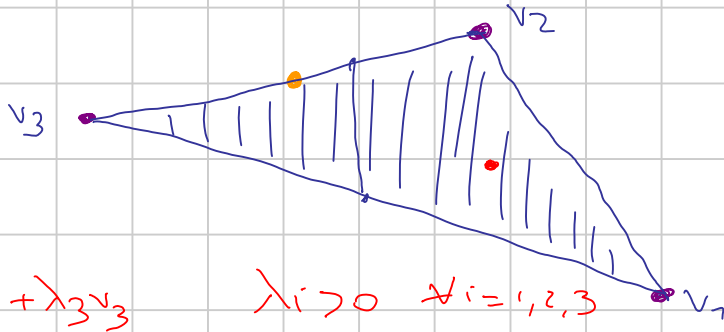
$$= \bar{\lambda} w + \lambda_n v_n = \underbrace{\bar{\lambda}}_{\in X} w + \underbrace{(1 - \bar{\lambda})}_{\in X} v_n \in X$$

Corollario Sia  $V$  uno spazio vettoriale e siano  
 $v_1, \dots, v_n \in V$  l'insieme

$$X := \left\{ \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i : \lambda_i \geq 0 \quad \sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \right\}$$

è un convesso di  $V$  e si dice INVOLUCRO  
 CONVESSO DEI VETTORI  $v_1, \dots, v_n$ .

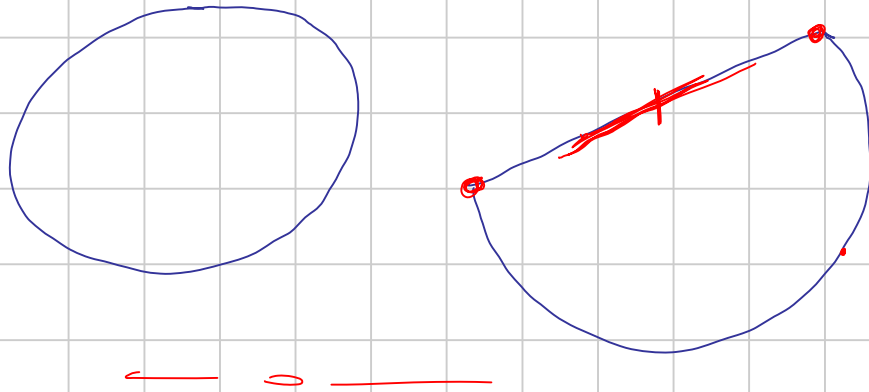
$V = \mathbb{R}^2$  3 pt. non allineati.



$$\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \lambda_3 v_3 \quad \lambda_i > 0 \quad \forall i = 1, 2, 3$$

**DEF** Sia  $X$  un convesso di uno spazio vettoriale  $V$ .  
 Un pto  $x \in X$  si dice un PUNTO ESTREMO di  $X$

se  
 $\nexists \lambda \in (0, 1) \quad v_1, v_2 \in X \quad \text{T.c.} \quad x = \lambda v_1 + (1-\lambda)v_2$

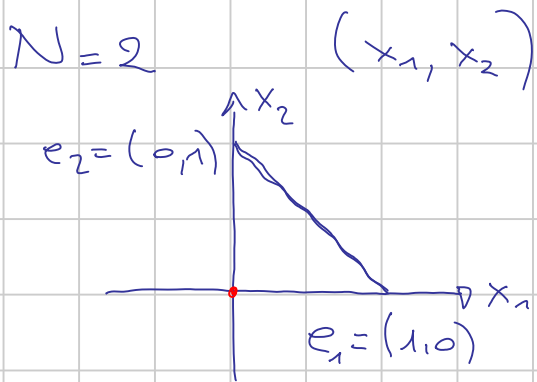


## VETTORI STOCASTICI

Indico con il simbolo  $\mathbb{R}^{N \times 1}$  lo spazio vettoriale  
 dei vettori riga a  $N$  componenti reali.

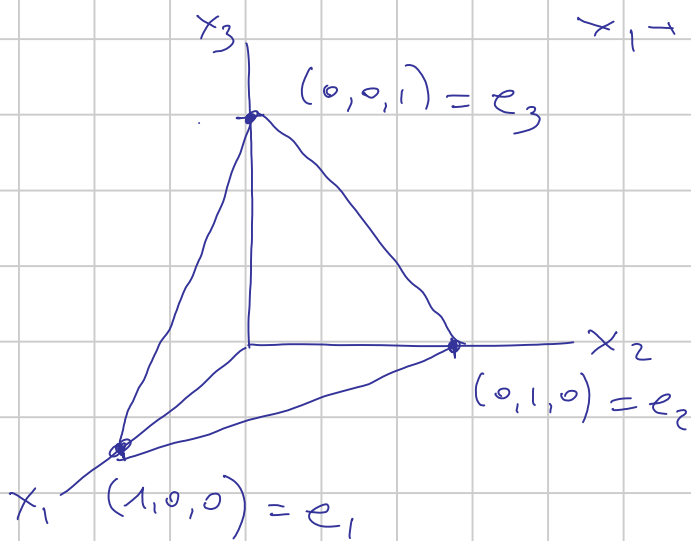
Un vettore riga  $x \in \mathbb{R}^{N \times 1}$  si dice un vettore stocastico  
 se: posto  $x = (x_1 \dots x_N)$  si ha  
 $x_i \geq 0 \quad \forall i = 1, \dots, N \quad \sum_{i=1}^N x_i = 1$

