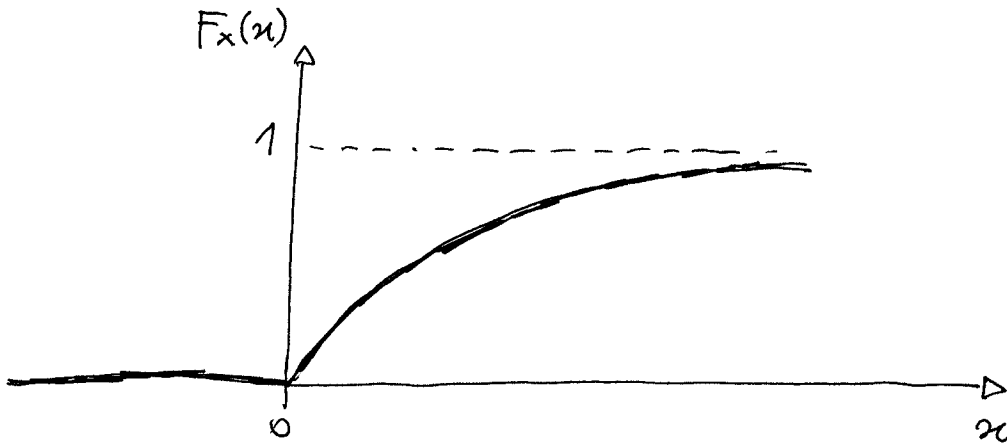


Esempio - Si consideri la funzione di distribuzione:

①

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{se } x \leq 0 \\ 1 - e^{-\lambda x} & \text{se } x > 0 \end{cases} \quad \underline{\lambda > 0}$$

~~~~~  
~~~~~



Essendo $F_X(x)$ differenziabile in $\mathbb{R} \setminus \{0\}$ e con derivata continua, allora essa ammette una densità di probabilità che può essere calcolata nel seguente modo:

$$f_X(x) = \frac{dF_X(x)}{dx} \quad \forall x \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$$

$$\Rightarrow f_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{se } x < 0 \\ \lambda e^{-\lambda x} & \text{se } x \geq 0 \end{cases}$$

- densità di probabilità esponenziale -

esempio di applicazione - durata di vita di un componente elettronico

➔ DEFINIZIONE - Data una densità f , si definisce SUPPORTO di f l'insieme dei valori della variabile x tali che $f(x) \neq 0$.

Nel caso della densità-esponenziale, il supporto è $[0, +\infty)$ (2)

~> intuitivamente, questo ci dice che una variabile aleatoria X che segue la densità-esponenziale non assume valori negativi (in senso probabilistico: $P(a \leq X \leq b) = 0 \ \forall a < b < 0$)

NOTA- Nel caso della densità-uniforme, il supporto è $[a, b]$.

Esempio- DENSITÀ DI PROBABILITÀ NORMALE (o GAUSSIANA)

Data una coppia (μ, σ^2) , dove $\mu \in \mathbb{R}$, $\sigma^2 > 0$, si definisce densità di probabilità normale con parametri μ e σ^2 la funzione:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

Questa densità si indica solitamente con $N(\mu, \sigma^2)$.

NOTA- Si definisce a partire dall'integrale notevole:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \sqrt{2\pi}$$

- $f(x) \geq 0$

- $\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2} dx =$
 $= \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2} y^2} \sigma dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2} y^2} dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \sqrt{2\pi} = 1$

$y = \frac{x-\mu}{\sigma} \Rightarrow x = \sigma y + \mu \Rightarrow dx = \sigma dy$

$\Rightarrow$ quindi f è una densità.

