

Variabili Casuali e Distribuzioni di Probabilità



VARIABILI CASUALI

Definizione:

Una **variabile casuale** X è una variabile numerica il cui valore misurato può cambiare ripetendo lo stesso esperimento di misura

X può essere una **variabile continua** o **discreta**

VARIABILI CASUALI

Esempi di variabili **continue**:

Il tempo, lo spazio, l'energia, la temperatura, la pressione, la corrente elettrica...

Tutte le grandezze che possono essere messe in corrispondenza con il campo dei numeri reali (attraverso un'opportuna unità di misura)

Esempi di variabili **discrete**:

Numero di giornate piovose, numero di pezzi difettosi in un lotto di produzione, pagine di un libro, numero di accessi a un server...

*Tutte le grandezze che possono essere messe in corrispondenza con il campo dei **numeri interi** (attraverso un'opportuna unità di misura)*

PROBABILITÀ

La probabilità è utilizzata per quantificare numericamente la possibilità che un dato evento si realizzi.

Ad esempio, per stabilire se è facile o no che una misura fornisca un valore all'interno di un determinato intervallo.

Può essere interpretata come il **grado di fiducia** che un evento si realizzi, o come la sua frequenza relativa di realizzazione.

La *probabilità* è *quantificata assegnando un numero tra 0 e 1 (0% e 100%)*

Più è alto il numero più l'evento è probabile:

0 = evento impossibile

1 = evento certo

Proprietà della funzione Probabilità

Se X è una variabile casuale

1. $P(X \in \mathfrak{R}) = 1$, dove \mathfrak{R} è l'insieme dei numeri reali
2. $0 \leq P(X \in E) \leq 1$ per ogni insieme (solitamente $E \in \mathfrak{R}$)
3. Se E_1, E_2, \dots, E_k sono insiemi mutuamente esclusivi, allora
$$P(X \in E_1 \cup E_2 \cup \dots \cup E_k) = P(X \in E_1) + P(X \in E_2) + \dots + P(X \in E_k)$$

Mutuamente esclusivi (o disgiunti) \equiv insieme intersezione vuoto

Utilizzo delle proprietà della Probabilità

1. Mostra che il massimo valore di una probabilità è 1
2. Implica che una probabilità non può essere negativa
3. Può essere utilizzata per mettere in relazione la probabilità di un insieme E e del suo complementare E' (insieme degli elementi che non appartengono ad E):

$$E \cup E' = \mathcal{R}, \quad 1 = P(X \in \mathcal{R}) = P(X \in E \cup E') = P(X \in E) + P(X \in E')$$



$$P(X \in E') = 1 - P(X \in E)$$

E^c

Eventi

Il concetto di probabilità non è applicabile solo a insiemi di numeri, ma anche ad eventi: non sempre il valore misurato è ottenuto da un esperimento.

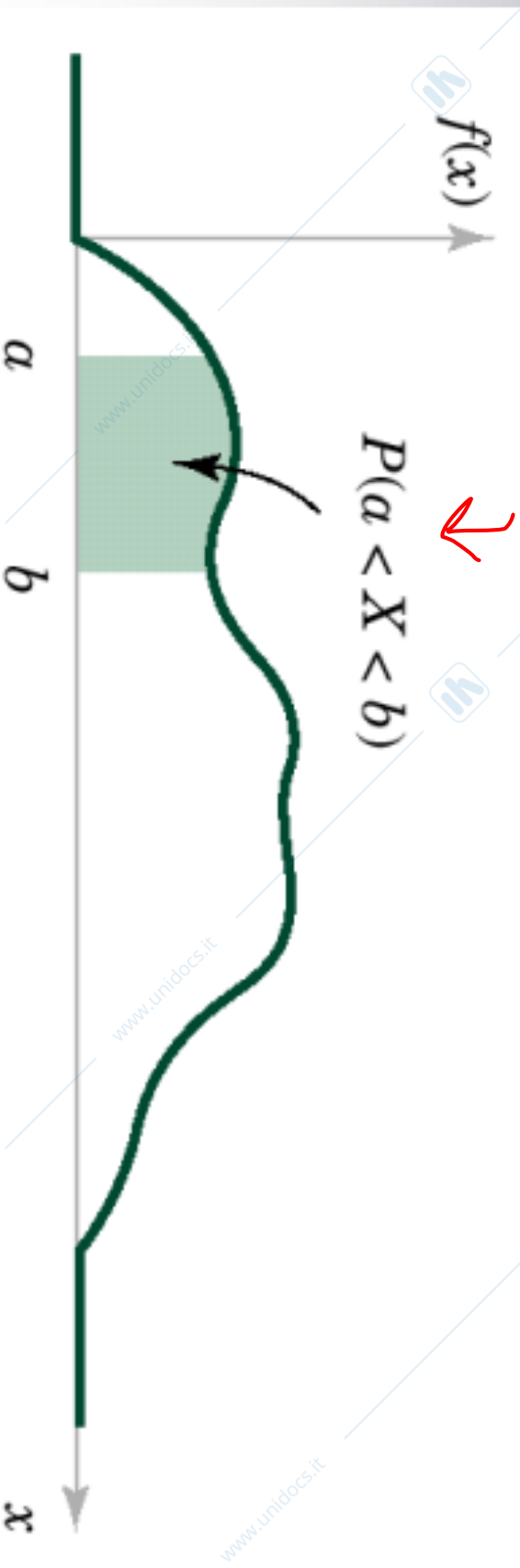
Gli eventi si possono classificare in categorie ed essere trattati esattamente allo stesso modo degli insiemi di numeri reali.

