

LEGGI (o DISTRIBUZIONI) CONGIUNTE, INDEPENDENZA

Def: un' applicazione $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$

$$X(\omega) = (X_1(\omega), X_2(\omega), \dots, X_n(\omega)) \in \mathbb{R}^n$$

si dice v.a. n-dimensionale se $X_i(\omega)$ sono v.a., $i=1 \dots n$

Se X è una v.a. discreta n-dimensionale, essa può assumere al più un'infinità numerabile di valori.

Se X_i può assumere M_i valori, allora X può assumere al più $M_1 \cdot M_2 \cdots \cdot M_n$ valori.

Ese (n=2)

$$X(\omega) = (X_1(\omega), X_2(\omega)) = (X(\omega), Y(\omega))$$

Se $X_1(\omega) \in \{x_1, \dots, x_m\} = A$ e $Y(\omega) \in \{y_1, \dots, y_n\} = B$

$$X(\omega) \in A \times B$$

Portiamo: $P\{X(\omega) = (x_i, y_j)\} = p_{ij}$, $\begin{matrix} i=1, \dots, m \\ j=1, \dots, n \end{matrix}$
 $= P(x_i, y_j)$

↑
fornire ob prob.
congiunto

$$P(X \in A) = \sum_{\substack{i,j: \\ \text{della} \\ (x_i, y_j) \in A}} p_{ij}$$

Se $X = (X_1, \dots, X_n)$ è una v.a. n-dimensionale con distribuzione (discreta) congiunta $p(x_1, \dots, x_n)$, le distribuzioni p_1, \dots, p_n delle v.a. X_1, \dots, X_n si dicono le distribuzioni marginali di X

Es ($n=2$)

12

$X = (X, Y)$ con distribuzione congruente p_{ij} .

Allora le distribuzioni marginali di $X \in \{x_1, \dots, x_m\}$ è:

$$\begin{aligned} p_1(x_i) &= p_i = P(X=x_i) = P(\{X=x_i, Y=y_1\} \cup \\ &\cup \{X=x_i, Y=y_2\} \cup \dots \cup \{X=x_i, Y=y_m\}) = \\ &= p(x_i, y_1) + p(x_i, y_2) + \dots + p(x_i, y_m) = \sum_{j=1}^m p(x_i, y_j) = \\ &= \sum_{j=1}^m p_{ij} \end{aligned}$$

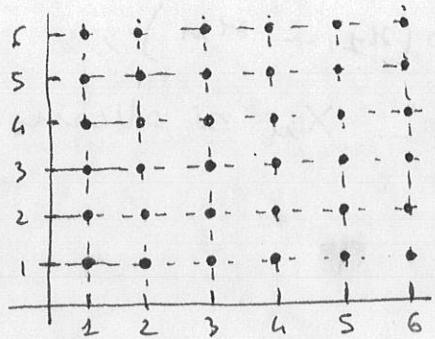
Analogamente:

$$p_j = \sum_{i=1}^m p_{ij}.$$

Esempio

I) Da un'urna contenente 6 palline numerate da 1 a 6 ne vengono estratte due con rimissione. Studieremo con X e Y i risultati delle due estrazioni e calcoleremo la distribuzione congruente di $Z = (X, Y)$.

I possibili valori di Z sono le coppie (i, j) dove i e j possono assumere i valori interi da 1 a 6. Sono in tutto 36 coppie possibili ed ogni coppia (i, j) viene assunta con probabilità $1/36$ (eventi indipendenti) $p_{ij} = 1/36$



Le r.a. X e Y prendono entrambe i valori interi da 1 a 6, tutti con prob. $1/6$. Dunque entrambe le distribuzioni marginali di Z sono le distribuzioni uniformi su $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$.

	α_1	α_2	\dots	α_m	
y_1	$p(\alpha_1, y_1)$	$p(\alpha_2, y_1)$	\dots	$p(\alpha_m, y_1)$	$p(y_1)$
y_2					
\vdots					
y_m	$p(\alpha_1, y_m)$	$p(\alpha_2, y_m)$	\dots	$p(\alpha_m, y_m)$	$p(y_m)$
	$p(\alpha_1)$	$p(\alpha_2)$		$p(\alpha_m)$	

discrete ensembles

II) effettuiamo ora invece due estrazioni senza
riimpiego che mostriamo con $Z' = (X', Y')$

I numeri delle v.a. Z' non sono gli stessi di Z . Ad es.,
il numero $(1,1)$ non può essere ottenuto, come pure non
potranno essere ottenuti i numeri (i,i) $i = 1, 2, \dots, 6$.