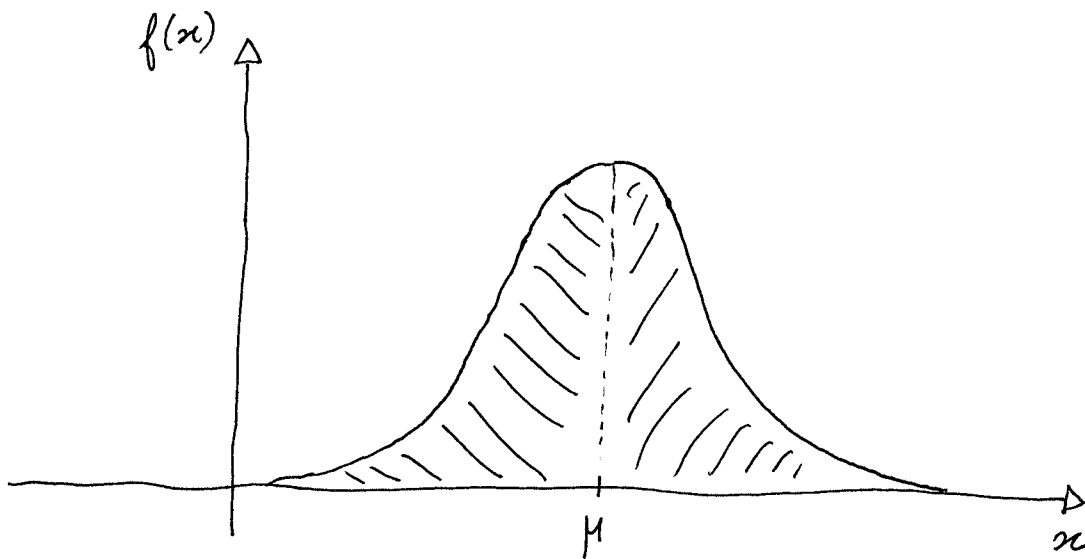
3

NOTA- La funzione non ammette primitiva

Quindi la funzione di distribuzione corrispondente:

$$F_x(x) = \int_{-\infty}^x f(y) dy$$

non può essere calcolata analiticamente, ma solo numericamente.

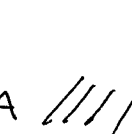


$\Rightarrow$ È una funzione simmetrica con centro di simmetria in $x = \mu$.

↓ questo significa che:

$$P(X < \mu) = P(X > \mu)$$

AREA 

AREA 

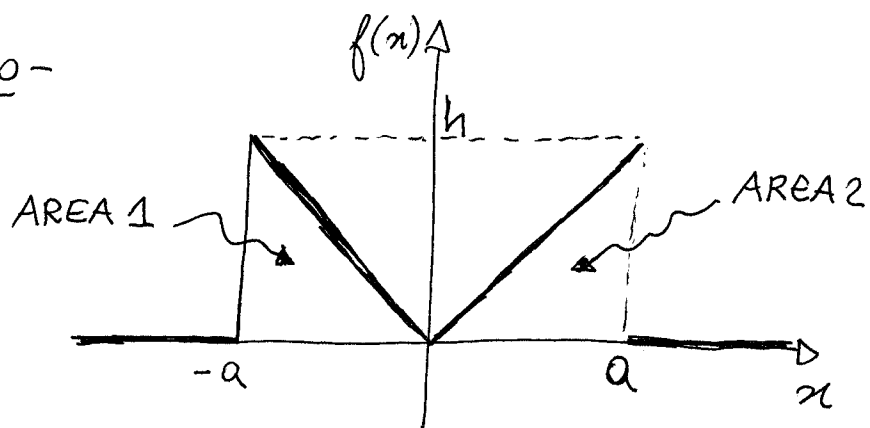
$$P(X < \mu) = \int_{-\infty}^{\mu} f(x) dx$$

$$P(X > \mu) = \int_{\mu}^{+\infty} f(x) dx$$

$\Rightarrow$ ~~Data~~ La forma a campana ci dice che la variabile aleatoria X assume con maggiore probabilità valori "vicini" a μ .

Esempio -

4



Determinare il valore di h in maniera tale che $f(x)$ sia densità.

