

ESERCITAZIONE 7 SOLUZIONI

Esercizio 1 (n. 6.42 del Ross) La densità congiunta di X e Y è data da

$$f(x, y) = \begin{cases} xe^{-x(y+1)} & x > 0, y > 0 \\ 0 & \text{altrove} \end{cases}$$

- a) Si determini la densità condizionata di X dato $Y = y$ e di Y dato $X = x$.
b) Si determini la densità di $Z = XY$.

Soluzione:

a) La densità condizionata di X dato $Y = y$ si ottiene come rapporto della densità congiunta e della densità marginale della Y : è necessario dunque calcolare prima quest'ultima come segue

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= \int_0^{+\infty} xe^{-x(y+1)} dx \\ &= [\text{ponendo } z = x(y+1)] \\ &= \int_0^{+\infty} \frac{z}{y+1} \frac{1}{y+1} e^{-z} dz \\ &= \frac{1}{(y+1)^2} \Gamma(2) = \frac{1}{(y+1)^2} \end{aligned}$$

per $y > 0$. Quindi si ha

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{(y+1)^2} & y > 0 \\ 0 & \text{altrove} \end{cases}$$

e

$$f_{X|Y}(x|Y=y) = \begin{cases} (y+1)^2 xe^{-x(y+1)} & x > 0 \\ 0 & \text{altrove} \end{cases}$$

per $y > 0$.

Allo stesso modo ricaviamo la densità marginale della v.a. X (per $x > 0$)

$$\begin{aligned} f_X(x) &= xe^{-x} \int_0^{+\infty} e^{-xy} dy \\ &= xe^{-x} \left[-\frac{e^{-xy}}{x} \right]_0^{+\infty} \\ &= e^{-x} \end{aligned}$$

e quindi

$$f_X(x) = \begin{cases} e^{-x} & x > 0 \\ 0 & \text{altrove} \end{cases} .$$

Dividendo la densità congiunta per l'espressione appena ottenuta si ottiene la densità condizionata di Y dato $X = x$:

$$f_{Y|X}(y|X=x) = \begin{cases} xe^{-xy} & y > 0 \\ 0 & \text{altrove} \end{cases}$$

per $x > 0$.

b) Per ottenere la densità di $Z = XY$ consideriamo innanzitutto che $X, Y \in [0, +\infty)$ q.c. e quindi $Z \in [0, +\infty)$ q.c.

La f.r., per $z > 0$, è

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P(Z < z) \\ &= P(XY < z) \\ &= P\left(Y < \frac{z}{X}\right). \end{aligned}$$

Si tratta di integrare la densità congiunta sulla regione del I quadrante che si trova al di sotto dell'iperbole $xy = z$ (per $z > 0$). Quindi si ha

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= \int_0^{+\infty} dx \int_0^{z/x} x e^{-x(y+1)} dy \\ &= \int_0^{+\infty} x e^{-x} dx \int_0^{z/x} e^{-xy} dy \\ &= \int_0^{+\infty} x e^{-x} \left[-\frac{e^{-xy}}{x} \right]_0^{z/x} dx \\ &= \int_0^{+\infty} x e^{-x} (1 - e^{-z}) dx \\ &= 1 - e^{-z}. \end{aligned}$$

Quindi la f.r. è

$$F_Z(z) = \begin{cases} 0 & z \leq 0 \\ 1 - e^{-z} & z > 0 \end{cases}$$

che corrisponde alla f.r. della $Exp(1)$.

Esercizio 2 Siano X e Y due v.a. indipendenti con distribuzione geometrica di parametro p . Calcolare la distribuzione della v.a. $Z = \max(X, Y) - X$.

