

Variabili aleatorie ➤ una *variabile aleatoria* (v.a.) e' una applicazione che associa un numero reale $\in [0,1]$ ad ogni risultato dello spazio degli eventi

in generale ➤ ogni esperimento aleatorio e' caratterizzabile tramite una *variabile aleatoria* discreta o continua

Variabili aleatorie discrete: una v.a. *discreta* k e' rappresentata da una tabella e/o da una formula matematica, che specifica

- il valore numerico assunto dalla v.a. discreta
- la probabilita' associata ad ogni valore numerico assunto dalla v.a.

→ Variabile aleatoria k associata al lancio di un dado

Tabella di definizione della v. a. k

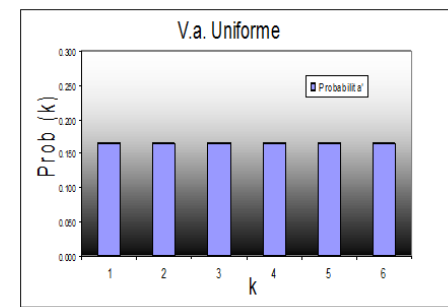
k	$P(k)$
1	1/6
2	1/6
3	1/6
4	1/6
5	1/6
6	1/6

Definizione matematica della v. a. k

$$P(k) = \frac{1}{6} \quad \text{per } k = 1, 2, \dots, 6$$

un modo grafico di rappresentare una v.a. discreta e' l' **istogramma**

in un istogramma si graficano in successivi intervalli (bins) le probabilita' (le *frequenze relative*)



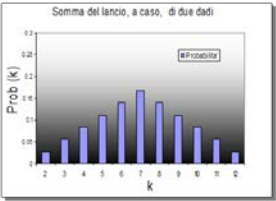
Attenzione: la variabile k (x nel continuo) non e' semplicemente un numero

attenzione a non confondere il concetto di “a caso” con l’idea di distribuzione uniforme

es. : probabilita’ della somma dei risultati nel lancio simultaneo di due dadi



il lancio di due dadi e’ “a caso”, ma la somma dei risultati ottenuti **non** e’ distribuita in modo uniforme



Valor medio e Varianza di una v.a. discreta

per caratterizzare una v.a. in modo sintetico, ma necessariamente approssimativo, si fa uso di indicatori di centralita’ e di dispersione

i principali indicatori sono

- *indice di centralita’ della v.a.* ➤ **valor medio** ($< k >$ o μ)
- *indice della dispersione della v.a. attorno al valor medio* ➤ **deviazione standard** (*r.m.s.* o σ) $\sigma = \sqrt{(varianza)}$

Valor medio di una v.a. discreta

per v.a. discrete k con dominio di definizione $k \in [0, n]$ (assumono una quantita’ finita di valori) e/o con $k \in [0, \infty]$ (possono assumere una infinita’

numerabile di valori)

$$< k > \equiv \mu = \frac{\sum_{i=1}^n k_i \cdot P(k_i)}{\sum_{i=1}^n P(k_i)} \equiv \sum_{i=1}^n k_i \cdot P(k_i)$$

dato che per l’assioma di normalizzazione $\sum_{i=1}^n P(k_i) = 1$

Varianza e deviazione standard di una v.a. discreta

Varianza:

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (k_i - \langle k \rangle)^2 \cdot P(k_i)}{\sum_{i=1}^n P(k_i)} \equiv \sum_{i=1}^n (k_i - \langle k \rangle)^2 \cdot P(k_i)$$

Deviazione standard:

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (k_i - \langle k \rangle)^2 \cdot P(k_i)}{\sum_{i=1}^n P(k_i)}} \equiv \sqrt{\sum_{i=1}^n (k_i - \langle k \rangle)^2 \cdot P(k_i)}$$

se la v.a. k non fosse estesa a tutto il suo dominio di definizione, , ma fosse limitata ad assumere valori compresi tra $k = n_1$ e $k = n_2$

$$\langle k \rangle' = \frac{\sum_{i=n_1}^{n_2} k_i \cdot P(k_i)}{\sum_{i=n_1}^{n_2} P(k_i)} \quad \sigma'^2 = \frac{\sum_{i=n_1}^{n_2} (k_i - \mu)^2 \cdot P(k_i)}{\sum_{i=n_1}^{n_2} P(k_i)} \quad \text{etc.}$$

alcune tra le principali distribuzioni discrete sono :

v.a. Bernoulliana o binomiale

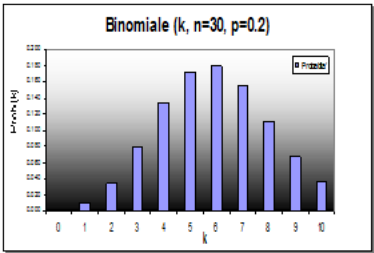
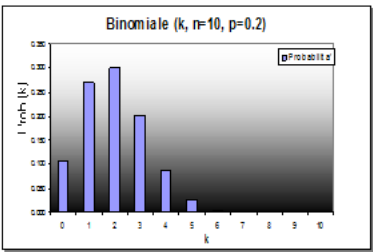
$$P_n(k) = \text{Prob}(k \text{ successi in } n \text{ prove}) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$$