- $f(x) \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}$.
- imponiamo che $\text{AREA 1} + \text{AREA 2} = 1$.

$$\frac{ah}{2} + \frac{ah}{2} = ah = 1 \Rightarrow \boxed{h = \frac{1}{a}}$$

VARIABILI ALEATORIE VETTORIALI

DEFINIZIONE - Una variabile aleatoria vettoriale è un vettore di variabili aleatorie scalari:

$$X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \end{bmatrix} \quad \text{dove } X_i \text{ è una v.a. scalare, } i=1, \dots, n.$$

Scriveremo anche: $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$.

Consideriamo un vettore $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$.

L'evento $\{X \leq x\}$ corrisponde all'evento:

$$\{X_1 \leq x_1\} \cap \{X_2 \leq x_2\} \cap \dots \cap \{X_n \leq x_n\}$$

Esempio- $P(X \leq x) = P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n)$

(5)

$$= P(X_1 \leq x_1) P(X_2 \leq x_2) \dots P(X_n \leq x_n)$$

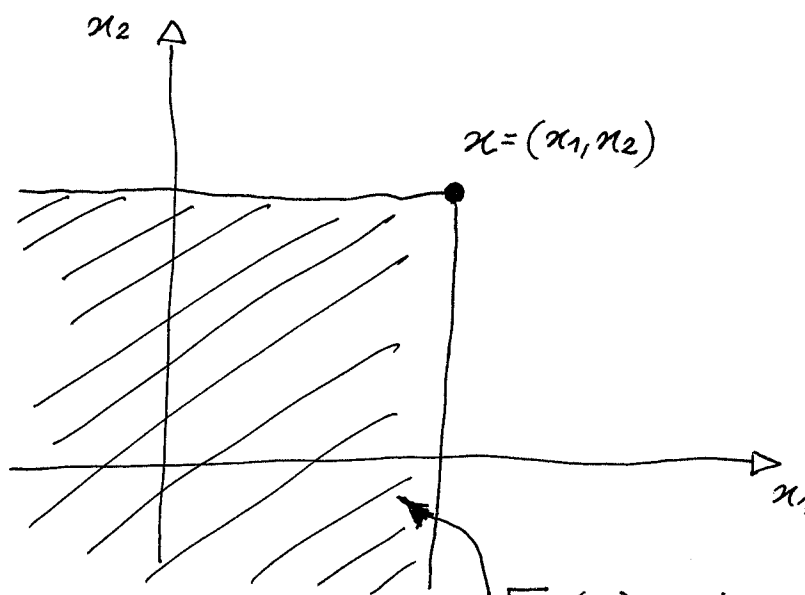
se gli eventi
sono indipendenti...

$$X = (X_1, \dots, X_n)$$

DEFINIZIONE - Data una variabile aleatoria vettoriale X
si definisce funzione di distribuzione
(oppure di ripartizione) congiunta di $X_1, \dots, X_n$
la funzione:

$$F_X(x) = P(X \leq x)$$

esempio - $n=2$



$F_X(x)$ è la probabilità
che la variabile aleatoria X
assuma valori nell'insieme

$$\{y = (y_1, y_2) : y_1 \leq x_1, y_2 \leq x_2\}$$

(6)

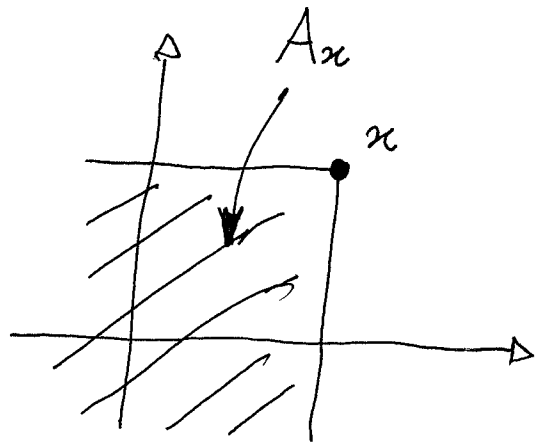
DEFINIZIONE - Una funzione $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ si dice una densità se soddisfa:

- $f(x) \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$
- $\int_{\mathbb{R}^n} f(x) dx = 1$

DEFINIZIONE - Data una variabile aleatoria vettoriale X con distribuzione di probabilità $F_X(x)$, e data una densità $f(x)$, si dice che X ha densità di probabilità $f_X(x) = f(x)$ se:

$$F_X(x) = \int_{A_x} f(y) dy$$

dove $A_x = \{y \in \mathbb{R}^n : y \leq x\}$



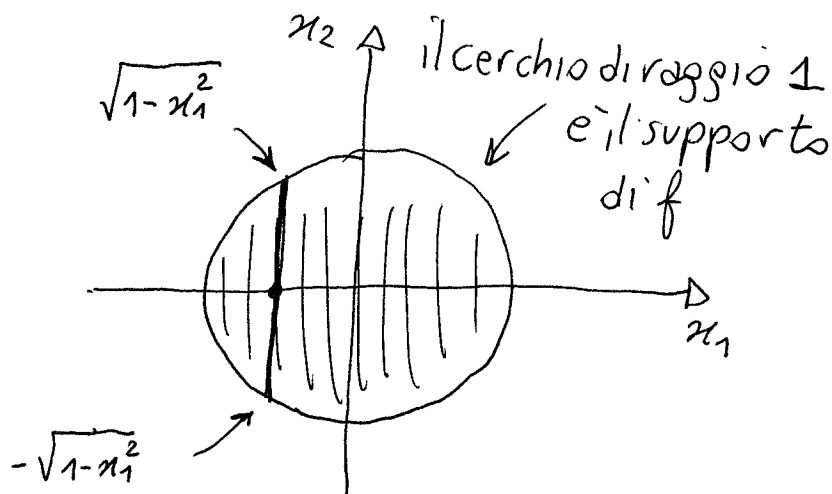
- Se X ha densità di probabilità $f_X(x)$, allora, dato $A \subseteq \mathbb{R}^n$:

$$P(X \in A) = \int_A f_X(x) dx$$

Esercizio - Si consideri la funzione:

(7)

$$f(x_1, x_2) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & \text{se } x_1^2 + x_2^2 \leq 1 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$



• Dimostrare che f è una densità di probabilità:

1. $f(x_1, x_2) \geq 0 \quad \forall (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$

2. $\int_{\mathbb{R}^2} f(x_1, x_2) dx_1 dx_2 = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x_1, x_2) dx_1 dx_2$

$$= \int_{\text{cerchio unitario}} f(x_1, x_2) dx_1 dx_2 = \int_{\text{cerchio unitario}} \frac{1}{\pi} dx_1 dx_2$$

$$= \frac{1}{\pi} \int_{\text{cerchio unitario}} dx_1 dx_2 = \frac{1}{\pi} \cdot \text{AREA CERCHIO UNITARIO} = \frac{1}{\pi} \cdot \pi = 1$$

NOTA - $\int_A dx = \text{AREA dell'insieme } A$

Metodo generale

$$\frac{1}{\pi} \int_{\text{cerchio unitario}} dx_1 dx_2 = \frac{1}{\pi} \int_{-1}^1 \int_{-\sqrt{1-x_1^2}}^{\sqrt{1-x_1^2}} dx_1 dx_2$$

$$= \frac{1}{\pi} \int_{-1}^1 \left[\int_{-\sqrt{1-x_1^2}}^{\sqrt{1-x_1^2}} dx_2 \right] dx_1 =$$

$$\left[x_2 \right]_{-\sqrt{1-x_1^2}}^{\sqrt{1-x_1^2}} = 2\sqrt{1-x_1^2}$$

$$= \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \sqrt{1-x_1^2} dx_1 = \frac{2}{\pi} \frac{\pi}{2} = 1$$