Dunque i risultati possibili sono quelli in figura
meno quelli sulla diagonale. In tutto sono

$$36 - 6 = 30 \text{ e } p'_{ij} = 1/30.$$

Dunque $p_{ij} = 1/36 < p'_{ij} = 1/30 \quad i \neq j$

mentre $p_{ii} = 1/36$ e $p'^{ii} = 0$.

Comunque le distrib. marginali di X' e Y' sono anche
quelle uniformi su $\{1, \dots, 6\}$ e quindi sono uguali
a quelle di X e Y , anche se le distrib. congruenti
di (X, Y) e (X', Y') sono diverse.

Conclusione: delle distrib. congruenti è possibile risalire
ai medesimi alle distrib. marginali,
il reverso non è (in generale) possibile.

PROP1. (La somma di v. binomiali è una binomiale)

Siano X_1, \dots, X_m v.a. indipendenti del Bernoulli Binomiali da legge $B(m_1, p), B(m_2, p) \dots, B(m_m, p)$. Allora le loro somme $X_1 + X_2 + \dots + X_m$ ha legge $B(m, p)$ dove $m = m_1 + \dots + m_m$.

Dim.

Per semplicità supponiamo $m = 2$.

Osserviamo pure che, se \mathbf{U} è una v.a. binomiale da legge $B(K, q)$, allora si può scrivere $\mathbf{U} = U_1 + U_2 + \dots + U_K$, dove U_k sono v.a. indipendenti con legge di Bernoulli $B(1, q)$. (Dunque $U_i \in \{0, 1\}$; $P(U_i = 1) = q$; $P(U_i \neq 0) = 1 - q$).

Dobbiamo dimostrare che $X_1 \sim B(m_1, p) \wedge X_2 \sim B(m_2, p)$ allora $X_1 + X_2 \sim B(m_1 + m_2, p) = B(m, p)$, $m = m_1 + m_2$.

Per l'omissione di sepe, poniamo scrivere:

$$X_1 = U_1 + U_2 + \dots + U_{m_1} \quad \text{ove } U_i \text{ sono } B(1, p)$$

$$X_2 = V_1 + V_2 + \dots + V_{m_2} \quad \text{ove } V_i \text{ sono } B(1, p)$$

mettete le U_i sono indip. da V_j .

$$\text{Allora: } X_1 + X_2 = (U_1 + \dots + U_{m_1}) + (V_1 + \dots + V_{m_2})$$

$$= \sum_{n=1}^{m_1+m_2} W_n, \quad W_n \sim B(1, p)$$

$$\text{Dunque } X_1 + X_2 \sim B(m_1 + m_2, p) \quad \blacksquare$$

$$\Rightarrow \sum_{l=0}^{Km} \binom{n}{l} \binom{m}{K-l} = \cancel{\binom{n+m}{K}}$$

Definizione

X, Y v.a. assolute w obbligatoriamente indipendenti se
 $\forall A, B \subset \mathbb{R}$ si ha:

$$P(X \in A, Y \in B) = P(X \in A) \cdot P(Y \in B)$$

Oss.

Se $A = \{x\}$, $B = \{y\}$ e $X \in Y$ sono indip. segue

$$P(X = x, Y = y) = P(X = x) \cdot P(Y = y)$$

cioè, $p(x, y) = p_x(x) p_y(y)$

(oppure $p_{ij} = p_i \cdot p_j$)

Oss.

La definizione w più generale ed un poco meglio
 di 2 ob v.a.

Ese.

Se $X \sim B(\mu, p)$ e $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$

ove $X_i \sim B(1, p)$ (vareboli 0-1)

Allora (X_1, X_2, \dots, X_n) sono indipendenti.

Dunque $P(X_1 = n_1, X_2 = n_2, \dots, X_n = n_n) =$

$$= p^K (1-p)^{\mu-K} = P(X_1 = n_1) \dots P(X_n = n_n)$$

ove K è il mass dei valori n_i che sono uguali a 1.