Soluzione: iniziamo col considerare che X, Y hanno entrambe come spettro l'insieme $\{1, 2, \dots\}$ mentre lo spettro della nuova v.a. è $\{0, 1, \dots\}$. Calcoliamo la sua distribuzione di probabilità (come sempre nel caso di v.a. discrete non conviene lavorare con la f.r.): per $k = 0, 1, \dots$ si ha

$$\begin{aligned} P(Z = k) &= P(\max(X, Y) - X = k) \\ &= P\{(\max(X, Y) - X = k) \cap \Omega\} \\ &= P\{(\max(X, Y) - X = k) \cap (X \geq Y)\} + \\ &\quad + P\{(\max(X, Y) - X = k) \cap (X < Y)\}. \end{aligned}$$

Notiamo che, trattandosi di v.a. discrete, è importante prestare attenzione al fatto che le disuguaglianze siano o meno strette. Quindi si ha

$$\begin{aligned} P(Z = k) &= P\{X - X = k, X \geq Y\} + \\ &\quad + P\{Y - X = k, X < Y\}. \end{aligned}$$

Dobbiamo ora distinguere i due casi $k = 0$ e $k > 0$ (poichè nel primo caso si ha solo il primo termine, mentre nel secondo caso si ha solo il secondo termine).

Per $k = 0$ (ricordando che $q = 1 - p$)

$$\begin{aligned}
P(Z = 0) &= P\{X \geq Y\} \\
&= \sum_{r=1}^{\infty} \sum_{j=r}^{\infty} P\{X = j, Y = r\} \\
&= \sum_{r=1}^{\infty} \sum_{j=r}^{\infty} p^2 q^{j-1} q^{r-1} \\
&= p^2 \sum_{r=1}^{\infty} q^{2r-2} \sum_{j=r}^{\infty} q^{j-r} \\
&= [\text{ponendo } j - r = l] \\
&= p^2 \sum_{r=1}^{\infty} q^{2r-2} \sum_{l=0}^{\infty} q^l \\
&= p^2 \sum_{r=1}^{\infty} q^{2r-2} \frac{1}{1-q} \\
&= p \sum_{r=1}^{\infty} q^{2(r-1)} = p \sum_{s=0}^{\infty} q^{2s} \\
&= p \frac{1}{1-q^2} = \frac{1}{1+q}.
\end{aligned}$$

Per $k = 1, 2, \dots$ si ha invece

$$\begin{aligned}
P(Z = k) &= P\{Y - X = k, X < Y\} \\
&= P\{Y - X = k\} \\
&= \sum_{r=1}^{\infty} P\{Y - X = k, X = r\} \\
&= \sum_{r=1}^{\infty} P(Y = r + k) P(X = r) \\
&= \sum_{r=1}^{\infty} p^2 q^{r+k-1} q^{r-1} \\
&= p^2 q^k \sum_{r=1}^{\infty} q^{2r-2} = p^2 q^k \frac{1}{1-q^2} \\
&= \frac{pq^k}{1+q}.
\end{aligned}$$

Verifichiamo che si tratta di una distribuzione di probabilità ben definita (ovviamente entrambe le espressioni sono non negative): infatti

$$\begin{aligned}
 & \frac{1}{1+q} + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{pq^k}{1+q} \\
 = & \frac{1}{1+q} + \frac{pq}{1+q} \sum_{k=1}^{\infty} q^{k-1} \\
 = & \frac{1}{1+q} + \frac{pq}{1+q} \frac{1}{1-q} \\
 = & \frac{1}{1+q} + \frac{q}{1+q} = 1.
 \end{aligned}$$

Esercizio 3 L'urna U contiene una proporzione p di palline bianche. Se indichiamo con B il numero di palline bianche estratte in n estrazioni con reimpulso da U , si calcolino media e varianza di B . (Si può adottare il metodo diretto o sfruttare il fatto che la Binomiale di parametri n e p è una somma di n v.a. indipendenti e bernoulliane di parametro p).

