

COMBINATORIA

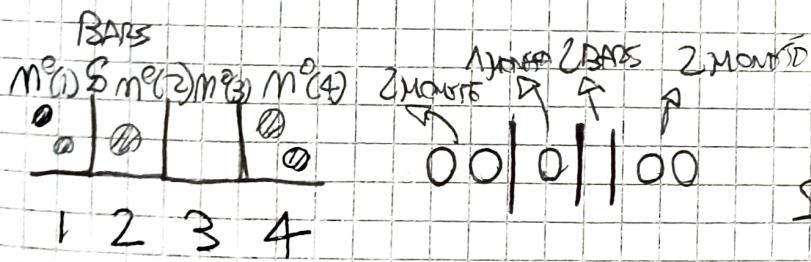
ORDINE CORSA SIT. DISPOSIZ.	SENZA RIPETIZ.		$\frac{O!}{(O-c)!}$
	COMBINAZ NO:	$\binom{O+c-1}{c}$	

OGLI OGGETTI COMBINATORIE

↓
ESEMPIO:

OGLI SCARPOLE E MONETE

IN QUANTI MODI POSSO DISPORRE S MONETE IN C SCARPOLE?



SCARPOLE LE 5 MONETE
TRA 8 CASI

$$\binom{O+c-1}{c} = \binom{8}{5} = \binom{8}{3} = 56$$

PROBABILITÀ DI INSIEMI FINITI

$$A \subset \Sigma \mapsto |A|$$

$$\{A_m\}_{m \neq m} \xrightarrow{\text{DIVISO IN PARTIZIONI}} A_m \cap A_m = \emptyset \quad |\bigcup_m A_m| = \sum_m |A_m|$$

$$P(A) \triangleq \frac{|A|}{|\Sigma|} \geq 0$$

$$P : P(\Sigma) \xrightarrow{\substack{\text{INSIEME} \\ \text{DEI SOGGETTI}}} [0, 1] :$$

$$i) P\left(\bigcup_{m=1}^N A_m\right) = \sum_{m=1}^N P(A_m) \quad \text{se } A_m \cap A_m = \emptyset$$

$$ii) P(\Sigma) = 1$$

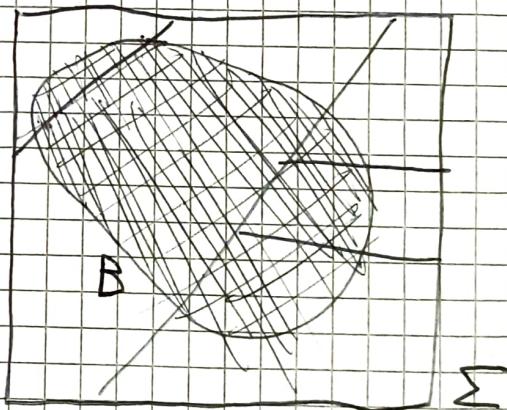
OSSERVAZIONE:

$\{A_m\}$ PARTEZIONE DI Σ

$$\sum_m P(A_m) = 1$$

$\{B \cap A_m\}$ È UNA PARTEZIONE DI B

$$B = B \cap \Sigma = B \cap (\bigcup_m A_m) = \bigcup_m (B \cap A_m)$$



IN GENERALE, PRESA UNA QUALCONQUE PARTIZIONE FINITA DI $B - \{A_m\}$

$$P(B) = \sum_m P(B \cap A_i) = \sum_m P(B|A_i) P(A_i)$$

FUNZIONE DI MASSA ELEMENTARE

$\forall \sigma \in \Sigma$ È DEFINITO $\{\sigma\}$ "SINGOLARE"

$$A = \bigcup_{\sigma \in \Sigma} \{\sigma\} \quad \sigma \mapsto P(\{\sigma\}) \text{ FUNZIONE DI MASSA}$$

$$\sum_{\sigma \in \Sigma} P(\{\sigma\}) = 1 \quad P(\{\sigma\}) = \frac{1}{|\Sigma|}$$

EVENTI INDIPENDENTI

(TABELLE A DOPPIA ENTRATA)

$A^B \quad B \quad B^C$

A	P(A ∩ B)	P(A ∩ B ^c)	P(A)	
	P(B ∩ A)	P(A ^c ∩ B ^c)	P(A ^c)	
	P(B)	P(B ^c)	INDIPENDENTI	
			INDIPENDENTI	

$$A \cap B^c = A \setminus B$$

$$A^c \cap B = B \setminus A$$

$A^B \quad B \quad B^C$

A	P(A)P(B)	P(A)P(B ^c)	P(A)	
	P(A ^c)P(B)	P(A ^c)P(B ^c)	P(A ^c)	
	P(B)	P(B ^c)	INDIPENDENTI	
			INDIPENDENTI	

INDIPENDENZA
DELLE COPPIE ~~\Rightarrow~~ INDIPENDENZA
TRIPLA

F.

CONTRO ESEMPIO: LANCIO DUE MONETE

$$A = \{ \begin{array}{l} \text{PRIMO LANCIO} \\ \text{TESTA} \end{array} \} \quad B = \{ \begin{array}{l} \text{SECONDO LANCIO} \\ \text{TESTA} \end{array} \} \quad C = \{ \begin{array}{l} \text{UN SOLO} \\ \text{LANCIO TESTA} \end{array} \}$$

$$P(A \cap C) = P(B \cap C)$$

" "

" "

$$\text{PERÒ } P(A \cap B \cap C) = 0 \neq P(A)P(B)P(C)$$

$$P(A)P(C) \quad P(B)P(C)$$

PROBABILITÀ CONDIZIONATA

"CONDIZIONANTE" \rightarrow "CHE SI È REALIZZATO" $\rightarrow P(B) \neq 0$

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

RIDUZIONE DELLO SPAZIO CAMPIONARIO IN B

$$P(A \cap B) = \frac{|A \cap B|}{|\Sigma|}, \quad P(B) = \frac{|B|}{|\Sigma|}$$

$$P(A|B) = \frac{|A \cap B|}{|\Sigma|} \cdot \frac{|\Sigma|}{|B|} = \frac{|A \cap B|}{|B|} = P_B(A)$$