VARIABILI CASUALI CONTINUE

Funzione Densità di Probabilità (PDF)

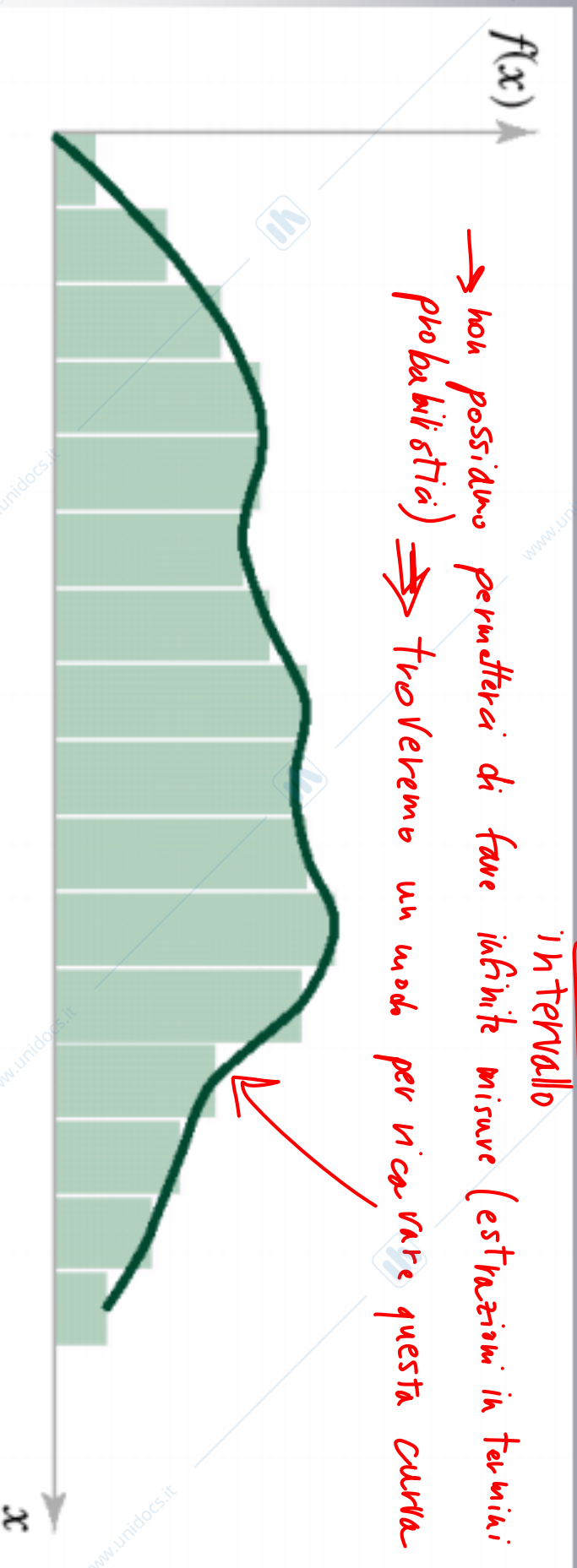
La funzione densità di probabilità $f(x)$ di una variabile casuale continua X è utilizzata per determinare la probabilità che X appartenga a un dato intervallo:

$$P(a < X < b) = \int_a^b f(x) dx$$



Funzione Densità di Probabilità

Un istogramma è un'approssimazione della funzione densità di probabilità: l'area di ogni settore rappresenta la frequenza relativa (probabilità) dell'intervallo in ascisse (classe) corrispondente.



Per $\Delta x \rightarrow 0$ l'istogramma tende alla curva continua $f(x)$ che è la funzione densità di probabilità (PDF)

Proprietà della PDF

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = P(-\infty < X < +\infty) = 1 \quad \text{AREA UNITARIA della PDF}$$

$f(x)$ è usata per calcolare aree e non valori puntuali:

se X è una variabile casuale continua, $P(X=x_0) = 0$, per ogni x_0

$$P(a \leq X \leq b) = P(a < X \leq b) = P(a \leq X < b) = P(a < X < b)$$

ATTENZIONE: a volte ci si può confondere con la notazione, lasciando sottinteso un intervallo di valori (tipicamente la risoluzione dello strumento di misura)

ESEMPIO: $V=1.74$ V, con risoluzione 0.01 V significa
 $1.735 \text{ V} \leq V < 1.745 \text{ V}$