Soluzione: Abbiamo già visto a lezione che per $B \sim Bin(n, p)$ si ha $E(B) = np$. Infatti se calcoliamo il v.m. con il metodo diretto abbiamo

$$\begin{aligned}
 E(B) &= \sum_{j=0}^n j \binom{n}{j} p^j (1-p)^{n-j} \\
 &= \sum_{j=1}^n j \frac{n!}{j!(n-j)!} p^{j-1+1} (1-p)^{n-1-(j-1)} \\
 &= np \sum_{j=1}^n \frac{(n-1)!}{(j-1)!(n-1-(j-1))!} p^{j-1} (1-p)^{n-1-(j-1)} \\
 &= [\text{ponendo } j-1=l] \\
 &= np \sum_{l=0}^{n-1} \frac{(n-1)!}{l!(n-1-l)!} p^l (1-p)^{n-1-l} \\
 &= np
 \end{aligned}$$

dove, nell'ultimo passaggio si è applicato il teorema binomiale, per il quale si ha che

$$\begin{aligned}
 & \sum_{l=0}^m \frac{m!}{l!(m-l)!} p^l (1-p)^{m-l} \\
 = & \sum_{l=0}^m \binom{m}{l} p^l (1-p)^{m-l} = (p + (1-p))^m = 1.
 \end{aligned}$$

Altrimenti potevamo considerare che $B = X_1 + \dots + X_n$ dove le v.a. X_j sono

indipendenti e distribuite come v.a. *Bernoulli*(p) per ogni $j = 1, \dots, n$. Quindi

$$\begin{aligned} E(B) &= E(X_1 + \dots + X_n) \\ &= E(X_1) + \dots + E(X_n) = np, \end{aligned}$$

ricordando che per $X_j \sim \text{Bern}(p)$ si ha $E(X_j) = p$, per ogni j .

Per la varianza possiamo utilizzare il metodo diretto e il fatto che

$$V(B) = E(B^2) + (EB)^2.$$

Quindi cominciamo a calcolare il momento secondo della Bin.

$$\begin{aligned} E(B^2) &= \sum_{j=0}^n j^2 \binom{n}{j} p^j (1-p)^{n-j} \\ &= np \sum_{j=1}^n j \frac{(n-1)!}{(j-1)!(n-j)!} p^{j-1} (1-p)^{n-j} \\ &= np \sum_{j=1}^n j \binom{n-1}{j-1} p^{j-1} (1-p)^{n-j} \\ &= [\text{ponendo } j-1 = l] \\ &= np \sum_{l=0}^{n-1} (l+1) \binom{n-1}{l} p^l (1-p)^{n-l-1} \\ &= np \sum_{l=0}^{n-1} l \binom{n-1}{l} p^l (1-p)^{n-l-1} + \\ &\quad + np \sum_{l=0}^{n-1} \binom{n-1}{l} p^l (1-p)^{n-l-1} \\ &= np [(n-1)p + 1], \end{aligned}$$

dove, nell'ultimo passaggio si è riconosciuto nel primo termine il v.m. di una $\text{Bin}(n-1, p)$ e nel secondo termine la somma delle probabilità di una $\text{Bin}(n-1, p)$. Quindi si ha

$$\begin{aligned} V(B) &= n^2 p^2 - np^2 + np - n^2 p^2 \\ &= np(1-p). \end{aligned}$$

Sfruttando il fatto che la binomiale è la somma di n bernoulliane indipendenti potevamo ricavare la varianza come segue

$$\begin{aligned} V(B) &= V(X_1 + \dots + X_n) \\ &= V(X_1) + \dots + V(X_n). \end{aligned}$$

Per $X_j \sim \text{Bern}(p)$ la varianza è pari a

$$\begin{aligned} V(X_j) &= E(X_j^2) - (EX_j)^2 \\ &= [0(1-p) + 1^2 p] - p^2 \\ &= p - p^2 = p(1-p) \end{aligned}$$

e quindi si ha

$$V(B) = np(1 - p).$$

Esercizio 4 Supponiamo di avere due urne U_1 e U_2 , con proporzione di palline bianche rispettivamente pari a p_1 e p_2 , e di estrarre da esse (con reimbussolamento) rispettivamente k_1 e k_2 palline. Tutte le palline estratte vengono poi sistemate in una terza urna U_3 .

Se definiamo con X la proporzione di palline bianche nell'urna U_3 , calcolare $E(X)$ e $V(X)$.