SE A E B INDEPENDENTI

$$P(A|B) = P(A)$$

RV

ESSE

FORMULA PROBABILITÀ COMPOSTE

$$P(A|B)P(B) = P(A \cap B)$$

DA CUI

$$P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A)$$

SI OTTIENE

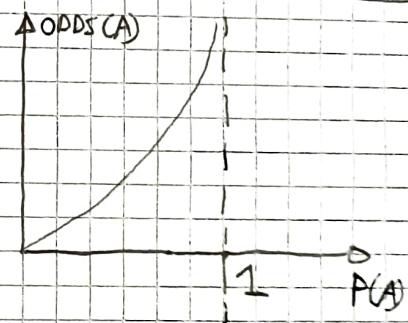
FORMULA DI BAYES

$$P(A|B) = \frac{P(A)}{P(B)} P(B|A)$$

ODDS

$$\text{ODDS}(A) = \frac{P(A)}{P(A^c)} = \frac{P(A)}{1-P(A)}$$

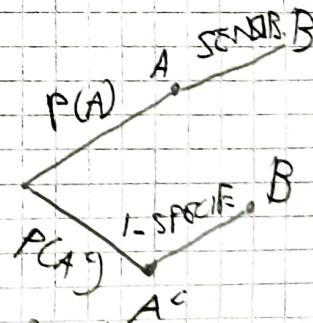
$$P(A) = \frac{\text{ODDS}(A)}{1+\text{ODDS}(A)}$$



RAPPORTO DI VERO SIMIGLIANZA

(ESS. SU VACCINO)

$$RV(A) = \frac{P(B|A)}{P(B|A^c)}$$



$$RV(A) = \frac{\text{SENS.}}{1-\text{SPEC}} = 9,5 \rightarrow P(A) = 0,1 \rightarrow P(A|B) \approx \frac{1}{2}$$

$$\text{ESS. VACCINO} \quad 1 - \frac{P(A|B^c)}{P(B|A)} = 1 - \frac{1}{RV(A)} \approx 0,89$$

SCHEMA DI BERNOULLI (BINOMIALE)

$\Omega = \{0,1\}^m$ M LANCI PROB(0,1) $P(E|0,1)$ $q = 1-p$ PROB DI INSUCC.

$$P(\{h_1, h_2, h_3, \dots, h_m\}) = p^k q^{m-k}$$

*SUCCESSIONE DI SUCCESSI *INSUCCESSI $\sum_{i=1}^m h_i$ $m - \sum_{i=1}^m h_i$

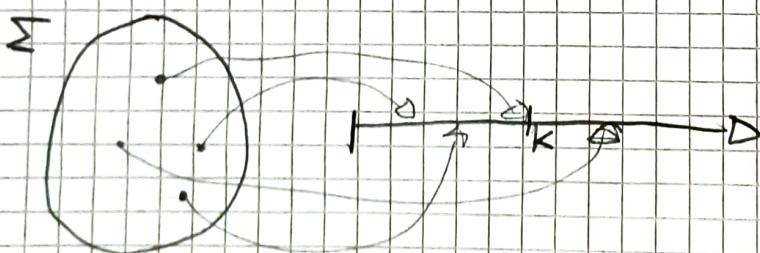
$$P(k \text{ SUCCESSI IN } m \text{ PROVE}) = \binom{m}{k} p^k q^{m-k}$$

$$q^m = 1 - (p + pq + \dots + q^{m-1} p)$$

$$\lim_{m \rightarrow \infty} q^m \rightarrow 1 - \lim_{m \rightarrow \infty} (p + qp + \dots + q^{m-1} p) \\ (q < 1) \quad || \quad = 1$$

$$\text{DI CONSEGUENZA} \quad \lim_{m \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^m p q^k = p \sum_{k=0}^{\infty} q^k = \frac{1}{1-q} = \frac{1}{p}$$

VARIABILI ALZATORIE DISCRETE



NEL CASO BINOMIALE $k = 0, 1, \dots, m$

$$P(X=k) \Leftrightarrow P(X=k) = \binom{m}{k} p^k q^{m-k}$$

MODA = VALORE DI MASSIMA PROBABILITÀ

MEDIANA = P.T IN CUI $P(X \leq k) = P(X \geq k)$

$$X \sim \text{BINOM}(m, p) \quad m - X \sim \text{BINOM}(m, q)$$

ESTRAZIONI SENZA RIMOSSIONE

LEGGE PER GEOMETRICA

N PALLINE, R rosse, $N-R$ altri colori, m estratte

$$X \sim \text{Hypg}(N, R, m)$$

"ESTRAZIONE"
IN BLOCCO

$$P(X=k) = \frac{\binom{R}{k} \binom{N-R}{m-k}}{\binom{N}{m}}$$

NUMERO DI MODI
PER PALLINE ROSSO

NUMERO DI MODI DI
TUTTE LE PALLINE

LEGGE DEGLI EVENTI RARI (Poisson)

SI PONE $\lambda = mp \quad X \sim \text{BINOM}(m, \frac{\lambda}{m})$

$$P(X=k) = \frac{m \cdot (m-1) \cdot (m-2) \cdots (m-k+1) \cdot (m-k)!}{K! (m-k)!} \cdot \left(\frac{\lambda}{m}\right)^k \left(1-\frac{\lambda}{m}\right)^{m-k}$$

$$= \frac{m^k \cdot (1-\frac{1}{m})(1-\frac{2}{m}) \cdots (1-\frac{k-1}{m}) \cdot \lambda^k \cdot (1-\frac{\lambda}{m})^m}{K! m^k \left(1-\frac{\lambda}{m}\right)^k} \quad m \rightarrow \infty$$

$$= \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{K!}$$

PMF Poisson DI MEDIA λ

LEGGE GEOMETRICA

$$\begin{array}{c} q & q & q \\ \diagdown & \diagup & \diagup \\ P & P & P \end{array} \quad \sum = (\underbrace{q, \dots, q}_{m \text{ VOLTE}}, m \geq 0)$$