Ese.

Riprendiamo l'esempio delle 6 foltine estratte dall'urna
 con o senza rimpasto.

Le obblig. congruite ob $Z = (X, Y)$ nel caso ob
 rimpasto ha f. d. prob. $p_{ij} = \frac{1}{36}$, mentre

$$p_i = p_j = \frac{1}{6} \quad \text{Pertanto } p_{ij} = p_i \cdot p_j$$

e X, Y sono indipendenti.

Nel caso in cui non si rispettano le felbue,

$$\text{si ha: } p_{ij} = \frac{1}{36} \neq p_i \cdot p_j = \frac{1}{36}$$

In questo caso $X e Y$ non sono indipendenti

Def.

Se $X e Y$ hanno densità congiunta $p(x, y)$, si definisce densità condizionale di X dato $Y=y$ la quantità:

$$P_{X|Y}(x|y) = \frac{p(x, y)}{p_Y(y)}$$

se $p_Y(y) > 0$ e $P_{X|Y}(x|y) = 0$ altrimenti

Analogamente si definisce la densità condizionale di Y dato $X=x$.

$$\text{Si ha: } \sum_x P_{X|Y}(x|y) = \sum_x \frac{p(x, y)}{p_Y(y)} =$$

$$= \frac{1}{p_Y(y)} \sum_x p(x, y) = \frac{p_Y(y)}{p_Y(y)} = 1$$

Allora, come funzione della variabile x , la densità

condizionale di X dato $Y=y$ è una densità.

Essa è la densità di X se neanche Y ha avuto il valore y .

Se $X e Y$ sono indip. e $p_Y(y) > 0$, si ha:

$$P_{X|Y}(x|y) = \frac{p_X(x) p_Y(y)}{p_Y(y)} = p_X(x)$$

PROP. 2

Siano X e Y v.a. discrete con f.d. prob. (discrete) congruenti $p(x, y)$. Allora $Z = X + Y$ ha densità:

$$\boxed{g(z) = \sum_{x \in \mathbb{R}} p(x, z-x)}$$

Dim.

$$\cancel{P\{Z=z\} = P\{X+Y=z\}}.$$

Osserviamo che, se X è una v.a. d -dimensionale di distrib. congruente a una $\phi(p(x))$, $x \in \mathbb{R}^d$ e $\phi: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ è una funzione, allora:

$$P\{\phi(X)=z\} = P\{X \in \phi^{-1}(z)\} = \sum_{x \in \phi^{-1}(z)} p(x)$$

In particolare, se $d=2$:

$$p(x) = p(x, y), \quad \phi: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

$$P\{\phi(X, Y)=z\} = \sum_{(x, y) \in \phi^{-1}(z)} p(x, y). \quad (*)$$

Applichiamo le (*) con $\phi(x, y) = x+y$.

$$\begin{aligned} \text{In effetti } \phi^{-1}(z) &= \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x+y = z\} = \\ &= \{(x, z-x), x \in \mathbb{R}\} \end{aligned}$$

Ponendo $\phi(X, Y) = X+Y = Z$, otteniamo:

$$\begin{aligned} P(Z=z) &= P(X+Y=z) = P(\phi(X, Y)=z) = \\ &= \sum_{x \in \mathbb{R}} p(x, z-x) \end{aligned}$$

X, Y indip $\Rightarrow \phi(X), \psi(Y)$ indip. se ϕ, ψ invertibili

$$\begin{aligned} P(\phi(X)=\phi(x_i), \psi(Y)=\psi(y_j)) &= P(X=x_i, Y=y_j) = P(X=x_i) P(Y=y_j) \\ &\doteq P(\phi(X)=\phi(x_i)) \cdot P(\psi(Y)=\psi(y_j)) \end{aligned}$$

PROP. 2.

Se X e Y sono indipendenti e di densità p_1 e p_2 resp., allora:

$$g(z) = \sum_{n \in \mathbb{N}} p_1(n) p_2(z-n)$$

Dim.

Basta osservare che, in questo caso, $p(x, y) = p_1(x) \cdot p_2(y)$ ■

ESEMPIO (SOMMA DI V.A. DI POISSON)

Siano X e Y v.a. indipendenti da legge di Poisson di parametri λ e μ resp. Allora $X + Y$ ha legge di Poisson, di parametro $\lambda + \mu$.