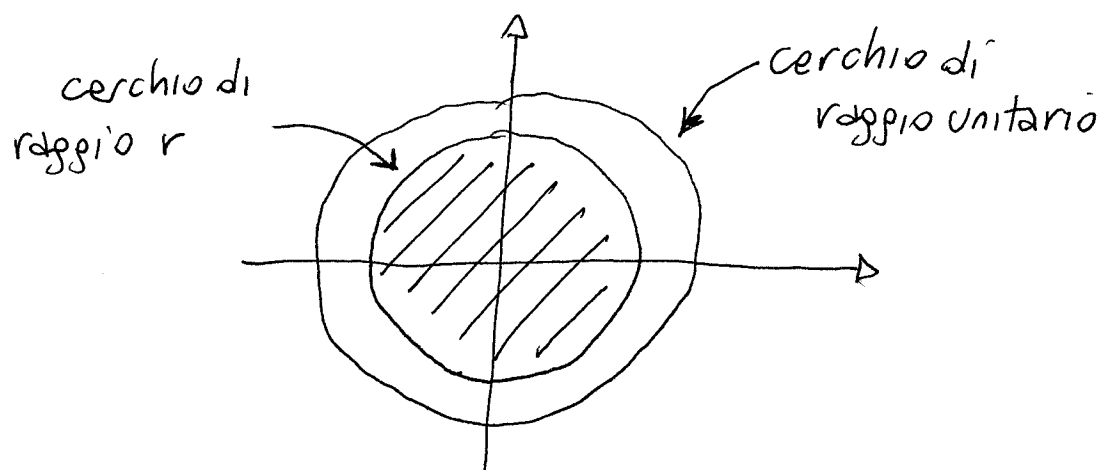
integrale
notevole

$x = \cos \theta$

$$\int_{-1}^1 \sqrt{1-x^2} dx = \int_0^\pi \sin^2 \theta d\theta = \int_0^\pi \frac{1 - \cos(2\theta)}{2} d\theta = \frac{\pi}{2}$$

Calcolare $P(X \in A)$

$$A = \{(x_1, x_2) : x_1^2 + x_2^2 \leq r\} \quad r < 1$$



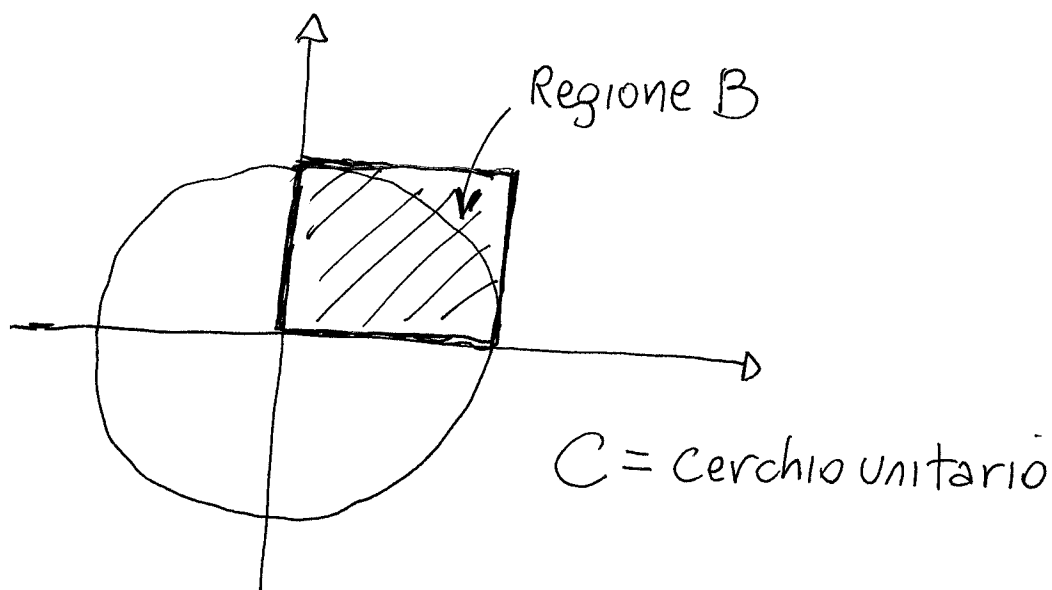
$$P(X \in A) = \int_A f(x_1, x_2) dx_1 dx_2 = \frac{1}{\pi} \int_A dx_1 dx_2$$