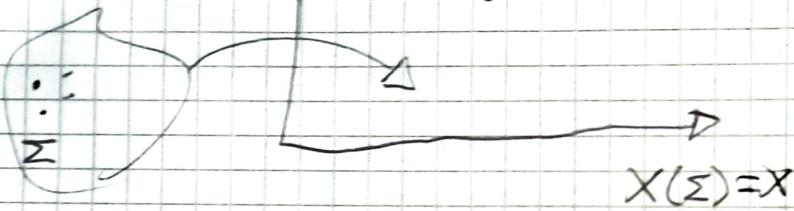
$$X: \sum \rightarrow \mathbb{R} \quad P(X=k) = pq^{k-1} \quad \text{PMF}$$

$$P(X \leq k) = 1 - P(X > k) = 1 - q^k$$

SPAZI DI PROBABILITÀ NUMERABILI (ZENNI)

$$\uparrow P(X=x)$$

$$X: \sum \rightarrow \mathbb{R}$$



VALORE ATTESO E VARIANZA

$$E[X] = \sum_{x \in X(\Sigma)} x P(X=x) \quad \text{DEVE CONVERGERE ASSOLUTAMENTE}$$

LEGGE DI SIMMETRIA

$$E[g(x)] = \sum_{x \in X(\Sigma)} g(x) P(X=x) \quad (\text{LHS})$$

RISPOSTO A ZERO

$$X \stackrel{d}{=} -X$$

$$P(X=x) = P(-X=x)$$

$$E[-X] = -E[X]$$

RISPOSTO A C

$$X - c \stackrel{d}{=} c - X$$

$$P(X-c=k) = P(X=c-k)$$

$$E[X-c] = c - E[X] \rightarrow E[X] = c$$

FORMULA ALTERNATIVA PER LOTUS

$$i = \sum_{j=1}^i 1 \quad E[X] = \sum_{i=1}^{\infty} i P(X=i) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^i P(X=j) = \sum_{j=1}^{\infty} P(X=j)$$

SI RICORDA PER DEFINIZIONE

$X - E[X]$ "SCARSO" UNA V.A CON MEDIA NERLA

$$\text{VAR}(X) = E[(X - E[X])^2] = \sum_{x \in X(\mathbb{Z})} (x - E[X])^2 P(X=x)$$

$$E[(X-c)^2] = E[(X - E[X] + E[X] - c)^2] = E[\underbrace{(X-E[X])^2}_{\text{VAR}(X)} + \underbrace{(E[X]-c)^2}_{\text{costante}}]$$

$$\text{VAR}(X) = E[X^2] - E[X]^2 \quad \text{SE } \text{VAR}(X) = 0 \iff X = E[X]$$

VETTORI A LEATORI

$$E[g(X,Y)] = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} g(i,j) P(X=i, Y=j)$$

SE X E Y SONO INDEPENDENTI

$$P(X=i, Y=j) = f(x) h(y)$$

$$E[g(X,Y)] = E[f(x) h(y)] E[f(x)] E[h(y)]$$

$$E[(X - E[X])(Y - E[Y])] = \text{COV}(X, Y) = E[XY] - E[X]E[Y]$$

SE X E Y INDA. CON MEDIA FINITA $\rightarrow \text{COV}(X, Y) = 0$

(NO MASSA FUORI)
DAGLI ASSI, $\text{COV} = 0$



STANDARDIZZAZIONE

$$X^o = \frac{X - \mu_x}{\sigma_x} \quad E[X^o] = 0 \quad \text{VAR}(X^o) = 1$$

μ_x MEDIA
 σ_x VARIANZA

COEFFICIENTE DI CORRELAZIONE LINEARE

$$\text{CORR}(X, Y) = \rho_{xy} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{var}(X) \text{var}(Y)}} = \text{cov}(X^o, Y^o)$$

$\rho_{xy} \in [-1, 1]$

DISUGUAGLIANZA DI MARKOV

SIA X UNA V.A. NON NEGATIVA CON MEDIA μ_x FINITA

$$P(X \geq \alpha) \leq \frac{\mu_x}{\alpha}$$

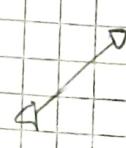
DIMOSTRAZIONE: $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}_0^+$ e $I = \{1 \leftrightarrow X \geq \alpha\}$

$$P(X \geq \alpha) = E[I]$$

$$E[I] = P(I=1) \leq E[\frac{X}{\alpha}] \Rightarrow P(X \geq \alpha) \leq \frac{E[X]}{\alpha}$$

$P(X \geq \alpha)$

$$I \leq \frac{X}{\alpha} \Rightarrow E[I] \leq E[\frac{X}{\alpha}]$$



□

X

S2

DISUGUAGLIANZA DI CHEBYSCHEV

X UNA V.A. NON NEGATIVA CON MEDIA μ_x E VARIANZA FINITE σ_x^2

$$P(|X - \mu_x| \geq \gamma) \leq \frac{\sigma_x^2}{\gamma^2} \quad \gamma \geq 0$$

DIMOSTRAZ: USANDO MARKOV PONIAMO $Y = [X - E[X]]^2$

$$P(Y \geq \gamma^2) \leq \frac{E[Y]}{\gamma^2} \quad \text{SAPENDO CHE } [X - \mu_x]^2 \geq \alpha^2$$

↓
||
↓
 $|X - \mu_x| \geq \alpha$

$$P([X - \mu_x]^2 \geq \gamma^2) \leq \frac{\text{VAR}(X)}{\gamma^2} = P(|X - \mu_x| \geq \gamma) \leq \frac{\text{VAR}(X)}{\gamma}$$



VARIANZA E MEDIA CAMPIONARIA

$X(1), X(2), \dots, X(m)$ iid $E[X^2(i)] < +\infty$

$$\sigma^2 = \text{VAR}(X(i)) \quad \mu = E[X(i)]$$

$$\bar{X}_m = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m X(i) \quad E[\bar{X}_m] = \mu \quad \text{VAR}(\bar{X}_m) = \frac{\sigma^2}{m}$$

$$S^2 = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (X(i) - \bar{X}_m)^2 \quad E[S^2] = \sigma^2$$

