

DEFINIZIONI DI PROBABILITÀ				ASSIOMI DELLA PROBABILITÀ	
DEF. FREQUENTISTA $P(A) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{m_A}{n}$ <div> <div>← numero di occorrenze dell'evento</div> <div>← numero di esperimenti effettuati</div> </div> DEF. CLASSICA <i>valida solo in caso di eventi equiprobabili</i> $P(A) = \frac{ A }{ \Omega }$ <div> <div>← numero di esiti favorevoli all'evento</div> <div>← numero di esiti totali possibili</div> </div>				NON-NEGATIVITÀ $0 \leq P(A) \leq 1, \quad \forall A \in \Omega$ PROB. DELLO SPAZIO CAMPIONARIO $P(\Omega) = 1$ COMPLEMENTARIETÀ $P(A) = 1 - P(A^c)$ ADDITIVITÀ NUMERABILE $P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$ <div>se $A_i \cap A_j = \emptyset \quad \forall i \neq j$</div>	
CALCOLO COMBINATORIO					
REINSERIMENTO	SI	COMBINAZIONI	DISPOSIZIONI	ELEMENTI DISTINTI	SI
	NO				NO
		$\binom{n+k-1}{k}$	n^k		
		$\binom{n}{k}$	$\frac{n!}{(n-k)!}$		
					$n!$
					$\frac{n!}{n_1! \cdot n_2! \cdot \dots \cdot n_k!}$
TEOREMA DELLA PROBABILITÀ TOTALE				DEFINIZIONI FONDAMENTALI PROBABILITÀ	
per ogni partizione $\mathcal{B} = \{B_1, B_2, \dots, B_n\}$ tale che $\bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega \quad \text{e, inoltre} \quad B_i \cap B_j = \emptyset \quad \forall i \neq j \in [0, \dots, n]$ si ha: $P(A) = \sum_{i=1}^n P(A B_i) \cdot P(B_i)$				PROBABILITÀ DELL'UNIONE $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$ PROBABILITÀ DELL'INTERSEZIONE <i>o probabilità congiunta</i> $P(A \cap B) = P(A B) \cdot P(B) = P(B A) \cdot P(A)$ per eventi indipendenti: $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$ PROBABILITÀ CONDIZIONATA $P(A B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$ <div>se $P(B) > 0$</div> per eventi indipendenti: $P(A B) = P(A)$ TEOREMA DI BAYES $P(B A) = \frac{P(A B) \cdot P(B)}{P(A)}$ Bayes + t. prob. totale: $P(B A) = \frac{P(A B) \cdot P(B)}{P(A B) \cdot P(B) + P(A B^c) \cdot P(B^c)}$	
MOMENTI DI CENTRALITÀ VARIABILI ALEATORIE					
DEF. VALORE ATTESO v.a. discrete: $\mathbb{E}[X] = \sum_{x \in \text{dom} X} x \cdot P(X = x)$ v.a. continue: $\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(X = x)$ proprietà valore atteso: $\mathbb{E}[aX + b] = a\mathbb{E}[X] + b \quad \text{linearità}$ $\mathbb{E}[g(X)] = \sum_x g(x) \cdot P(X = x) \quad \text{trasformazione del valore atteso}$ DEF. VARIANZA $\text{Var}[X] = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2]$ formula in due momenti: $\text{Var}[X] = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2$ proprietà varianza: $\text{Var}[aX + b] = a^2 \text{Var}[X]$ $\text{Var}[X] \geq 0$ DEVIAZIONE STANDARD $\text{Std}[X] = \sqrt{\text{Var}[X]}$					
DEF. FUNZIONE DI MASSA DI PROBABILITÀ (PMF)				DEF. FUNZIONE DI RIPARTIZIONE (CMF/CDF)	