Esempio di PDF

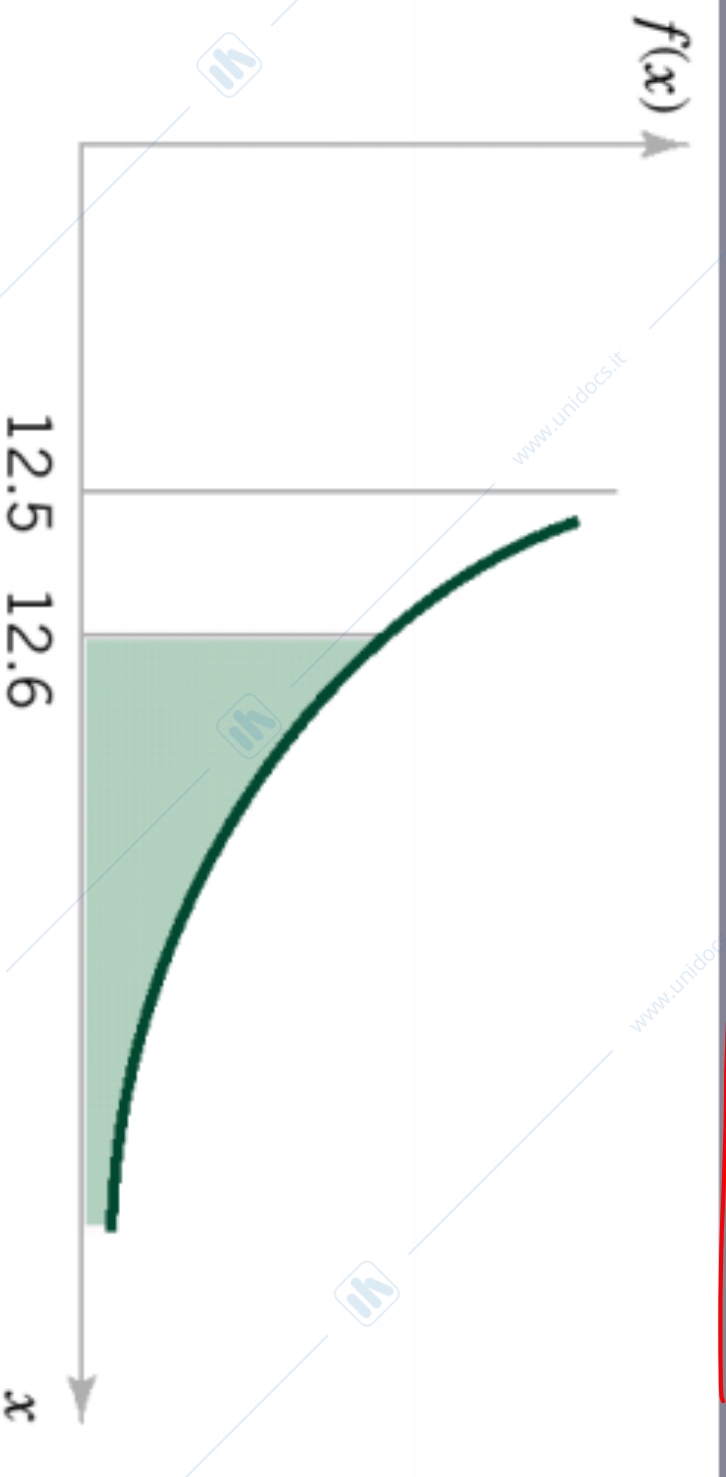
Distribuzione di probabilità uniforme



La variabile casuale X può assumere in maniera equiprobabile un qualsiasi valore x tra 0 e 20

Esempio di PDF

Distribuzione di probabilità esponenziale



La variabile casuale X può assumere solo valori > 12.5 e con una probabilità esponenziale decrescente

Funzione di

non la
useremo

Distribuzione Cumulativa

$$F(x) \stackrel{\Delta}{=} \int_{-\infty}^x f(u) du = P(x \in]-\infty, x])$$

$$P(a < X < b) = \int_a^b f(x) dx = \int_{-\infty}^b f(x) dx - \int_{-\infty}^a f(x) dx = F(b) - F(a)$$

Proprietà della cumulativa:

$F(x)$ è monotona non decrescente

$F(x) > 0$ per ogni x

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$$

Valor Medio

Definizione:

Viene considerato il miglior indicatore di misura

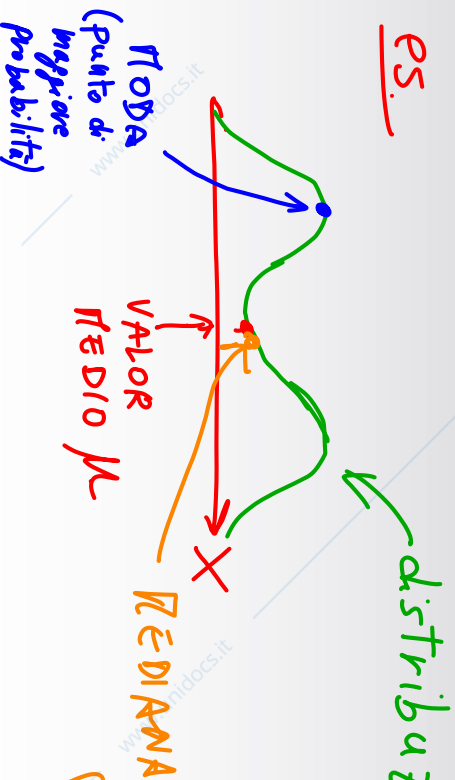
essattamente come il baricentro.

Sia X una variabile casuale continua con PDF $f(x)$.

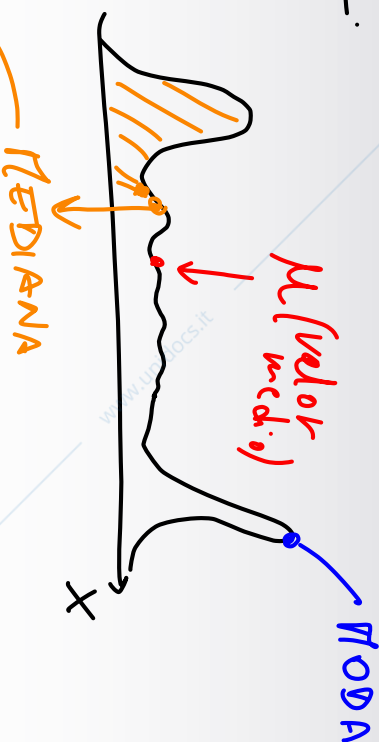
Il **valor medio** o **valore atteso** di X , indicato con μ o $E(X)$, vale:

$$\mu \stackrel{\Delta}{=} E[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = E(X)$$

es.



es.



Varianza e Deviazione Standard

VIENTE
USATA
X
CALCOLARE
L'INCERTEZZA

Definizione:

Sia X una variabile casuale continua con PDF $f(x)$.