LEGGE DEBOLE DEI GRANDI NUMERI

$\forall \varepsilon > 0$

$$\lim_{m \rightarrow \infty} P(|\bar{X}_m - \mu| \geq \varepsilon) = 0 \leq \gamma \quad \text{se } \gamma \geq \frac{\sigma^2}{m\varepsilon^2} \rightarrow m \geq \frac{\sigma^2}{\delta\varepsilon^2}$$

ε CI DA L'ACCURATEZZA DELLA MEDIA A PARTIRE DALLA
MEDIA CAMPIONARIA

$$\bar{X}_m \xrightarrow{m \rightarrow \infty} M$$

LEGGE FORTE DEI GRANDI NUMERI

$$P(\lim_{m \rightarrow \infty} \bar{X}_m = \mu) = 1$$

TEOREMA DEL LIMITE CENTRALE

SIANO X_1, X_2, \dots, X_m V.A. i.i.d CON MEDIA μ E VARIANZA σ^2

$$\frac{\sum_{i=1}^m X_i - m\mu}{\sqrt{m}} \xrightarrow{D} N(0, 1)$$

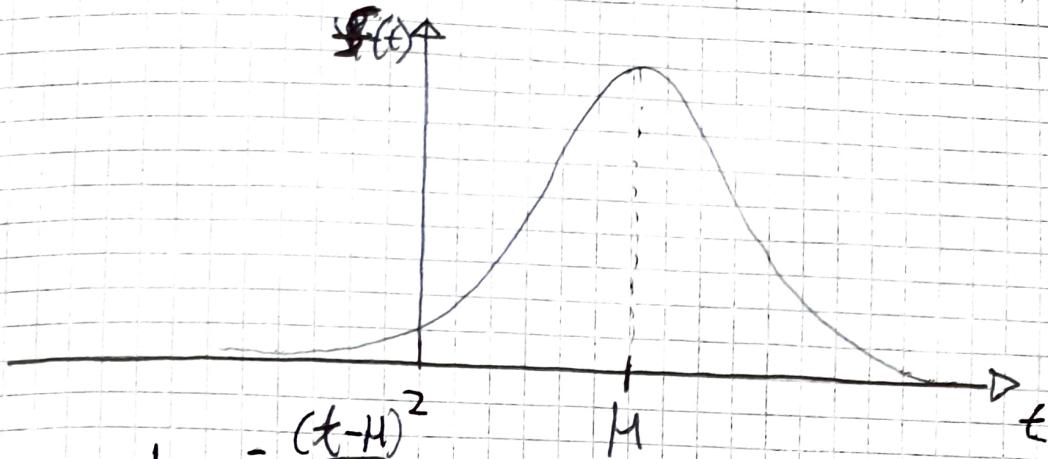
$$P\left(\alpha < \frac{\sqrt{m}(\bar{X}_m - m\mu)}{\sigma} < b\right) = \int_{\alpha}^b \frac{e^{-t^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dt$$

CLT \rightarrow LLN

LIM. CAMPIONARE

GRANDI NUMERI

DISTRIBUZIONE NORMALE $X \sim N(\mu, \sigma^2)$



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

$$\frac{X-\mu}{\sigma} \stackrel{D}{=} N(0, 1)$$

con PDF $f(t)$

è CDF $F(t)$

NUOVE TABEZZE

DEFINIZIONI NEGL CONTINUO

PDF, FUNZIONE DI DENSITÀ T.C

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

CDF, FUNZIONE DI DISTRIBUZIONE T.C (NON DECRESCENTE)

$$F(t) = \int_{-\infty}^t f(x) dx \quad \frac{dF(t)}{dt} = f(t)$$

L'OTUS

$$E[g(x)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$$

$$VAR(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \{t - E[X]\}^2 f(t) dt$$

DISTRIBUZIONE UNIFORME

$$X \sim \text{UNIF}(\alpha, b) \quad f_X(x) = \frac{1}{b-\alpha}$$

U-QUANTI

$$\text{MEDIANA } U^* = \frac{1}{2} \rightarrow X = F^{-1}\left(\frac{1}{2}\right)$$

$$1^{\circ} \text{ QUARTILE } X = F^{-1}\left(\frac{1}{4}\right)$$

$$3^{\circ} \text{ QUARTILE } X = F^{-1}\left(\frac{3}{4}\right)$$

$$\text{INDICE DI DISPERSIONE } F^{-1}\left(\frac{1}{4}\right) - F^{-1}\left(\frac{3}{4}\right)$$

DISTRIBUZIONE ESPONENZIALE

$$X \sim \text{EXP}(\lambda)$$

$$\mu = \frac{1}{\lambda} \quad \sigma^2 = \frac{1}{\lambda^2}$$

$$\text{PDF } f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad x > 0$$

$$\text{CDF } F_X(x) = 1 - e^{-\lambda x}$$

PROPRIETÀ MEMORILESS

$$P(X > t + \epsilon | X > t) = P(X > \epsilon)$$

DENSITÀ CONGIUNTA DI 2o AD V.A

CASO DISCRETO

X, Y V.A si ha $K = X+Y$

~~$f_{X,Y}(x,y) = P(X=x, Y=y) = P(Y=y|X=x) P(X=x)$~~

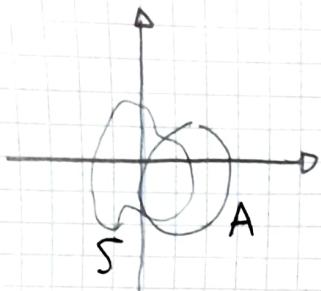
$$f_{X,Y}(x,y) = P(X=x, Y=y) = P(Y=y|X=x) P(X=x) \\ = P(X=x|Y=y) P(Y=y)$$