Dim.

Per la Prop. 2.:

$$\begin{aligned} g(k) &= \sum_{i=0}^k p_1(i) p_2(k-i) = \sum_{i=0}^k e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\mu} \frac{\mu^{k-i}}{(k-i)!} \\ &= e^{-(\lambda+\mu)} \frac{1}{k!} \underbrace{\sum_{i=0}^k \binom{k}{i} \lambda^i \mu^{k-i}}_{(\lambda+\mu)^k} = e^{-(\lambda+\mu)} \frac{(\lambda+\mu)^k}{k!} \end{aligned}$$

Ricordare che la v.a. di Poisson assume solo valori interi $i \in \mathbb{N}$. Dunque $p_1(n) \neq 0$ solo se $n \in \mathbb{N}$ e $n \geq 0$. Inoltre $p_2(z-n) \neq 0$ solo se $n \leq z$ e $z-n \geq 0$, ovvero $n \leq z$. Scorriamo i al posto di k e K al posto di z

Distribuzione di Pascal

In un esperimento costituito da n prove indipendenti, calcoliamo la probabilità che il K -esimo successo si verifichi nella i -esima prova:

$$\begin{aligned}
 & P(\text{K-esimo successo avvenga l' } i\text{-esima volta}) = \\
 & = P(\{\text{nella prima } i-1 \text{ volte si sono avuti } K-1 \text{ successi}\} \\
 & \quad \cap \{\text{nella } i\text{-esima prova si è avuto il successo}\}) \\
 & = \text{(indipendenza)} \binom{i-1}{K-1} p^{K-1} (1-p)^{i-1-K+1} \cdot p \\
 & \quad (\text{ } p = \text{Prob. del successo in ogni singola prova}) \\
 & = \boxed{\binom{i-1}{K-1} p^K (1-p)^{i-K}} \quad (\text{per } K=1, \text{ ritorna la distib. dell'1'stante del 1° successo})
 \end{aligned}$$

- ES: la prob. che un bambino esposto ad una malattia contagiosa lo contragga è p .
- (i) se $p = \frac{1}{5}$, qual è la prob. che il dodicesimo bambino esposto sia il terzo a contrarre?
 - (ii) in un campione di 5000 bambini, se $p = 0.001$, calcolare la prob. che il # bambini che contraggono la malattia sia ≤ 2 .

$$\begin{array}{l}
 \text{Sol} \\
 \text{(i)} \quad P(\text{III successo alle 12^ma volta}) = \binom{11}{2} \left(\frac{1}{5}\right)^3 \left(\frac{4}{5}\right)^9 = 0.0591
 \end{array}$$

$$\begin{aligned}
 & \text{(ii)} \quad X \sim B(5000, 10^{-3}) \\
 & P(X=0) + P(X=1) + P(X=2) = \sum_{K=0}^2 \binom{5000}{K} (10^{-3})^K (1-10^{-3})^{5000-K} \\
 & [\text{con l'expr di Poisson} (\rightarrow \text{poi})] \quad \lambda \approx np = 5 \quad \text{e} \\
 & \text{tale prob. viene } e^{-5} \left(1 + 5 + \frac{25}{2}\right) = 18,5 e^{-5} \approx 0.124
 \end{aligned}$$

ESEMPIO 2

(SOMMA DI VARIABILI BINOMIALI)

→ pag 14

16/05ESEMPIO 3

Due monete vengono lanciate n volte fra le due e chi entrambe abbiano ottenuto almeno una volta Testa.

Quale è la prob. che ottengano K teste? $\max(S, T) = K$

Soluz.:

Se S e T sono i n. di teste ricevute per le 1^a e le 2^a monete avendo Testa, $S+T = n$ sono v.e. con distrib. geometrica, indipendentemente.