La **varianza** di X , indicata con σ^2 o $V(X)$, vale:

Valore medio

$$\begin{aligned}\sigma^2 &\stackrel{\Delta}{=} E[(x - \mu)^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx = \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx - \mu^2 = V(X)\end{aligned}$$

→ Va a misurare la dispersione della distribuzione di densità di prob.
La deviazione standard σ di X vale $\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{V(X)}$

Distribuzione Normale o Gaussiana

↪ distribuzione + nota

↪ perché descrive
ciò che accade
normalmente
nella realtà

Definizione:

Una variabile casuale X con funzione di densità di probabilità

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

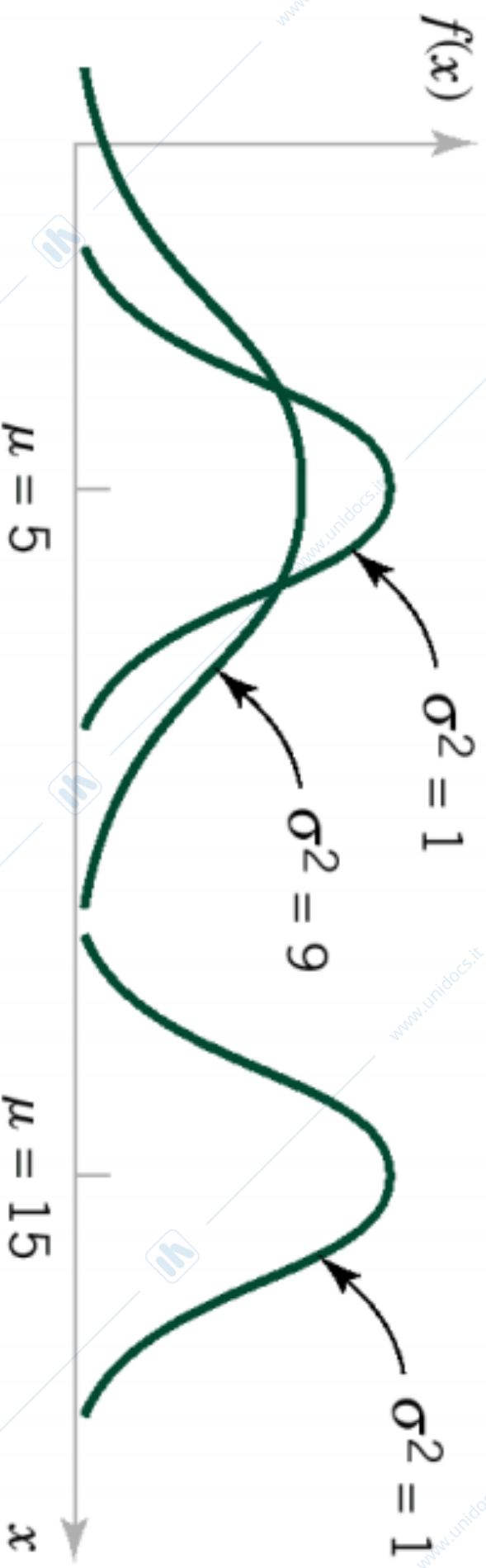
↪ non si chiama
la formula
per $-\infty < x < +\infty$

Ha una **distribuzione normale** (ed è chiamata variabile casuale normale), con **parametri μ e σ** , dove $-\infty < \mu < +\infty$ e $\sigma > 0$.

Inoltre:

$$E(X) = \mu \quad \text{e} \quad V(X) = \sigma^2$$

Esempi di distribuzione normale

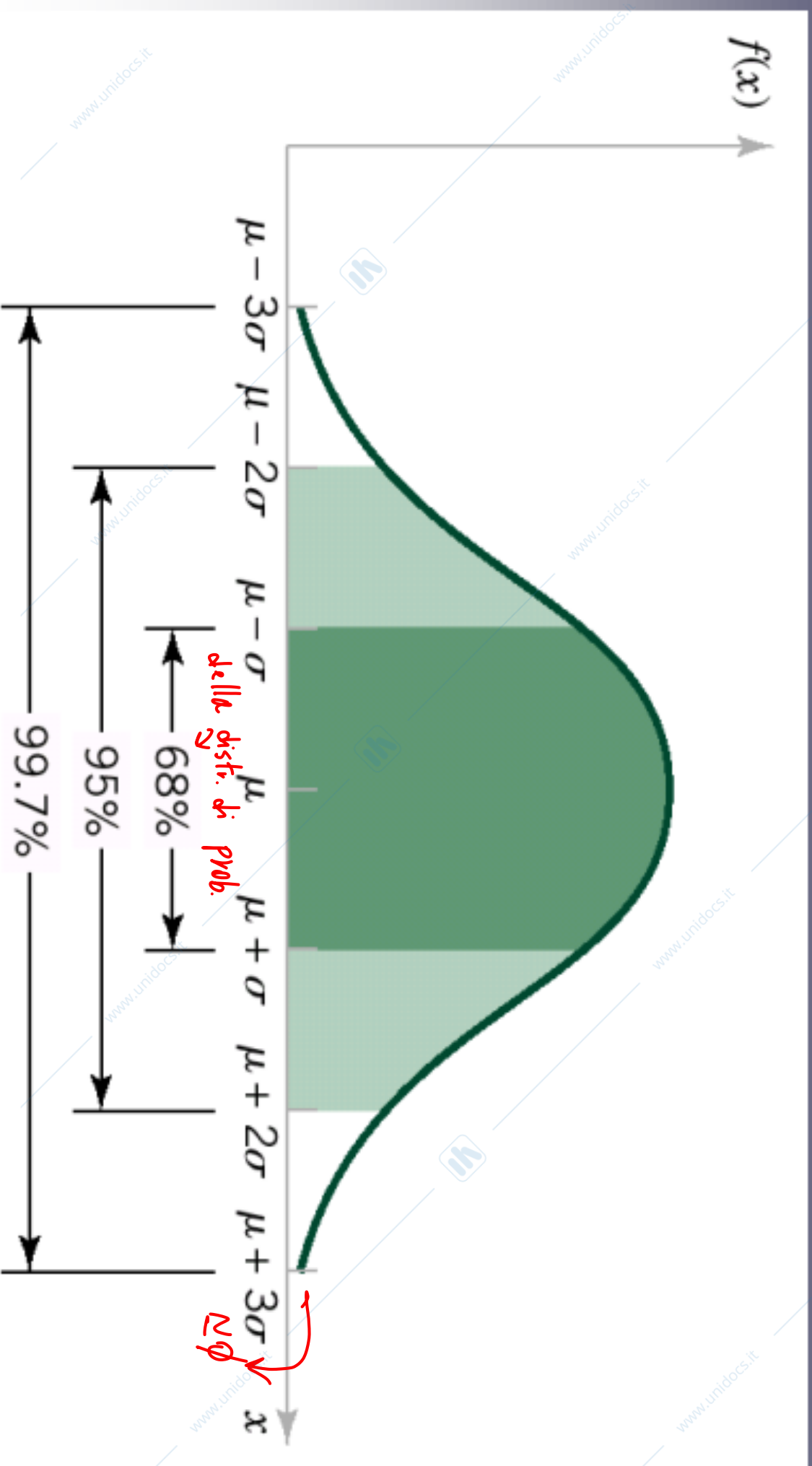


1] Grafici di funzioni densità di probabilità normale per diversi valori dei parametri μ e σ^2 .

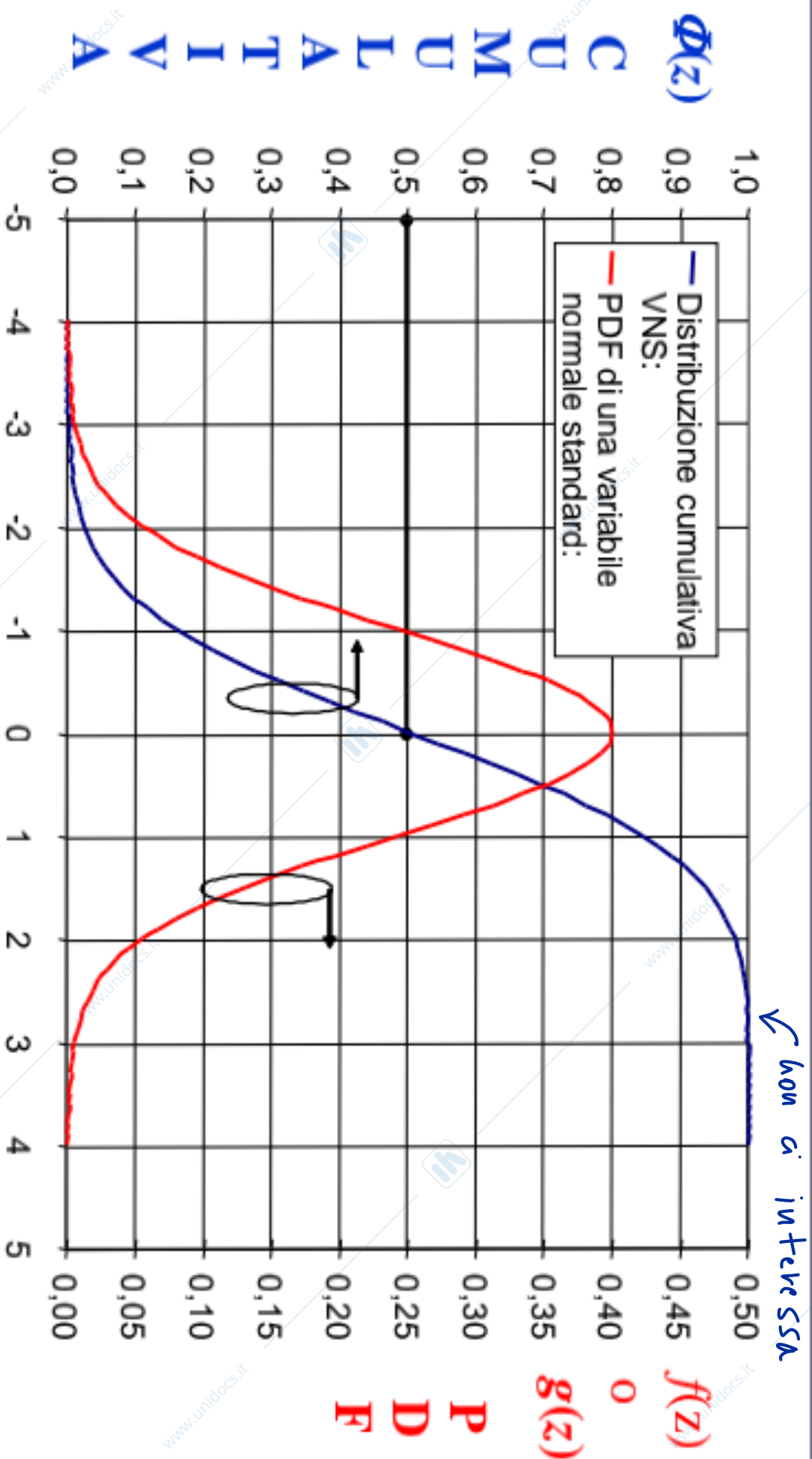
(μ indica “il centro” e σ “la larghezza” della curva a campana)

non va mai a \emptyset , ma dopo 3 σ può essere considerata praticamente pari a \emptyset