$$P(K=t) = P(X+Y=t) = \sum_j P(X+Y=t, Y=j) \\ = \sum_j P(X=t-j, Y=j)$$

DA CUI SI OTTENGONO LE MARGINALI

$$f_X(x) = \sum_j f_{X,Y}(x,j) \quad f_Y(y) = \sum_i f_{X,Y}(i,y)$$

DENSITÀ DI 2 V.A CONTINUE



(x, y) È UNIFORME SU UN SOTTOINSIEME

$S \in \mathbb{R}^2$ DI AREA FINITA

$$P((x, y) \in A) = \frac{\text{AREA}(A \cap S)}{\text{AREA}(S)}$$

$$Z = f(x, y)$$

$$P((x, y) \in A) = \iint_A f_{x,y}(x, y) dx dy$$

MARGINALE

$$f_x(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{x,y}(x, y) dy$$

CONVOLOZIONE

~~$Z = X + Y$~~

$$f_z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_x(x) g_y(z-x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} f_x(z-y) g_y(y) dy$$

$$F_z(z) = F_{x,y}(x, y) = \iint_{-\infty}^x \left(\int_{-\infty}^y f_{x,y}(x, y) dx \right) dy$$

$$\frac{\partial^2 F_z(z)}{\partial x \partial y} = f_z(z)$$

$$F_x(x) = \int_{-\infty}^x \left(\int_{-\infty}^{+\infty} f_{x,y}(x, y) dy \right) dx$$

PROCESSO DI POISSON

- ANALOGO DELLO SCHEMA DI BERNOUlli
IN TEMPO CONTINUO

$\text{Bern}(p) \quad S(m) \sim \text{Bin}(m, p)$ m PROVE INDEPENDENTI

SE VEDIANO l SUCCESSI DOPO m PROVE

NOTIAMO CHE NON INFUisce ciò che è successo prima

$S(m+l) - S(m) \stackrel{L}{=} S(l)$, INDEPENDENTEMENTE DA $S(\ell)$ CON $\ell \leq m$

DEFINIAMO $Y(z)$ LA PROVA IN CUI SI VERIFICA
L' z -ESIMO SUCCESSO

$Y(z+k) - Y(z) \stackrel{L}{=} Y(k)$ INDIPEN. DA $Y(w)$ CON $w \leq z$

SI NOTA ANCHE

$Y(z+S(m)) - S(m) \stackrel{L}{=} Y(z)$ INDIPEN. $S(\ell) \quad \ell \leq z$

CON LE FUNZIONI DI MASSA

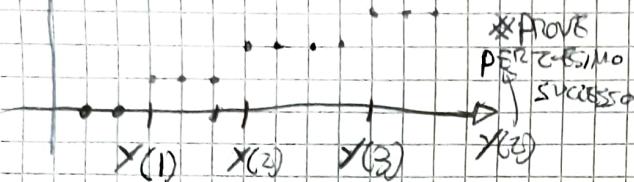
$$P(S(m)=k) = \binom{m}{k} p^k q^{m-k} \quad | \quad \begin{array}{l} \text{CONVOLZIONE} \\ \text{DI BERNOULLIANI} \end{array}$$

$$P(Y(z)=k) = \binom{k-1}{z-1} p^z q^{k-z} \quad | \quad \begin{array}{l} \text{CONVOLZIONE} \\ \text{DI GEOMETRICHE} \end{array}$$

RELAZIONE TRA S E Y

$S(m)$ è * successi
in m prove

per $m \rightarrow \infty$
 $S(m) \xrightarrow{P} \text{Poisson}$



PRENDIAMO L'INTERVALLO TEMPORALE $(0, t)$

$N(t) \sim \text{Poisson}(\lambda)$, IN $(0, t)$ ABBIAMO M PROVE CON MEDIA λt

$N(t) \sim \text{Poisson}(\lambda t)$

SI NOTA UGUALMENTE ALLA BINOMIALE

$N(t+\Delta t) - N(t) \xrightarrow{P} N(\Delta t) \sim \text{Poisson}(\lambda \Delta t)$ INDEPEN. DA t_1, t_2, \dots, t_n

CALCOLIAMO IL TEMPO DEL PRIMO SUCCESSO

$$Y(m) \rightarrow \frac{1}{m} Y(1) \quad Y(1) \sim \text{Beta}(\frac{\lambda}{m}, 1)$$

$$P\left(\frac{Y(1)}{m} > D\right) = \left(1 - \frac{\lambda}{m}\right)^{Dm} \xrightarrow{m \rightarrow \infty} \lim_{m \rightarrow \infty} P(Y(1) > Dm) = \left(1 - \frac{\lambda}{m}\right)^{Dm}$$

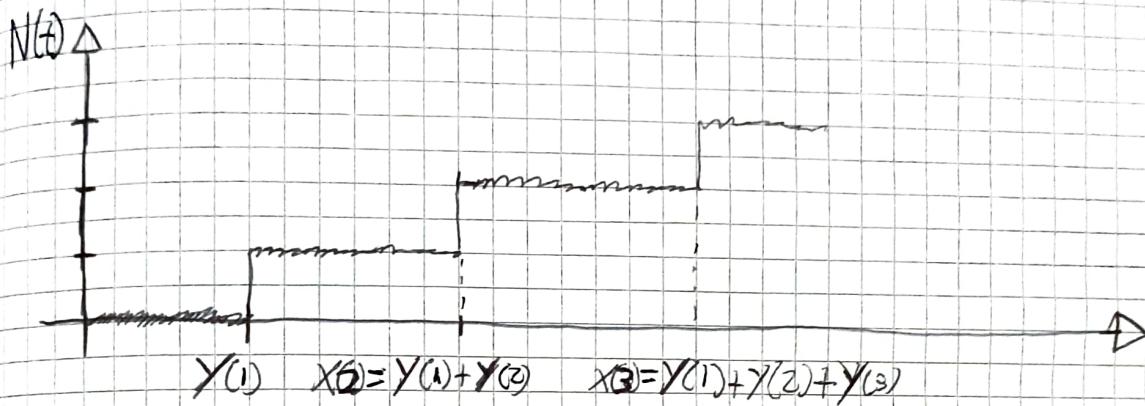
$$\xrightarrow{-\lambda t} e^{-\lambda t} \xrightarrow{m \rightarrow \infty} \lim_{m \rightarrow \infty} P(Y(1) < Dm) = 1 - \left(1 - \frac{\lambda}{m}\right)^{Dm} = 1 - e^{-\lambda t} \quad D > 0$$