$$= \frac{1}{\pi} \cdot (\text{AREA di } A) = \frac{1}{\pi} \pi r^2 = r^2$$

Calcolare $P(X \in B)$

9

$$B = \{ (x_1, x_2) : 0 \leq x_1 \leq 1, 0 \leq x_2 \leq 1 \}$$



$$P(X \in B) = \int_B f(x_1, x_2) dx_1 dx_2 = \int_{B \cap C} \frac{1}{\pi} dx_1 dx_2$$

$$= \frac{1}{\pi} \int_{B \cap C} dx_1 dx_2 = \frac{1}{\pi} (\text{AREA } B \cap C)$$

$$= \frac{1}{\pi} \cdot \left(\frac{\pi}{4} \right) = \frac{1}{4}$$

$\swarrow$
 $\frac{1}{4}$ AREA DEL CERCHIO UNITARIO

Consideriamo variabili aleatorie bidimensionali:

$X = (X_1, X_2)$ dove X_1 e X_2 sono v.e. scalari

$$F_{X_1}(x_1) = P(X_1 \leq x_1) = P(X_1 \leq x_1, X_2 \leq +\infty) =$$

$$= \lim_{t \rightarrow +\infty} P(X_1 \leq x_1, X_2 \leq t) = \lim_{t \rightarrow +\infty} F_X(x_1, t)$$

Le distribuzioni marginali di X_1 e X_2 sono date da:

10

$$F_{X_1}(x_1) = \lim_{x_2 \rightarrow +\infty} F_X(x_1, x_2)$$

$$F_{X_2}(x_2) = \lim_{x_1 \rightarrow +\infty} F_X(x_1, x_2)$$

Densità marginali

$$P(a \leq X_1 \leq b) = \int_a^b f_{X_1}(x_1) dx_1 \quad (*)$$

//

$$P(a \leq X_1 \leq b, -\infty \leq X_2 \leq +\infty) = \int_a^b \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x_1, x_2) dx_1 dx_2$$

$$= \int_a^b \left[\int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x_1, x_2) dx_2 \right] dx_1 \quad (**)$$

Uguagliando (*) con (**), si ottiene che:

$$f_{X_1}(x_1) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x_1, x_2) dx_2$$

Analogamente:

$$f_{X_2}(x_2) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x_1, x_2) dx_1$$

$\Rightarrow$ NOTA - Nota la densità congiunta f_X , è sempre possibile ricavare le densità marginali.

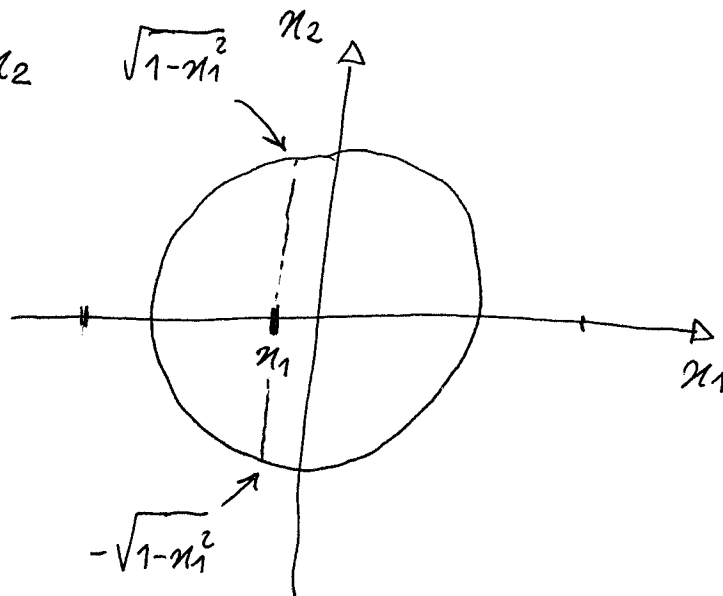
Il viceversa non è sempre possibile.