Soluzione: Indichiamo con B_i il numero di palline bianche estratte dall'urna U_i , per $i = 1, 2$, allora si ha che

$$B_i \sim \text{Bin}(k_i, p_i)$$

e che, per il meccanismo di estrazione dalle urne, le v.a. B_1 e B_2 sono indipendenti.

Chiaramente, per quanto visto nell'esercizio n.4,

$$E(B_i) = k_i p_i, \quad V(B_i) = k_i p_i (1 - p_i).$$

La proporzione di palline bianche nell'urna U_3 è

$$X = \frac{B_1 + B_2}{k_1 + k_2}$$

per cui, per la linearità del valore atteso,

$$E(X) = \frac{E(B_1) + E(B_2)}{k_1 + k_2} = \frac{k_1 p_1 + k_2 p_2}{k_1 + k_2}.$$

Per la varianza, grazie all'indipendenza tra B_1 e B_2 si ha

$$\begin{aligned} V(X) &= V\left(\frac{B_1 + B_2}{k_1 + k_2}\right) \\ &= \frac{V(B_1) + V(B_2)}{(k_1 + k_2)^2} \\ &= \frac{k_1 p_1 (1 - p_1) + k_2 p_2 (1 - p_2)}{(k_1 + k_2)^2}. \end{aligned}$$

Esercizio 5 Siano X e Y due v.a. indipendenti con distribuzione geometrica di parametro p .

a) Calcolare $P(X < 2Y)$.

b) Calcolare la distribuzione di $Z = X + Y$.

c) Calcolare $P(X = x | Z = z) = P(X = x | X + Y = z)$. E' vero o falso che la distribuzione di X condizionata all'evento $(X + Y = z)$ è l'uniforme discreta sull'insieme $\{1, 2, \dots, z - 1\}$.

d) Calcolare $E(X + 2Y)$ e $V(X + 2Y)$, tenendo conto che per una v.a. $X \sim \text{Geom}(p)$ si ha $EX = 1/p$ e $V(X) = q/p^2$.

Soluzione:

a) Poichè $X, Y \sim \text{Geom}(p)$ gli spettri delle due v.a. sono $S_X = S_Y = \{1, 2, \dots\}$ e quindi (intersecando con l'evento certo e sfruttando l'indipendenza delle due variabili) si ha

$$\begin{aligned}
 P(X < 2Y) &= P[(X < 2Y) \cap \Omega] \\
 &= \sum_{y=1}^{\infty} P(X < 2Y, Y = y) \\
 &= \sum_{y=1}^{\infty} P(X < 2y)P(Y = y) \\
 &= \sum_{y=1}^{\infty} pq^{y-1} \sum_{x=1}^{2y-1} pq^{x-1} \\
 &= [\text{ponendo } l = x - 1] \\
 &= p^2 \sum_{y=1}^{\infty} q^{y-1} \sum_{l=0}^{2y-2} q^l \\
 &= p^2 \sum_{y=1}^{\infty} q^{y-1} \frac{1 - q^{2y-1}}{1 - q} \\
 &= p \left[\sum_{y=1}^{\infty} q^{y-1} - \sum_{y=1}^{\infty} q^{3y-2} \right] \\
 &= 1 - pq \sum_{y=1}^{\infty} q^{3(y-1)} \\
 &= 1 - pq \frac{1}{1 - q^3} \\
 &= 1 - \frac{pq}{(1 - q)(1 + q + q^2)} \\
 &= 1 - \frac{q}{1 + q + q^2}.
 \end{aligned}$$

b) Calcoliamo la distribuzione di $Z = X + Y$, dopo aver considerato che $S_z = \{2, 3, \dots\}$, usando la formula di convoluzione per v.a. discrete indipendenti, ovvero

$$P(Z = z) = P(X + Y = z) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} P(X = x)P(Y = z - x).$$

Poichè $x, y \in \{1, 2, \dots\}$ q.c., si ha, per $z = 2, \dots$,

$$\begin{aligned} P(Z = z) &= \sum_{x=1}^z P(X = x)P(Y = z - x) \\ &= \sum_{x=1}^z pq^{x-1}pq^{z-x-1} \\ &= p^2 \sum_{x=1}^z q^{z-2} = p^2 q^{z-2} (z - 1). \end{aligned}$$

La distribuzione di Z è detta Binomiale Negativa di parametri 2 e p .