SI OTTIENE LA CDF ESPONZIALE
DI HAZARD RATE λ

SAPENDO CHE NON C'È STATO IL GUASTO FINO AL
TEMPO t

$$P(Y(1) > t+n | Y(1) > t) = \frac{P(Y(1) > t+n)}{P(Y(1) > t)} = P(Y(1) > n)$$

MEMORY LESS PROPERTY



DEFINIZIONE $N(t)$ AL TEMPO t

$$\{N(t) \geq z\} = \{X(z) \leq t\} \quad Y_1, Y_2, \dots \sim EXP(\lambda)$$

$$Y(1) = \frac{E(1)}{\lambda} \quad E(1) \sim EXP(1)$$

$$h_z(x) \triangleq \frac{x^{z-1}}{(z-1)!} e^{-x} = f^{\ast z}(x)$$

DIMOSTRAZIONE PER INDUZIONE

$$(f^{\ast z})(t) = \int_0^t f(x) f(t-x) dx = e^{-t} \int_0^t e^x dx = t e^{-t}$$

PASSO $Z+1$:

$$[(f^{\ast z}) \ast f](t) = \int_0^t \frac{x^{z-1}}{(z-1)!} e^{-x} e^{-t+x} dx = \frac{e^{-t}}{(z-1)!} \int_0^t x^{z-1} dx = h_{z+1}(t)$$

LEGGI D) ERLANG

$$Y_z \sim \text{ERLANG}(z, \lambda) \quad \begin{cases} \mu = \frac{z}{\lambda} \\ \sigma^2 = \frac{z}{\lambda^2} \end{cases} \quad f_{Y_z}(x) = \frac{\lambda^z}{\Gamma(z)} x^{z-1} e^{-\lambda x}$$

$Y_z = Y(1) + Y(2) + Y(3) + \dots + Y(z)$ TUTTE EXP iid CON PASE λ

PRENDE IL NOME D) GAMMA PER $Z \in \mathbb{R}$

LEGGI CHI QUADRATO

STAND Z_1, Z_2, \dots, Z_m NORMALI STANDARD INDIPEN.

$$\chi^2_{2m} = Z_1^2 + Z_2^2 + \dots + Z_{2m}^2 \sim \text{GAMMA}\left(m, \frac{1}{2}\right)$$

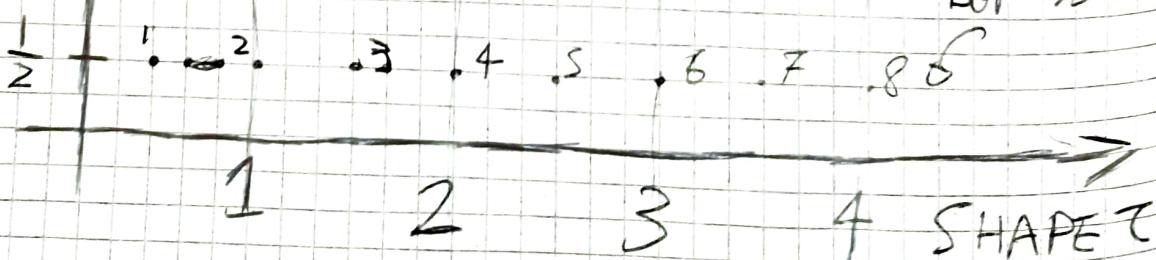
EXP($\frac{1}{2}$)

PER GRADO PARI

RATE $\lambda \uparrow$

EXP

GAMMA



RASSUNTO

SCHEMA DI BERNOULLI (P)

PROVE RREPETUTE $\text{BIN}(n, p)$

PRIMO SUCCESSO $\text{GEOM}(p)$

2° SUCCESSO $\text{BINEG}(\tau, p)$

PROCESSO POISSON (X)

Poisson (λt)

$\text{EXPO}(\lambda)$ (TEMPO SUCCESSIONE)

$\text{ERLANG}(c, \lambda)$ ($\frac{\tau - \text{ESPER}}{\text{SUCCESSIONE}}$)

$$\chi^2_{2m} \equiv \text{GAMMA}(m, \frac{1}{2})$$

$$\mu = \frac{\lambda}{c} \quad \sigma^2 = \frac{\lambda}{c^2}$$

STATISTICA | INFERNZIALE

MODELIZZARE IN BASE

AI DATI

SI PONE UNA IPOTESI NULLA H_0 E SI CERCANO

PROVE PER CONFRONTARLO RISPETTO ALL'IPOTESI ALTERNATIVA

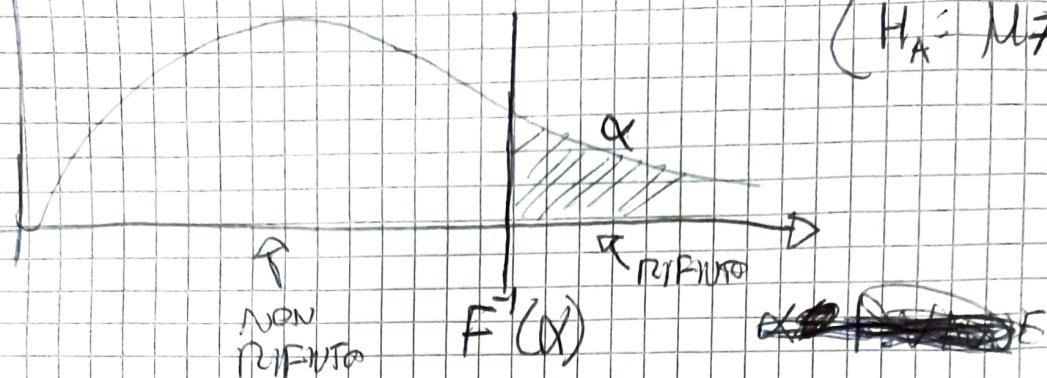
SI CERCA QUINDI UNA STATISTICA TEST ADATTO

IN BASE AL MODELLO, CERCIANDO DI PROVARE CHE

NON SIA POSSIBILE DIRRE CHE H_0 STA ERRATA

T STAR.
TEST.

