

LEGGI (o DISTRIBUZIONI) CONGIUNTE, INDIPENDENZA

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

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

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

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

Se X_i può assumere n_i valori, allora X può assumere al più $n_1 \cdot n_2 \cdot \dots \cdot n_n$ valori.

Es ($n=2$)

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

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

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

Possiamo: $P\{X(\omega) = (x_i, y_j)\} = p_{ij}$, $i=1, \dots, m$
 $= p(x_i, y_j)$ $j=1, \dots, m$
 ↑
funzione di prob. congiunta

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

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

E₅ ($m=2$)

$X = (X, Y)$ con densità congiunte p_{ij} .

Allora le densità 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 rimpiazzo. Qualche cosa con X e Y i risultati delle due estrazioni e calcoliamo la distrib. congiunta 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) verrà assunta con probabilità $1/36$ (eventi indipendenti) $p_{ij} = 1/36$.

6	•	•	•	•	•	•
5	•	•	•	•	•	•
4	•	•	•	•	•	•
3	•	•	•	•	•	•
2	•	•	•	•	•	•
1	•	•	•	•	•	•
	1	2	3	4	5	6

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

	x_1	x_2	...	x_n	
y_1	$p(x_1, y_1)$	$p(x_2, y_1)$...	$p(x_n, y_1)$	$p(y_1)$
y_2	:	:	:	:	:
\vdots	:	:	:	:	:
y_m	$p(x_1, y_m)$	$p(x_2, y_m)$...	$p(x_n, y_m)$	$p(y_m)$
	$p(x_1)$	$p(x_2)$		$p(x_n)$	

discrete marginals

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

Il valore della v.a. Z' non sono gli stessi di Z . Ad es.,
il valore $(1, 1)$ non può essere assunto, come pure non
possono essere assunti i valori (i, i) $i = 1, 2, \dots, 6$.

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

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

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

$$\text{mentre} \quad p_{ii} = 1/36 \quad \text{e} \quad p'_{ii} = 0.$$

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

Conclusione: dalle distrib. congiunte è possibile risalire
in modo unico alle distrib. marginali,
il viceversa non è (in generale) possibile.

PROP. 1. (la somma di v. binomiali è una binomiale)

Siano X_1, \dots, X_m v.a. indipendenti ~~di Bernoulli~~ Binomiali di legge $B(n_1, p), B(n_2, p), \dots, B(n_m, p)$. Allora la loro somma $X_1 + X_2 + \dots + X_m$ ha legge $B(n, p)$ dove $n = n_1 + \dots + n_m$.

Dim.

Per semplicità supponiamo $m=2$.

Osserveremo prima che, se X è una v.a. binomiale di legge $B(n, q)$, allora si può scrivere $X = U_1 + U_2 + \dots + U_n$, 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 se $X_1 \sim B(n_1, p)$ e $X_2 \sim B(n_2, p)$ allora $X_1 + X_2 \sim B(n_1 + n_2, p) = B(n, p)$, $n = n_1 + n_2$.

Per l'osservazione di sopra, possiamo scrivere:

$$X_1 = U_1 + U_2 + \dots + U_{n_1} \quad \text{ove } U_i \text{ sono } B(1, p)$$

$$X_2 = V_1 + V_2 + \dots + V_{n_2} \quad \text{ove } V_i \text{ sono } B(1, p)$$

Notare che U_i sono indep. da V_j .

$$\begin{aligned} \text{Allora: } X_1 + X_2 &= (U_1 + \dots + U_{n_1}) + (V_1 + \dots + V_{n_2}) \\ &= \sum_{k=1}^{n_1+n_2} W_k, \quad W_k \sim B(1, p) \end{aligned}$$

$$\text{Dunque } X_1 + X_2 \sim B(n_1 + n_2, p) \quad \blacksquare$$

$$\Rightarrow \sum_{l=0}^{k \wedge n} \binom{n}{l} \binom{m}{k-l} = \sum_{l=0}^{n+m} \binom{n+m}{k} \quad \text{(crossed out)}$$

Definizione

X, Y v.a. discrete si dicono 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 e Y sono indep. 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 si può generalizzare ad un vettore composto da 2 o più v.a.

Es.

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

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

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

Infatti $P(X_1=x_1, X_2=x_2, \dots, X_n=x_n) =$

$$= p^K (1-p)^{n-K} = P(X_1=x_1) \dots P(X_n=x_n)$$

ove K è il numero dei valori x_i che sono uguali a 1.

Es.

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

La distrib. congiunta di $Z = (X, Y)$ nel caso di rimpasto ha f. di prob. $p_{ij} = \frac{1}{36}$, mentre

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

e X, Y sono indipendenti.

Nel caso in cui non si rispettano le prime,

$$\text{si ha:} \quad p_{ij} = \frac{1}{30} \neq p_i \cdot p_j = \frac{1}{36}$$

In questo caso X e Y non sono indipendenti.

Def.

Se X e Y hanno densità congiunta $p(x, y)$, si chiama 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 $X=x$.

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

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

Allora, come funzione della variabile x , la densità condizionale di X dato $Y=y$ è una densità.

Essa è la densità di X sapendo che Y ha assunto il valore y .