$$n \in [1, +\infty] \qquad k \in [0, +\infty] \qquad q = 1 - p$$

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}$$

$$n! = n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot 2 \cdot 1 \qquad \text{ad es.} \qquad 4! = 4 \cdot (4-1) \cdot (4-2) \cdot (4-3) = 4 \cdot 3 \cdot 2 \cdot 1 = 24$$

$$< k > = np \qquad \text{var} = npq$$

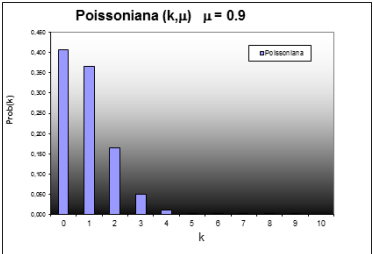


v.a. di Poisson (eventi rari)

$$P_{\mu}(k) = \text{Prob}(k \text{ successi quando in media se ne hanno } \mu) = \frac{\mu^k}{k!} e^{-\mu}$$

$$k \in [0, +\infty]$$

$$< k > = \mu \qquad \text{var} = \mu$$



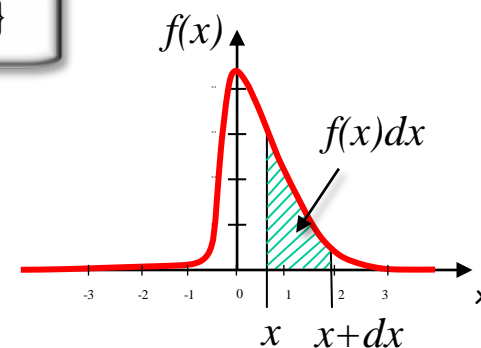
Variabili aleatorie (v.a.) continue

una v.a. *continua* X che possa assumere valori numerici x , con $x \in \mathbb{R}$ e' rappresentata da un funzione continua e derivabile

$f(x)$ definita in modo che

$$f(x) dx = \text{Prob}\{ \text{che la v.a. } X \text{ assuma valori } \in [x, x + dx] \}$$

il grafico della $f(x)$ puo' essere pensato come un istogramma di binnaggio infinitesimo



per v.a. continue X che hanno dominio di definizione $x \in [-\infty, +\infty]$

$$\langle x \rangle \equiv \mu = \frac{\int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx}{\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx} \equiv \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx \quad \text{dato che per l'assioma di normalizzazione} \quad \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

analogamente

$$\sigma^2 = \frac{\int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx}{\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx} = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx \quad \text{e} \quad \sigma = \sqrt{\frac{\int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx}{\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx}} = \sqrt{\int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx}$$

se la v.a. X non fosse estesa a tutto il suo dominio di definizione, ma fosse limitata ad assumere valori compresi tra $X = x_1$ e $X = x_2$

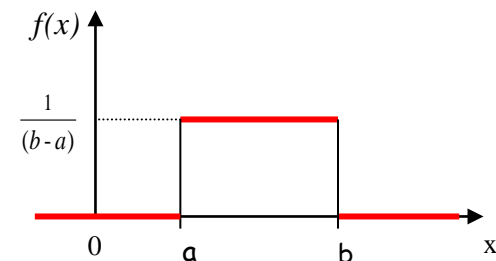
$$\mu' = \frac{\int_{x_1}^{x_2} x f(x) dx}{\int_{x_1}^{x_2} f(x) dx} \quad \sigma'^2 = \frac{\int_{x_1}^{x_2} (x - \mu)^2 f(x) dx}{\int_{x_1}^{x_2} f(x) dx} \quad \sigma' = \sqrt{\frac{\int_{x_1}^{x_2} (x - \mu)^2 f(x) dx}{\int_{x_1}^{x_2} f(x) dx}}$$

alcune tra le principali v.a. continue sono :

v.a. uniforme una v.a. uniforme (distribuzione casuale) nell'intervallo $[a,b]$ assume un valore costante in $[a,b]$

$$f(x) = \frac{1}{(b-a)} \quad \text{per } x \in [a,b] \quad f(x) = 0 \quad \text{altrove}$$