$$\begin{cases} H_0: \mu = \mu_0 \\ H_A: \mu \neq \mu_0 \end{cases}$$



P-VALUE $> \alpha$ SI ACCORDA

P-VALUE $\leq \alpha \Leftrightarrow T \geq F^{-1}(\alpha)$

~~P-VALUE < F'(x)~~

~~P-VALUE < F'(x)~~

$1 - \alpha$ INTERVALLO DI

CONFIDENZA

$x \rightarrow$ LIVELLO

D) SIGNIFICATIVITÀ

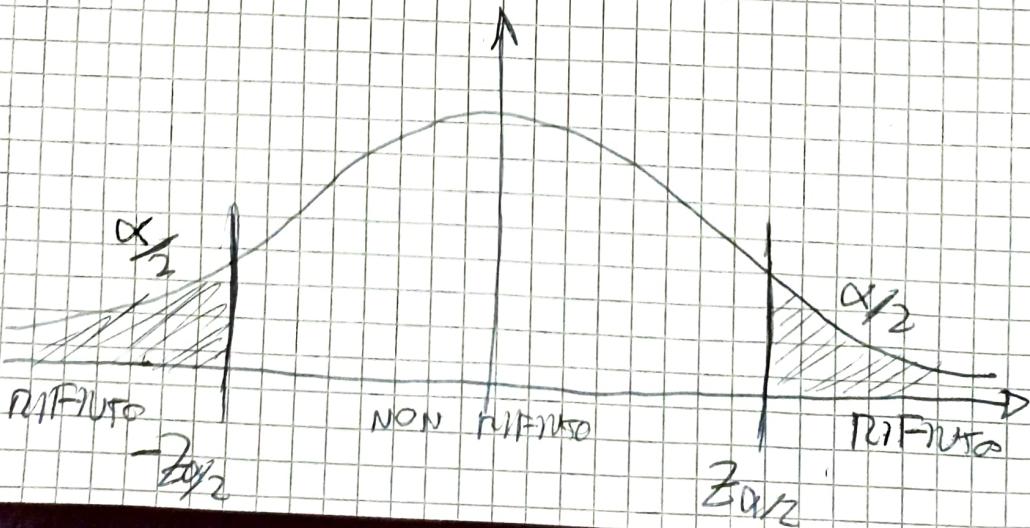
$\alpha =$ PROB. D) RIFIUTARE (ERRORE I)
(\cap) POSSIBILE IN REALITÀ VERA (SPECIE)

$\beta =$ PROB. D) ACCETTARE H_0 (ERRORE II)
IN PESANTE FAZSA (SPECIE)

T TEST NORMALE

BILATERALE (OT DI STUDENT)

$$\begin{cases} H_0: \mu = \mu_0 \\ H_A: \mu \neq \mu_0 \end{cases}$$



$$T \text{ STAT. TEST, SI USA } T = \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}$$

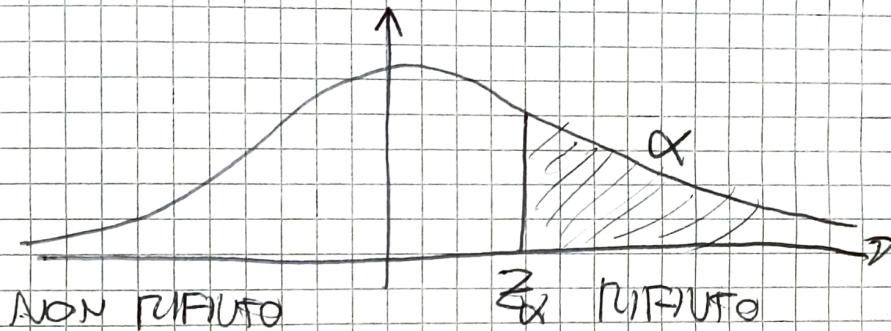
SI RIFIUTA H_0 SE $|T| > z_{\alpha/2}$

$$P(-z_{\alpha/2} < T < z_{\alpha/2}) = 1 - P.V.A.L.$$

~~P.V.A.L.~~

$$\Rightarrow P.V.A.L. = 2P(Z > |T|)$$

TEST UNILATERALE (SINISTRO o DESTRA)



SI RIFIUTA H_0 SE $|T| > z_\alpha$

~~$P(T > z_\alpha) = P.V. \Rightarrow P.V.A.L. = P(T > z_\alpha)$~~

$$P(Z < |T|) = 1 - P.V. \quad P.V.A.L. = P(Z > |T|)$$

CON σ^2 NON NOTA SI USA LAVAR.CAMP. S^2

CON LA T DI STUDENT CON $n-1$ DOF

TEST CHI-QUADRATO

C²⁰²⁰
UNILATERALE

P_i = PROBABILITÀ
ATTESA

\hat{P}_i = PROBABILITÀ
MISURATA

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^m \frac{(\hat{P}_i - P_i)^2}{P_i} = T \text{ d'STATISTICA}$$

con m-1 GRADI DI LIBERTÀ

(SE IL NUMERO M DI TIRI È ALEATORIO, ALLORA DOF=m)