Probabilità associate ad una distribuzione normale



Grafici di $g(z)$ e di $\Phi(z)$



Proprietà di $\Phi(z)$

Data la simmetria di $\Phi(z)$ rispetto all'origine $\mu = 0$, si ha che

$$\Phi(-z) = 1 - \Phi(z)$$

(aree in grigio)

$$\Phi(z) + \Phi(-z) = 1$$

(tutta l'area sotto la gaussiana)

essendo $\int_{-\infty}^{+\infty} f(z) = \Phi(+\infty) = 1$

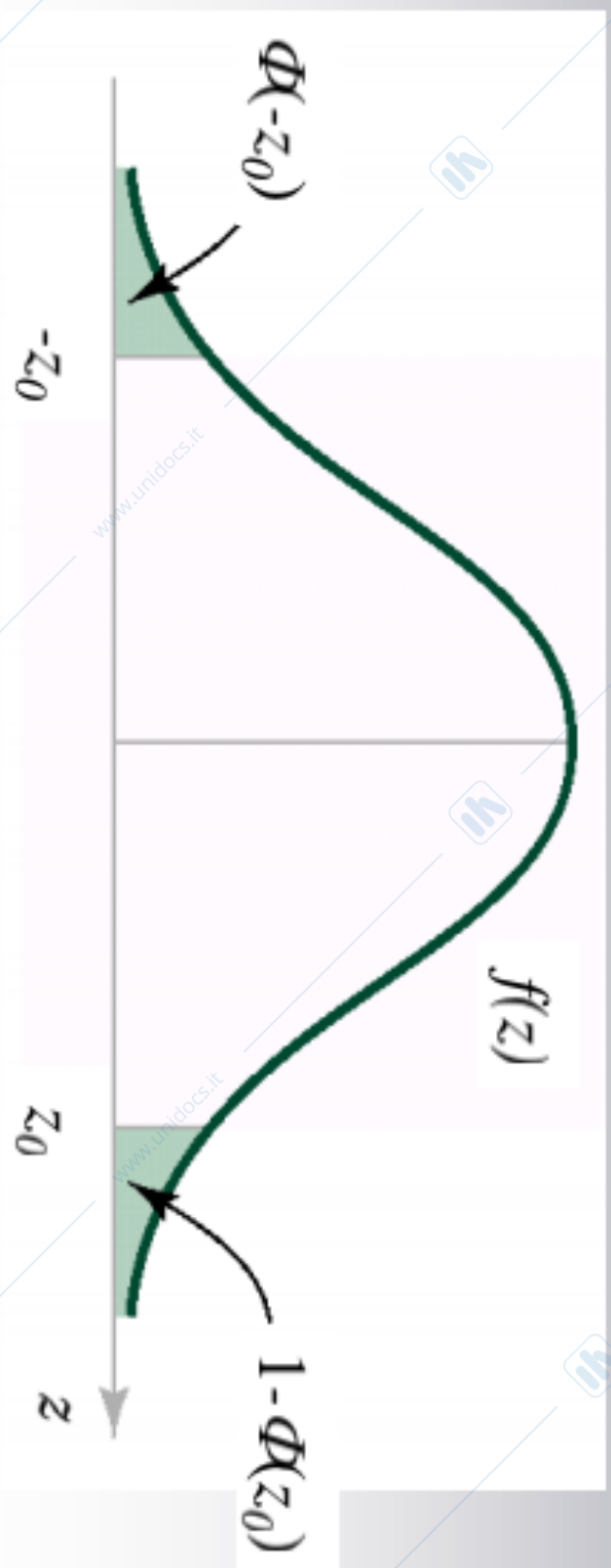


Tabella di valori di $\Phi(z)$

z	$\Phi(z)$	z	$\Phi(z)$	z	$\Phi(z)$	z	$\Phi(z)$
-4	0,00003	-2	0,02275	0	0,50000	2	0,97725
-3,9	0,00005	-1,9	0,02872	0,1	0,53983	2,1	0,98214
-3,8	0,00007	-1,8	0,03593	0,2	0,57926	2,2	0,98610
-3,7	0,00011	-1,7	0,04457	0,3	0,61791	2,3	0,98928
-3,6	0,00016	-1,6	0,05480	0,4	0,65542	2,4	0,99180
-3,5	0,00023	-1,5	0,06681	0,5	0,69146	2,5	0,99379
-3,4	0,00034	-1,4	0,08076	0,6	0,72575	2,6	0,99534
-3,3	0,00048	-1,3	0,09680	0,7	0,75804	2,7	0,99653
-3,2	0,00069	-1,2	0,11507	0,8	0,78814	2,8	0,99744
-3,1	0,00097	-1,1	0,13567	0,9	0,81594	2,9	0,99813
-3	0,00135	-1	0,15866	1	0,84134	3	0,99865
-2,9	0,00187	-0,9	0,18406	1,1	0,86433	3,1	0,99903
-2,8	0,00256	-0,8	0,21186	1,2	0,88493	3,2	0,99931
-2,7	0,00347	-0,7	0,24196	1,3	0,90320	3,3	0,99952
-2,6	0,00466	-0,6	0,27425	1,4	0,91924	3,4	0,99966
-2,5	0,00621	-0,5	0,30854	1,5	0,93319	3,5	0,99977
-2,4	0,00820	-0,4	0,34458	1,6	0,94520	3,6	0,99984
-2,3	0,01072	-0,3	0,38209	1,7	0,95543	3,7	0,99989
-2,2	0,01390	-0,2	0,42074	1,8	0,96407	3,8	0,99993
-2,1	0,01786	-0,1	0,46017	1,9	0,97128	3,9	0,99995

Intervalli a $\pm(1/2/3)\sigma$

Sul Libro e anche sul sito WEB della Didattica è disponibile una tabella di valori di $\Phi(z)$ con passo 0.01

Intervallo

$\mu \pm 1\sigma$

$$\begin{aligned}\Phi(1) - \Phi(-1) &= \\ 0.841334 - \\ \underline{0.158666} &= \\ 0.682668 \\ \Downarrow\end{aligned}$$

68.3 %

Intervallo

$\mu \pm 2\sigma$

$$\begin{aligned}\Phi(2) - \Phi(-2) &= \\ 0.97725 - \\ \underline{0.02275} &= \\ 0.95450 \\ \Downarrow\end{aligned}$$

95.5 %

Intervallo

$\mu \pm 3\sigma$

$$\begin{aligned}\Phi(2) - \Phi(-2) &= \\ 0.99865 - \\ \underline{0.00135} &= \\ 0.99730 \\ \Downarrow\end{aligned}$$

99.7 %

\rightarrow la prob. di stare fuori dall'intervallo $(-3\sigma, +3\sigma)$ è pari a 0.3%.

fuori dall'intervallo $(-3\sigma, +3\sigma)$

è pari a 0.3%.