Dobbiamo calcolare le probabilità associate di $Z = \max(S, T)$

Si ha $P(S = k) = p^k (1-p)^{n-k}$ e $P(T = h) = p^h (1-p)^{n-h}$

$$k = 0, \dots; h = 0, \dots$$

$$\text{Inoltre } P(S \leq k) = \sum_{i=0}^k P(S = i) = \sum_{i=0}^k p^i (1-p)^{n-i}$$

$$= p \sum_{j=0}^{K-1} (1-p)^j = p \frac{(1-p)^K}{1-(1-p)} = (1-p)^K$$

$$= p \frac{1 - (1-p)^K}{1 - (1-p)} = \frac{1 - (1-p)^K}{1 - (1-p)} \leftarrow \text{f.d.d. di } S$$

Analogamente si trova la f.d.d. di T .

$$\text{Allora: } P(Z \leq K) = P(S \leq K, T \leq K) = P(S \leq K) \cdot P(T \leq K)$$

$$= [1 - (1-p)^K]^2 \text{ e quindi}$$

$$P(Z = K) = P(Z \leq K) - P(Z \leq K-1) = [1 - (1-p)^K]^2 +$$

$$- [1 - (1-p)^{K-1}]^2 =$$

$$= [1 - (1-p)^K + 1 - (1-p)^{K-1}] [1 - (1-p)^K - 1 + (1-p)^{K-1}]$$

$$= [2 - (1-p)^{K-1}(1-p+1)] [(1-p)^{K-1}(1-p+1)]$$

$$= [2 - (1-p)^{K-1}(2-p)] p^K (1-p)^{n-1} \longrightarrow$$

Se avemmo voluto le ~~per~~ legge di 16 ter

$$Y = \min(S, T) :$$

$$\begin{aligned} P(Y \leq k) &= 1 - P(Y > k) = 1 - P(S > k) \cdot P(T > k) \\ &= 1 - P(S > k+1) \cdot P(T > k+1) = \\ &\quad \cancel{\sum (1-p)^{k+1}} \cdot \cancel{(1-q)^{k+1}} \end{aligned}$$

Tessere: ~~Dunque~~ $\gamma-1$ Geometrica di param.

$$P(Y > k) = p^k (1-p)$$

$$= 1 - [1 - p + (1-p)^{k+1}]^2 = 1 - [(1-p)^2]^{k+1}$$

$$\Rightarrow \gamma-1 \text{ è geometrica di param. } p' = (1-p)^2$$

$$P(Y > k) = P(S > k) P(T > k) = (1-p)^n (1-q)^k$$

$$\Rightarrow P(Y \leq k) = 1 - [(1-p)(1-q)]^n =$$

$1 - (1-\theta)^n$ che è la F.d.d. di una geom.

misurate al par. $\theta = p+q-pq$.

Dunque $Y = \min(S, T)$ è la summa di Σ successi
con parametri $\theta = p+q-pq$

$$P(Y > k) = [(1-p)(1-q)]^n = (1-\theta)^n \text{ con } \theta = q+p-pq$$

$$\Rightarrow Y = \min(S, T) \sim \text{Geom}_\text{mis}(\theta)$$

Def

Se $X \in Y$ olunuti cung $p(x, y)$

Dunuti cungz. ob X dets $Y = y$:

$$P_{X|Y}(x|y) = \frac{p(x, y)}{p_Y(y)}$$

se $p_Y(y) > 0$ altamente $P_{X|Y}(x|y) = 0$

Analog. w def. $P_{Y|X}(y|x)$

Si hñ: $\sum_n P_{X|Y}(x|y) = \sum_n \frac{p(x, y)}{p_Y(y)}$

$$= \frac{1}{p_Y(y)} \sum_n p(x, y) = \frac{p_Y(y)}{p_Y(y)} = 1$$

Qlone $P_{X|Y}(x|y)$ ~~isma vezende~~
assoso come jñvare ob x é vme olusoto.

Se $X \in Y$ sas nolys e $p_Y(y) > 0 \Leftrightarrow$

$$P_{X|Y}(x|y) = \frac{p_X(x) p_{Y|X}(y|x)}{p_{Y|X}(y|x)} = p_X(x)$$

Celobs een olusoto

- 1) $X \sim \text{geom}(p)$ $F_X(k) = P(X \leq k) = p \sum_{i=0}^k (1-p)^i = p \cdot \frac{(1-(1-p))^{k+1}}{1-(1-p)} = 1 - (1-p)^{k+1}$
- 2) Dstwob. ob $\max(X, Y)$, $\min(X, Y)$
- 3) Escavro 1.9, 1.55 ; 1.12
- 4) Caja ob 1.20