Se X e Y sono indep. 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. di prob. (densità) congiunta $p(x, y)$. Allora $Z = X + Y$ ha densità:

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

Dim.

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

Osserviamo che, se X è una v.a. d -dimensionale la distrib. congiunta è nota $\{p(x)\}$ e, $x \in \mathbb{R}^d$ 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 la (*) con $\phi(x, y) = x + y$.

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

$$= \{(x, z-x), x \in \mathbb{R}\}$$

Perché $\phi(x, y) = x + y = z$, otteniamo:

$$P(Z=z) = P(X+Y=z) = P(\phi(X, Y)=z) =$$

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

X, Y indep $\Rightarrow \phi(X), \psi(Y)$ indep se ϕ, ψ invertibili
 $P(\phi(X)=\phi(x_i), \psi(Y)=\psi(y_j)) = P(X=x_i, Y=y_j) = P(X=x_i)P(Y=y_j)$
 $= P(\phi(X)=\phi(x_i)) \cdot P(\psi(Y)=\psi(y_j))$

PROP. 2

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

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

Dm.

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

ESEMPIO (SOMMA DI V.A. DI POISSON)

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

Dm.

Per la Prop. 2.:

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

Ritornare che λ e μ sono v.a. di Poisson assume solo valori interi $i \in \mathbb{N}$. Dunque $p_1(n) \neq 0$ solo se n è intero ≥ 0 . Inoltre $p_2(z-n) \neq 0$ solo se n è intero e $z-n \geq 0$ ovvero $n \leq z$. Saremmo i al posto di n e k al posto di z

Distribuzione di Pascal

8 b's

In un esperimento consistente in n prove indipendenti, calcoliamo la probabilità che il k -esimo successo si verifichi nella i -esima prova:

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

ES : la prob. che un bimbo esposto ad una malattia contagiosa la contraiga è p .

(i) se $p = \frac{1}{5}$, qual è la prob. che il dodicesimo bimbo esposto sia il terzo a contrarla?

(ii) in un campione di 5000 bambini, se $p = 0.001$, calcolare la prob. che il # bambini che contraggono la malattia sia ≤ 2 .

Sol $K=3, i=12$

(i) $P(\text{III successo alla } 12^{\text{ma}} \text{ volta}) = \binom{11}{2} \left(\frac{1}{5}\right)^3 \left(\frac{4}{5}\right)^9 = 0.0591$

(ii) $X \sim B(5000, 10^{-3})$

$$P(X=0) + P(X=1) + P(X=2) = \sum_{k=0}^2 \binom{5000}{k} (10^{-3})^k (1-10^{-3})^{5000-k}$$

[con l'appross. di Poisson (\rightarrow poi) $\lambda \approx np = 5$ e

tale prob. viene $e^{-5} (1 + 5 + \frac{25}{2}) = 18.5 e^{-5} \approx 0.124$

ESEMPIO 2 (SOMMA DI VARIABILI BINOMIALI)

→ pag 14

16 h/s

ESEMPIO 3

Due monete vengono lanciate 10 volte fino a che entrambe almeno ottenute almeno una volta Testa.

Qual è la prob. di occorrenza K lanci? $\max(S, T) = K$

Soluz.:

Se S e T sono i n. di lanci necessari per la 1^a e la 2^a moneta avere Testa, allora $S-1$ e $T-1$ sono v.e. con distrib. geometrica, indipendenti.

Occorre calcolare la densità associata di $Z = \max(S, T)$

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

$k=1, \dots$; $h=1, \dots$

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

Se avessimo voluto la f.d. legge di 16 ter

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

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

Dunque: ~~Alcune~~ $Y-1$ è Geometrica di parametro p'

$$P(Y \leq k) = 1 - [1 - (1-p)^{k+1} - (1-q)^{k+1} + (1-p)^{k+1}(1-q)^{k+1}] = 1 - [(1-p)^{k+1} + (1-q)^{k+1} - (1-p)^{k+1}(1-q)^{k+1}]$$

$$\Rightarrow Y-1 \text{ è Geometrica di parametro } p' = (1-p)(1-q)$$

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

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

$1 - (1-\theta)^k$ che è la f.d.d. di una geom. modificata di par. $\theta = p + q - pq$.

Dunque $Y = \min(S, T)$ è un temp. di 1° successo con parametro $\theta = p + q - pq$

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

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

Def

Se X e Y sono variabili casuali con $p(x, y)$

Densità condiz. di X dato $Y=y$:

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

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

Analog. in def. $p_{Y|X}(y|x)$

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

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

Quindi $p_{X|Y}(x|y)$ ~~è una variabile~~
~~casuale~~ come funzione di x è una densità.

Se X e Y sono indep e $p_Y(y) > 0 \Rightarrow$

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

Calcoli con densità

- 1) $X \sim \text{geom}(p)$ $F_X(k) = P(X \leq k) = 1 - \sum_{i=0}^{k-1} (1-p)^i = 1 - \frac{1-(1-p)^k}{1-(1-p)} = 1 - (1-p)^k$
- 2) Distrib. di $\max(X, Y)$, con (X, Y)
- 3) Esempio 1.9, 1.55 ; 1.12
- 4) vali di 1.20