Esempio -

11

$$f_X(x_1, x_2) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & \text{se } x_1^2 + x_2^2 \leq 1 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$$\bullet f_{X_1}(x_1) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x_1, x_2) dx_2$$



CASO 1 -

$x_1 < -1$ oppure $x_1 > 1$

$$f_{X_1}(x_1) = \int_{-\infty}^{+\infty} 0 \cdot dx_2 = 0$$

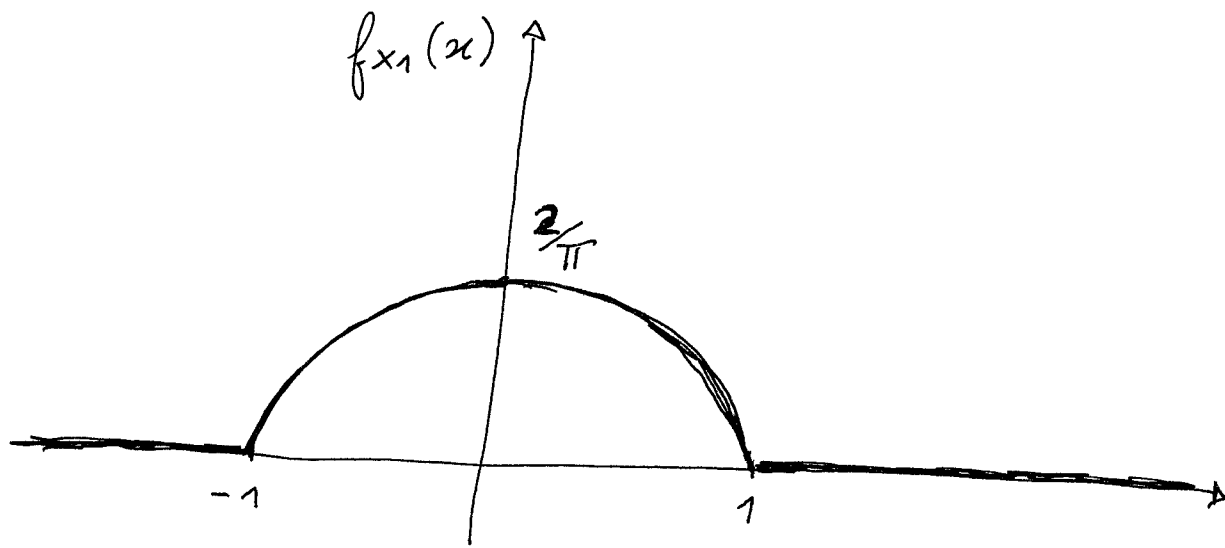
CASO 2 -

$-1 \leq x_1 \leq 1$

$$f_{X_1}(x_1) = \int_{-\sqrt{1-x_1^2}}^{\sqrt{1-x_1^2}} \frac{1}{\pi} dx_2 = \frac{1}{\pi} [x_2]_{-\sqrt{1-x_1^2}}^{\sqrt{1-x_1^2}} = \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x_1^2}$$

densità marginale di x_1
per $-1 \leq x_1 \leq 1$

$$f_{X_1}(x_1) = \begin{cases} 0 & \text{se } x_1 < -1 \\ \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x_1^2} & \text{se } -1 \leq x_1 \leq 1 \\ 0 & \text{se } x_1 > 1 \end{cases}$$



La densità marginale di X_2 si calcola allo stesso modo;

$$f_{X_2}(x_2) = \begin{cases} 0 & \text{se } x_2 < -1 \\ \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x_2^2} & \text{se } -1 \leq x_2 \leq 1 \\ 0 & \text{se } x_2 > 1 \end{cases}$$