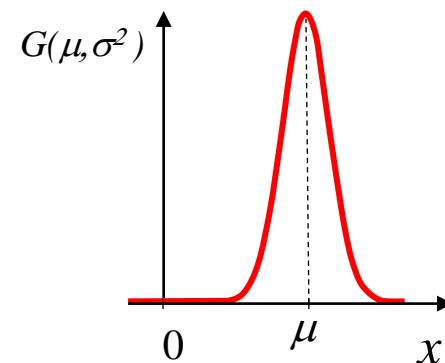
$$\langle x \rangle = \frac{(b+a)}{2} \quad \text{var} = \frac{(b-a)^2}{12} \quad (r.m.s.) = \sigma = \frac{b-a}{\sqrt{12}}$$



v.a. Gaussiana $G(\mu, \sigma^2)$

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2} \quad \text{per } x \in [-\infty, +\infty]$$

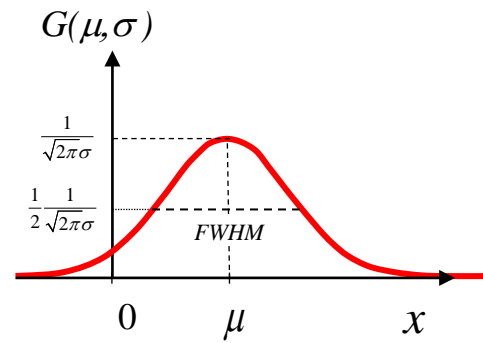
$$\langle x \rangle = \mu \quad \text{var} = \sigma^2 \quad (r.m.s.) = \sigma$$



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

FWHM = larghezza a meta' altezza

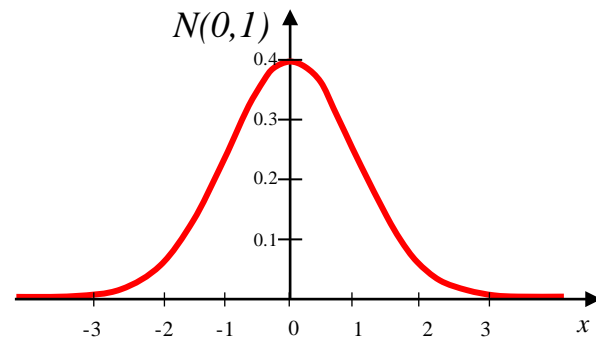
$$FWHM = 2\sqrt{2\ln 2} \sigma \simeq 2.36 \sigma$$



Gaussiana Standard o Normale $N(0,1)$

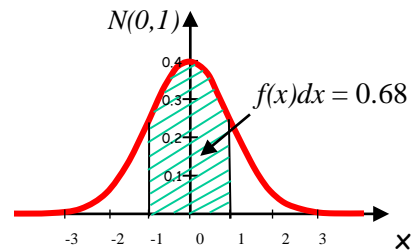
se $\mu = 0$ e $\sigma^2 = 1$

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2} \quad \text{per } x \in [-\infty, +\infty]$$

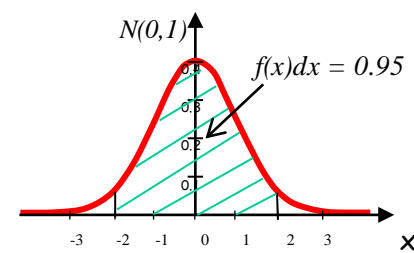


per una gaussiana si ha che

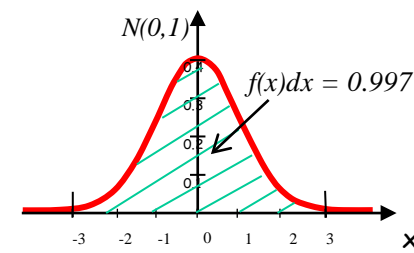
➤ il 68% della probabilita' (dell' area sotto la curva) e' compresa tra $\mu - \sigma$ e $\mu + \sigma$
tra -1 e +1 per una Normale(0,1)



➤ il 95% della probabilita' (dell' area sotto la curva) e' compresa tra $\mu - 2\sigma$ e $\mu + 2\sigma$
tra -2 e +2 per una Normale(0,1)



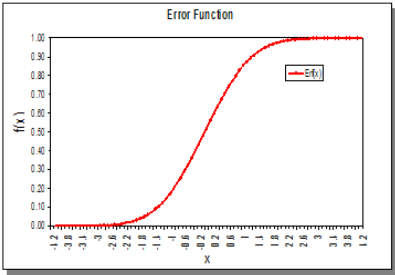
➤ il 99.7% della probabilita' (dell' area sotto la curva) e' compresa tra $\mu - 3\sigma$ e $\mu + 3\sigma$
tra -3 e +3 per una Normale(0,1)



Funzione degli errori

la funzione definita come l'area da $-\infty$ ad un generico punto z di una gaussiana standard e' detta "funzione degli errori" ("error function" in inglese))

$$erf(z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2} dx$$



➤ altre importanti densita' di probabilita' sono la **Chi Quadrato** e la **t di Student**

importanza della gaussiana : **teorema del limite centrale**

Backup slides