Tale risultato può essere spiegato nel modo seguente: la v.a. Binomiale Negativa è definita come il "tempo di attesa del k -esimo successo" nello schema di estrazione dall'urna bernoulliano. Nelle lezioni sulle estrazioni da un'urna, avevamo calcolato che, se definiamo con T_k il numero di prove necessarie per ottenere il k -esimo successo (quando le prove sono indipendenti), si ha

$$\begin{aligned} P(T_k = n) &= P((k - 1) \text{ succ.in } (n - 1) \text{ prove} \cap (\text{succ. all}'n\text{-esima prova})) \\ &= \binom{n-1}{k-1} p^k (1-p)^{n-k}, \end{aligned}$$

per $n \in (k, k + 1, \dots)$. Quindi $T_k \sim Bin.Neg(k, p)$. Nel nostro caso si ha $k = 2$ e perciò la v.a. Z rappresenta il tempo di attesa del secondo successo in uno schema di estrazioni bernoulliane; ciò concorda con il fatto che $Z = X + Y$ (con X e Y indipendenti tra loro) e che X, Y rappresentano ciascuna il tempo di attesa del primo successo sempre in uno schema bernoulliano.

c) Calcoliamo $P(X = x | Z = z)$, tenendo conto che $z \in \{2, 3, \dots\}$ e $x \in \{1, 2, \dots\}$

$$\begin{aligned} P(X = x | Z = z) &= P(X = x | X + Y = z) \\ &= \frac{P(X = x, X + Y = z)}{P(X + Y = z)} \\ &= \frac{P(X = x)P(Y = z - x)}{P(Z = z)} \\ &= \frac{pq^{x-1}pq^{z-x-1}}{p^2q^{z-2}(z-1)} = \frac{1}{z-1} \end{aligned}$$

e quindi è vero che la distribuzione di X condizionata all'evento $(X + Y = z)$ è l'uniforme discreta sull'insieme $\{1, 2, \dots, z - 1\}$. Intuitivamente ciò si può spiegare considerando che, se si condiziona sul fatto che il tempo di attesa del secondo successo (ovvero la v.a. Z) sia pari ad un certo valore z , allora il tempo di attesa del primo successo (ovvero la v.a. X) potrà assumere, con uguale probabilità tutti i possibili valori da 1 a $z - 1$.

d) Poichè per una v.a. $X \sim Geom(p)$ si ha $EX = 1/p$ e $V(X) = q/p^2$, allora

$$\begin{aligned} E(X + 2Y) &= E(X) + 2E(Y) \\ &= \frac{3}{p} \end{aligned}$$

e

$$\begin{aligned} V(X + 2Y) &= V(X) + 4V(Y) \\ &= \frac{q + 4q}{p^2} = \frac{5q}{p^2}. \end{aligned}$$

Esercizio 6 Sia $U \sim Exp(\lambda)$ e sia $\alpha > 0$, definiamo una nuova v.a. come $X = U^{1/\alpha}$.

a) Determinare la distribuzione di X con i due metodi conosciuti. (Nota: poichè $U > 0$ q.c., si può utilizzare il Teorema poichè sull'intervallo $(0, +\infty)$ la funzione è invertibile).

b) Calcolare i momenti $E(X^r)$ della X , per $r \geq 1$.

Soluzione:

a) Definiamo la trasformazione, invertibile su $[0, +\infty)$, $x = g(u) = u^{1/\alpha}$. Quindi si ha $u = h(x) = x^\alpha$. Applicando il Teorema, otteniamo la densità della nuova variabile, che ha come supporto anch'essa $[0, +\infty)$:

$$\begin{aligned} f_X(x) &= f_U(h(x))|h'(x)| \\ &= \lambda e^{-\lambda x^\alpha} \alpha x^{\alpha-1} \quad x > 0. \end{aligned}$$

Tale distribuzione l'avevamo già incontrata nell'esercitazione 5 (esercizio n.4) ed è chiamata Weibull di parametri λ e α .