<i>(solo per v.a. discrete)</i> $P_{\mathcal{X}}(x) = P(X = x), \quad x \in \mathcal{X}$ proprietà $P_{\mathcal{X}}(x) \geq 0 \quad \forall x \quad \sum_{x \in \text{dom}(\mathcal{X})} P_{\mathcal{X}}(x) = 1$ DEF. FUNZIONE DI DENSITÀ DI PROBABILITÀ (PDF) <i>(solo per v.a. continue)</i> è una funzione $f_{\mathcal{X}}(x) \text{ tale che: } P(a \leq \mathcal{X} \leq b) = \int_a^b f_{\mathcal{X}}(x) dx$				è una funzione $F_{\mathcal{X}}(x)$ non decrescente tale che: $F_{\mathcal{X}}(x) = P(\mathcal{X} \leq x) = \sum_{t \leq x} P_{\mathcal{X}}(t) \quad (\text{per v.a. discrete})$ $F_{\mathcal{X}}(x) = P(\mathcal{X} \leq x) = \int_{-\infty}^x f_{\mathcal{X}}(t) \quad (\text{per v.a. continue})$ proprietà $0 \leq F_{\mathcal{X}}(x) \leq 1 \quad \forall x$ $P(a \leq \mathcal{X} \leq b) = F_{\mathcal{X}}(b) - F_{\mathcal{X}}(a)$ $\lim_{x \rightarrow +\infty} F_{\mathcal{X}}(x) = 1$ $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_{\mathcal{X}}(x) = 0$	

LEGGI DI PROBABILITÀ NOTE (V.A. DISCRETE)			APPROSSIMAZIONI DELLA BINOMIALE con POISSON
V.A. DI BERNOULLI indica l'esito di un esperimento dove ci sono due possibili esiti il parametro p indica la probabilità di successo ($x=1$) $\mathcal{X} \sim \text{Bernoulli}(p), \quad 0 \leq p \leq 1 \quad \text{dom}(\mathcal{X}) = \{0, 1\}$ $P(\mathcal{X} = x) = p^x (1-p)^{1-x} \quad \mathbb{E}[\mathcal{X}] = p \quad \text{Var}[\mathcal{X}] = p(1-p)$			data una v.a. binomiale con n molto grande e p molto piccolo: $\mathcal{X} \sim \text{Bin}(n, p)$ tale che $0 \leq p \leq 0.1, n > 20$ allora si ha $\mathcal{X} \approx \mathcal{Y} \sim \text{Poisson}(\lambda = np)$
V.A. BINOMIALE indica il numero di successi ottenuti in una serie di n esperimenti di Bernoulli identici e indipendenti tra loro $\mathcal{X} \sim \text{Bin}(n, p), \quad 0 \leq p \leq 1, n \in \mathbb{N} \quad \text{dom}(\mathcal{X}) = \{0, 1, \dots, n\}$ $P(\mathcal{X} = x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \quad \mathbb{E}[\mathcal{X}] = np$ $\text{Var}[\mathcal{X}] = np(1-p)$			APPROSS. DELLA BINOMIALE con v.a. GAUSSIANA data una v.a. binomiale con n molto grande e p vicino a 0.5: $\mathcal{X} \sim \text{Bin}(n, p)$ tale che $0.4 \leq p \leq 0.6, n > 10$ allora si ha $\mathcal{X} \approx \mathcal{Y} \sim \mathcal{N}\left(\mu = np, \sigma = \sqrt{np(1-p)}\right)$ applicando la correzione di continuità : $P(\mathcal{X} \geq k) \approx P(\mathcal{Y} > k - 0.5)$ $P(\mathcal{X} \leq k) \approx P(\mathcal{Y} < k + 0.5)$ $P(\mathcal{X} > k) \approx P(\mathcal{Y} > k + 0.5)$ $P(\mathcal{X} < k) \approx P(\mathcal{Y} < k - 0.5)$
V.A. DI POISSON modella il numero di eventi in un intervallo fisso di tempo o spazio. Il parametro λ indica la frequenza degli eventi in tale intervallo. $\mathcal{X} \sim \text{Poisson}(\lambda), \quad \lambda > 0 \quad \text{dom}(\mathcal{X}) = \mathbb{N}_0$ $P(\mathcal{X} = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!} \quad \mathbb{E}[\mathcal{X}] = \lambda \quad \text{Var}[\mathcal{X}] = \lambda$			
V.A. GEOMETRICA indica l'istante di primo successo in una serie di n esperimenti di Bernoulli i.i.d. $\mathcal{X} \sim \text{Geo}(p), \quad 0 < p \leq 1 \quad \text{dom}(\mathcal{X}) = \mathbb{N}$ $P(\mathcal{X} = k) = (1-p)^{k-1} \cdot p \quad \mathbb{E}[\mathcal{X}] = \frac{1}{p} \quad \text{Var}[\mathcal{X}] = \frac{1-p}{p^2}$			
LEGGI DI PROBABILITÀ NOTE (V.A. CONTINUE)			
V.A. UNIFORME modella una variabile aleatoria che ha uguale probabilità di assumere qualsiasi valore in un intervallo $[a, b]$ $\mathcal{X} \sim \text{Uni}(a, b)$ $f_{\mathcal{X}}(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{se } x \in [a, b] \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases} \quad \mathbb{E}[\mathcal{X}] = \frac{a+b}{2}$ $\text{Var}[\mathcal{X}] = \frac{(b-a)^2}{12} \quad F_{\mathcal{X}}(x) = \begin{cases} 0 & \text{se } x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{se } a \leq x \leq b \\ 1 & \text{se } x > b \end{cases}$			