N.B. Per tutti  $x_i \geq 0 \quad \forall i=1 \dots N \quad 1 = \sum_{i=1}^N x_i = \sum_{i=1}^N |x_i| = N_1(x)$



$x_1 \geq 0 \quad x_2 \geq 0 \quad x_1 + x_2 = 1$   
 $\underbrace{\hspace{10em}}_{1^{\circ} \text{ quadrante}} \quad \cdot \quad \underbrace{\hspace{10em}}_{x_2 = 1 - x_1}$

$N=3 \quad (x_1, x_2, x_3)$



$x_1 \geq 0 \quad x_2 \geq 0 \quad x_3 \geq 0 \rightarrow 1^{\circ} \text{ ottante}$   
 $x_1 + x_2 + x_3 = 1$

$\equiv$  involucro convesso della base canonica

L'insieme dei vettori stocastici di  $\mathbb{R}^{N \times 1}$  è indicato col simbolo  $\mathcal{S}$ .

Una matrice quadrata  $P \in M_{N \times N}(\mathbb{R})$  si dice STOCASTICA se ogni sua riga è un vettore stocastico di  $\mathbb{R}^{N \times 1}$ .

Se  $P \in M_{N \times N}(\mathbb{R})$  una matrice. Indico con  $\underline{P}$  l'applicazione lineare

$\underline{P}: x \in \mathbb{R}^{N \times 1} \mapsto xP \in \mathbb{R}^{N \times 1}$

PROP La matrice  $P$  è stocastica sse

$\underline{P}(\mathcal{S}) \subseteq \mathcal{S}$

# Dim 1° Supponiamo che $P$ sia matrice stocastica.

Considero  $x = (x_1, \dots, x_N) \in \mathcal{D}$  e devo dimostrare che  $xP \in \mathcal{D}$ .

$$(xP)_j$$

$$x = (x_1, \dots, x_N)$$

$$P = (P_{ij}^i)_{i,j=1,\dots,N}$$

↑ riga

↓ colonna

$$(xP)_j = \sum_{i=1}^N x_i P_{ij}^i \geq 0$$



$$\sum_{j=1}^N (xP)_j = \sum_{j=1}^N \sum_{i=1}^N x_i P_{ij}^i =$$

$$= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N x_i P_{ij}^i = \sum_{i=1}^N x_i \left( \sum_{j=1}^N P_{ij}^i \right) = \sum_{i=1}^N x_i = 1$$

1

$$\Rightarrow xP \in \mathcal{D}$$

## 2) Supponiamo $\underline{P}(\mathcal{D}) \subseteq \mathcal{D}$

$x = e_1 = (1, 0, \dots, 0)$  so che  $e_1 P \in \mathcal{D}$

Ma  $e_1 P$  è la prima riga di  $P$

⋮

$x = e_i = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$  so che  $e_i P \in \mathcal{D}$

Ma  $e_i P$  è la  $i$ -esima riga di  $P$

così  $P$  è una matrice stocastica.



Sia  $(a_n)_{n \in \mathbb{N}}$  successione a valori in  $\mathbb{R}$

$$\text{Considero } \sum_{n \in \mathbb{N}} a_n := \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n a_k$$

Sia  $\pi: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$  biunivoca

Considero  $(b_n)_{n \in \mathbb{N}}$   $b_n := a_{\pi(n)}$  e la serie associata

$$\sum_{n \in \mathbb{N}} b_n = \lim_{k \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n b_k$$

Sia  $S$  un insieme numerabile, considero  
 l'insieme delle successioni indicizzate in  $S$  a valori reali.  
 Un elemento lo scrivo  $x = (x_j)_{j \in S}$

Considero

$$\ell^1 := \left\{ x = (x_j)_{j \in S} : \sum_{j \in S} |x_j| < +\infty \right\}$$

Un vettore  $x = (x_j)_{j \in S}$  indicizzato da  $S$  si dice un  
 vettore stocastico se

$$x_j \geq 0 \quad \forall j \in S \quad \sum_{j \in S} x_j = 1$$

Ovviamente l'insieme dei vettori stocastici  $\mathcal{P} \subset \ell^1$ .

Chiamo MATRICE una successione a doppio indice  
 in  $S$

$$P = (P_j^i)_{i, j \in S}$$

$$\sup_{i \in S} \sum_{j \in S} |P_j^i| = \|P\| < +\infty$$

Per  $x \in \ell^1$  definisco  $xP$  come il vettore  
 indicizzato in  $S$  T.r.  $(xP)_j := \sum_{i \in S} x_i P_j^i$

?  $\sum_{i \in S} x_i P_j^i$  è assolutamente convergente?

$$\text{se } \sum_{j \in S} \sum_{i \in S} |x_i P_j^i| < +\infty \Rightarrow \sum_{i \in S} |x_i| \sum_{j \in S} |P_j^i| < +\infty$$

$$\sum_{j \in S} \sum_{i \in S} |x_i P_j^i| = \sum_{i \in S} \sum_{j \in S} |x_i| |P_j^i| = \sum_{i \in S} |x_i| \left( \sum_{j \in S} |P_j^i| \right)$$

$$\leq \|P\| \sum_{i \in S} |x_i| < +\infty$$

$$\leq \|P\|$$