Ricordando che $\Phi(\pm z) = 1 - \Phi(\mp z)$

si ha che $\Phi(\pm z) = 1 - \Phi(\mp z) = P(-z \leq Z \leq z) = 2\Phi(\pm z) - 1$

VARIABILI CASUALI DISCRETE

**Sono possibili misure
solo in punti discreti**

Funzione di Probabilità

La **funzione di probabilità** $f(x_j)$ di una variabile casuale discreta X , con possibili valori x_1, x_2, \dots, x_n , è definita come

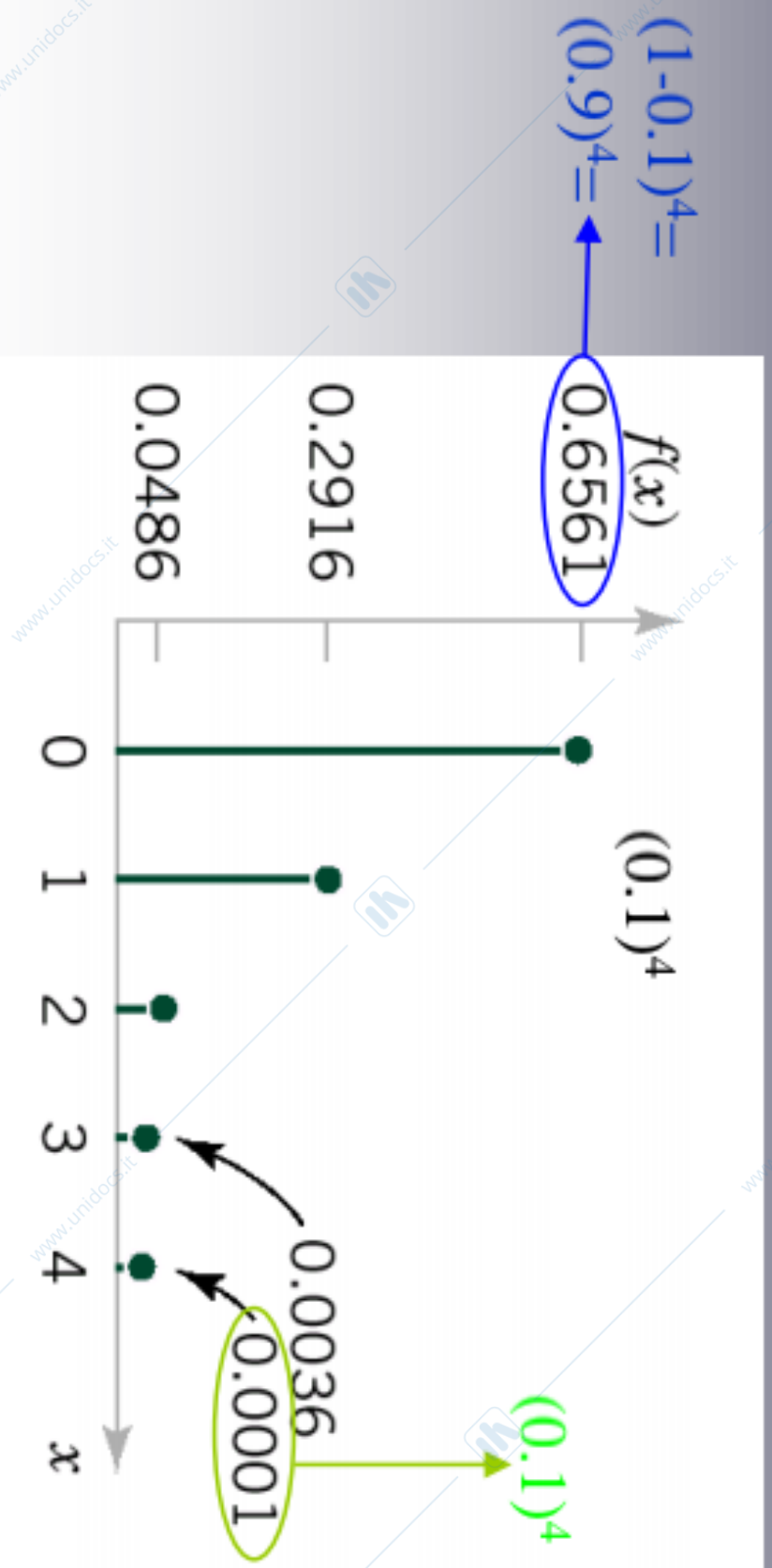
$$f(x_j) = P(X = x_j)$$

È dunque una funzione definita solo in un sottoinsieme finito di punti $\{x_j\} \in \mathcal{R}$.

A differenza della PDF la funzione di probabilità è puntualmente non nulla.

Esempio di funzione di probabilità

Si considera la **trasmissione di 4 bit**. Riportiamo la **probabilità di sbagliare x bit** per i possibili valori di x su 4 bit trasmessi. Sia X il numero di bit sbagliati e $f(x)$ la sua funzione di probabilità.



Nel problema si considera $P(\text{errore su 1 bit}) = 0.1$.

Il calcolo di $P(X=x_i)$ sarà effettuato con la distribuzione binomiale.