V.A. ESPONENZIALE modella il tempo tra eventi successivi in un processo di Poisson (il parametro λ indica la frequenza degli eventi in un intervallo di riferimento). $\mathcal{X} \sim \text{Exp}(\lambda)$ $f_{\mathcal{X}}(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & \text{se } x \geq 0 \\ 0 & \text{se } x < 0 \end{cases} \quad \mathbb{E}[\mathcal{X}] = \frac{1}{\lambda}$ $\text{Var}[\mathcal{X}] = \frac{1}{\lambda^2} \quad F_{\mathcal{X}}(x) = \begin{cases} 0 & \text{se } x < 0 \\ 1 - e^{-\lambda x} & \text{se } x \geq 0 \end{cases}$ proprietà di mancanza di memoria $P(\mathcal{X} > t + s \mid \mathcal{X} > s) = P(\mathcal{X} > t), \quad \forall s, t \geq 0$ funzione di sopravvivenza $S_{\mathcal{X}}(x) = 1 - F_{\mathcal{X}}(x) = e^{-\lambda x}, \quad x \geq 0$			
V.A. GAUSSIANA modella fenomeni naturali dove valori medi sono più probabili, con una simmetria attorno al valore atteso, che è indicato dal parametro μ . Il parametro σ indica invece la deviazione standard. $\mathcal{X} \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$ $f_{\mathcal{X}}(x) = \phi_{\mu, \sigma}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, x \in \mathbb{R} \quad \mathbb{E}[\mathcal{X}] = \mu$ $\text{Var}[\mathcal{X}] = \sigma^2 \quad F_{\mathcal{X}}(x) = \Phi_{\mu, \sigma}(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$ la PDF Gaussiana è simmetrica, e perciò: $\Phi_{\mu, \sigma}(x) = 1 - \Phi_{\mu, \sigma}(-x)$ dove Φ è la CDF della v.a. gaussiana standard $\mathcal{Z} \sim \mathcal{N}(0, 1)$			
TEOREMI DI CENTRALITÀ		STIMATORE NON DISTORTO VARIANZA	DISUGUAGLIANZE DI CONCENTRAZIONE
Sia $\{\mathcal{X}_i\}_{i=1}^n$ una sequenza di variabili iid tale che: $\mathbb{E}[\mathcal{X}_i] = \mu \quad \text{e} \quad \text{Var}[\mathcal{X}_i] = \sigma^2 \quad \text{e siano:}$ $\bar{\mathcal{X}}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathcal{X}_i \quad \text{la v.a. "media campionaria"}$ $S_n = \mathcal{X}_1 + \mathcal{X}_2 + \dots + \mathcal{X}_n \quad \text{la v.a. "somma"}$ allora, per valori di n , grandi si ha: $\bar{\mathcal{X}}_n \sim \mathcal{N}\left(\mu, \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}\right) \quad \text{e} \quad S_n \sim \mathcal{N}\left(n\mu, \sqrt{n\sigma^2}\right)$ e quindi: $\frac{\sqrt{n}(\bar{\mathcal{X}}_n - \mu)}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1)$		$\bar{S}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (\mathcal{X}_i - \bar{\mathcal{X}}_n)^2$ errore standard stima v. atteso: $\text{SE}[\bar{\mathcal{X}}_n] = \sqrt{\frac{\bar{S}^2}{n}}$	Sia \mathcal{X} una qualsiasi v.a. non negativa , si ha: $\mathbb{P}(\mathcal{X} \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}[\mathcal{X}]}{a}, \quad \text{per } a > 0$ (disuguaglianza di Markov) inoltre, se \mathcal{X} ha valore atteso e varianza finite, si ha: $\mathbb{P}(\mathcal{X} - \mathbb{E}[\mathcal{X}] \geq a) \leq \frac{\text{Var}[\mathcal{X}]}{a^2}$ per $a > 0$ (disuguaglianza di Chebyshev)