ACCETTIANO SE $\chi^2_{m-1, \alpha} < T$

DIMOSTRAZIONI VARIE

ERLANG CON PARAMETRO λ $f = \lambda e^{-\lambda x}$

$$(f * f)(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) f(t-x) dx \cdot 1\{x>0\} \cdot 1\{t-x>0\}$$

$$= \int_0^t \lambda e^{-\lambda x} \cdot \lambda e^{-\lambda t + \lambda x} dx = \int_0^t \lambda^2 e^{-\lambda t} dx = \lambda^2 t e^{-\lambda t}$$

$$f^{**} = \frac{\lambda^2}{(2-1)!} x^{2-1} e^{-\lambda x}$$

$$[(f^{**}) * f](t) = \int_0^t \frac{\lambda^2}{(2-1)!} x^{2-1} e^{-\lambda x} \cdot \lambda e^{-\lambda t + \lambda x} dx = \frac{\lambda^3}{(2-1)!} e^{-\lambda t} \int_0^t x^{2-1} e^{-\lambda x} dx$$

$$= \frac{\lambda^3}{2!} x^2 e^{-\lambda x} = f$$

DIMOSTRAZIONE POISSON $X \sim \text{BIN}(m, \frac{\lambda}{m})$

$$P(X=k) = \binom{m}{k} \left(\frac{\lambda}{m}\right)^k \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{m}\right)^{m-k}$$

$$\begin{aligned} &= \frac{m \cdot (m-1) \cdots (m-k+1)}{k! (m-k)!} \cdot \frac{\lambda^k}{m^k} \cdot \left(1 - \frac{\lambda}{m}\right)^{m-k} = \frac{m^k \left(\frac{\lambda}{m}\right) \cdots \left(1 - \frac{\lambda}{m}\right)^{m-k}}{m^k \left(1 - \frac{\lambda}{m}\right)^k k!} \\ &= \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \end{aligned}$$

DIMOSTRAZIONE SOMMA POISSON

$$X \sim \text{POISSON}(\lambda_1) \quad Y \sim \text{POISSON}(\lambda_2) \quad Z = X + Y$$

$$P(X=k) = \frac{\lambda_1^k e^{-\lambda_1}}{k!} \quad P(Y=y) = \frac{\lambda_2^y e^{-\lambda_2}}{y!}$$

$$P(X+Y=k) = \sum_{i=0}^{k \leq K} P(X=i, Y=k-i) =$$

$$\sum_{i=0}^k \frac{\lambda_1^i e^{-\lambda_1}}{i!} \cdot \frac{\lambda_2^{k-i} e^{-\lambda_2}}{(k-i)!} = e^{-(\lambda_1+\lambda_2)} \sum_{i=0}^k \frac{\lambda_1^i \lambda_2^{k-i}}{(k-i)! i!}$$

$$= e^{-(\lambda_1+\lambda_2)} \sum_{i=0}^k \frac{k!}{i!(k-i)!} \frac{\lambda_1^i \lambda_2^{k-i}}{(k-i)! i!} = \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)K}}{K!} \sum_{i=0}^k \binom{K}{i} \lambda_1^i \lambda_2^{K-i}$$

$$= \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)K}}{K!} (\lambda_1 + \lambda_2)^K$$

DIMOSTRAZIONE MARKOV

$$P(X \geq \alpha) \leq \frac{E[X]}{\alpha}$$

X NON NEG. CON MEDIA FINITA

1

$$I = \begin{cases} 1 & \text{SE } X \geq \alpha \\ 0 & \text{SE } X \leq \alpha \end{cases}$$

$$P(X \geq \alpha) = P(I = 1) = E[I] \quad \text{PER L'ATTE}$$

$$E[I] \leq \frac{E[X]}{\alpha} = E\left[\frac{X}{\alpha}\right]$$

DIMOSTRAZIONE

(CHEBYSHEV)

$$Y = [X - E[X]]^2$$

$$P(Y \geq r^2) = \frac{E[Y]}{r^2}$$

$$P(|X - E[X]| \geq r) \leq \frac{\text{VAR}(X)}{r^2}$$

E

=

S

DA

PC

NITRA

$E(X) = \sum P(X=i) \cdot i = \sum P(X=i) \cdot i^2$



DIMOSTRAZ FORMULA V. AL ATTEZO

$$E[X] = \sum_{i=0}^m k P(X=k)$$

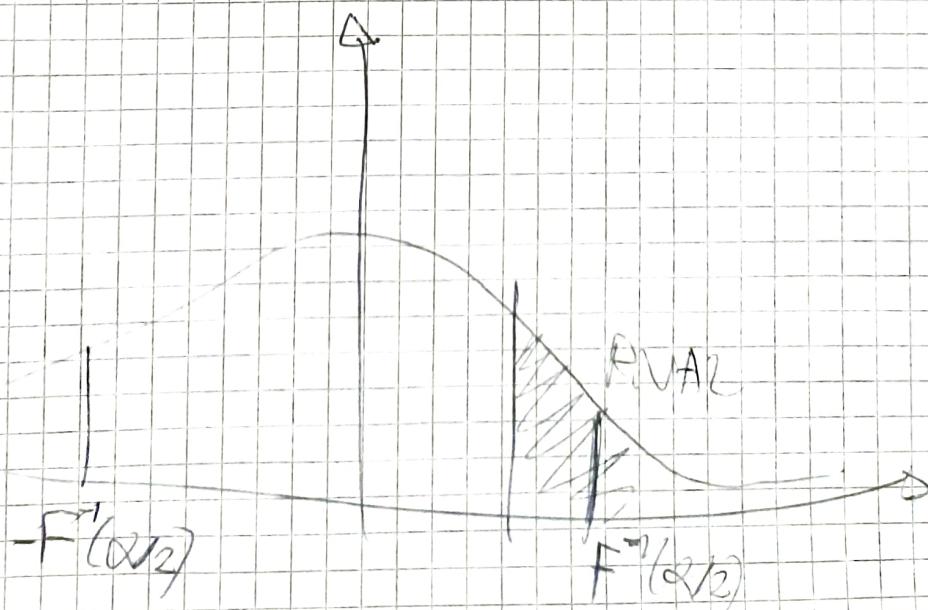
$$P(X \leq k), k \in \{0, 1, 2, \dots, m\}$$

$$= P(X=1) + 2P(X=2) + \dots + mP(X=m)$$

SINTA $P(X \geq k) = P(X=k+1) + \dots + P(X=m)$

DA ~~IS~~ MENO

$$P(X \geq 1) + P(X \geq 2) + \dots + P(X \geq m)$$



VALORE ATTESO GEOMETRICA

$X \sim \text{GEOM}(P)$

$$P(X \geq k) = q^k$$

E[X] = \sum_{k=0}^{\infty} q^k = \frac{1}{1-q} = \frac{1}{P}

}

E

F