Funzione di Distribuzione Cumulativa

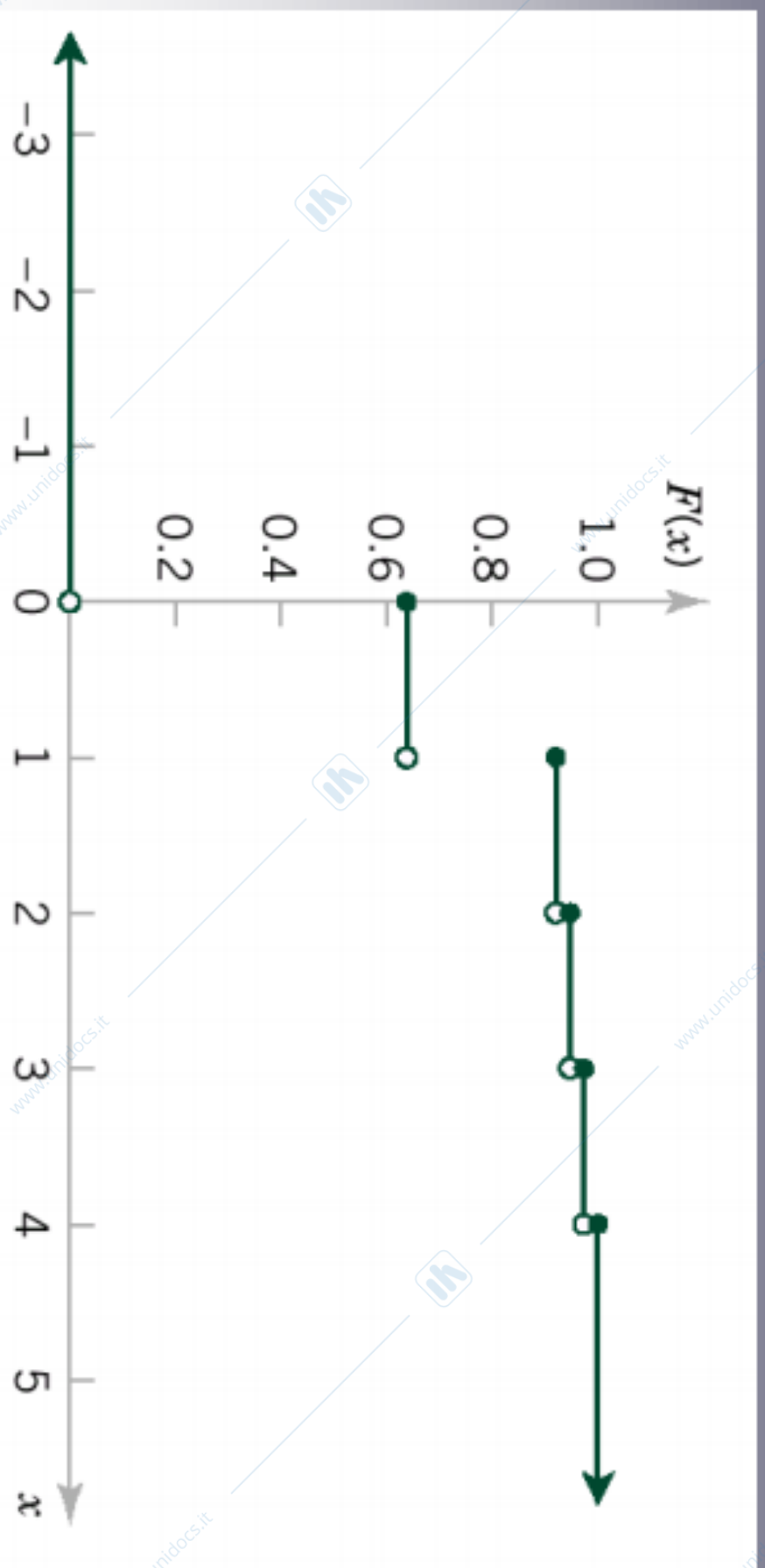
La **funzione di Distribuzione Cumulativa** $F(x)$ di una variabile casuale discreta X , è definita come

$$F(x) = P(X \leq x) = \sum_{x_j \leq x} f(x_j)$$

$F(x)$ è definita su tutto l'asse reale e quindi anche per i valori di $x \neq x_j$; con $x \in \{\mathcal{R}\}$; in particolare anche per valori $x < \min\{x_j\}$ e per $x > \max\{x_j\}$.

Es. di distribuzione cumulativa

Si riconsidera la trasmissione di 4 bit. Riportiamo la distribuzione cumulativa di X . Prima del primo evento possibile $F(x)=0$ e dopo l'ultimo evento possibile $F(x)=1$.



La funzione di distribuzione cumulativa è discontinua e

l'ampiezza dei salti nei valori $x=x_j$ è pari a $P(X=x_j)$.

Valor Medio

Definizione:

Sia X una variabile casuale discreta con funzione di probabilità $f(x)$, per cui $P(X=x_j) = f(x_j)$.

Il **valor medio** o **valore atteso** di X , indicato con μ o $E(X)$, vale:

$$\mu \stackrel{\Delta}{=} E(X) = \sum_{j=1}^n x_j f(x_j)$$

“BARICENTRO”

dove n sono i possibili valori di X .

Rispetto alla media campionaria/aritmetica di n dati, adesso è la funzione di probabilità $f(x_j)$ che contiene il fattore $1/n$.

Varianza e Deviazione Standard

Definizione:

Sia X una variabile casuale discreta con funzione di probabilità $f(x)$, per cui $P(X=x_j) = f(x_j)$.

La **varianza** di X , indicata con σ^2 o $V(X)$, vale:

$$\sigma^2 \stackrel{\Delta}{=} V(X) = \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 f(x_i) = \sum_{i=1}^n x_i^2 f(x_i) - \mu^2$$

La **deviazione standard** σ di X vale $\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{V(X)}$

Rispetto alla varianza campionaria (dell'intera popolazione) di n dati, adesso è la funzione di probabilità $f(x_j)$ che contiene il fattore $1/n$.