In alternativa potevamo ricavare la f.r. della X :

$$\begin{aligned} F_X(x) &= P(U^{1/\alpha} < x) \\ &= P(U < x^\alpha) \\ &= \int_0^{x^\alpha} \lambda e^{-\lambda u} du \\ &= \lambda \left[-\frac{e^{-\lambda u}}{\lambda} \right]_0^{x^\alpha} \\ &= 1 - e^{-\lambda x^\alpha} \quad x > 0, \end{aligned}$$

per cui la f.r. è

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & x \leq 0 \\ 1 - e^{-\lambda x^\alpha} & x > 0 \end{cases} .$$

Come si vede essa coincide con la f.r. della Weibull (vedi eserc.5).

b) Per calcolare i momenti di ordine r della X cominciamo dal caso più semplice $r = 1$.

$$\begin{aligned}
 EX &= \lambda\alpha \int_0^{+\infty} x e^{-\lambda x^\alpha} x^{\alpha-1} dx \\
 &= [\text{ponendo } \lambda x^\alpha = y] \\
 &= \lambda\alpha \int_0^{+\infty} e^{-y} \frac{y}{\lambda\alpha} \frac{1}{\lambda^{1/\alpha}} y^{\frac{1}{\alpha}-1} dy \\
 &= \frac{1}{\lambda^{1/\alpha}} \int_0^{+\infty} e^{-y} y^{\frac{1}{\alpha}+1-1} dy \\
 &= \frac{1}{\lambda^{1/\alpha}} \Gamma\left(\frac{1}{\alpha} + 1\right).
 \end{aligned}$$

Notiamo che questo risultato coincide con quello ottenuto nell'esercitazione 5 (eserc.n.6), in cui avevamo calcolato il v.m. di una Weibull($\lambda, \frac{1}{\beta}$): se poniamo $\alpha = \frac{1}{\beta}$ otteniamo infatti $\lambda^{-\beta} \Gamma(\beta + 1)$.

Per $r > 1$ ripetiamo lo stesso ragionamento

$$\begin{aligned}
 E(X^r) &= \lambda\alpha \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x^\alpha} x^{r+\alpha-1} dx \\
 &= \lambda\alpha \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x^\alpha} (x^\alpha)^{\frac{r+\alpha-1}{\alpha}} dx \\
 &= [\text{ponendo } \lambda x^\alpha = y] \\
 &= \lambda\alpha \int_0^{+\infty} e^{-y} \left(\frac{y}{\lambda}\right)^{\frac{r+\alpha-1}{\alpha}} \frac{1}{\alpha} \frac{1}{\lambda^{1/\alpha}} y^{\frac{1}{\alpha}-1} dy \\
 &= \frac{1}{\lambda^{r/\alpha}} \int_0^{+\infty} e^{-y} y^{\frac{r}{\alpha}} dy \\
 &= \frac{1}{\lambda^{r/\alpha}} \Gamma\left(\frac{r}{\alpha} + 1\right).
 \end{aligned}$$

Esercizio 7 Sia $X \sim Unif(0, 1)$. Calcolare la distribuzione di probabilità della v.a. definita come segue

$$Y = \begin{cases} \sqrt{2X} & 0 < X < \frac{1}{2} \\ 2 - \sqrt{2 - 2X} & \frac{1}{2} \leq X < 1 \end{cases},$$

usando i due metodi conosciuti. (Nota: anche in questo caso, poichè la v.a. X è q.c. positiva, si può usare il Teorema per ricavare la densità della trasformazione nei due intervalli).

Soluzione:

Innanzitutto notiamo che la v.a. $Y \in (0, 2)$ q.c., ma dobbiamo distinguere tra i due intervalli

$$\begin{aligned}
 0 &< y < 1 && \text{per } 0 < x < \frac{1}{2} \\
 1 &\leq y < 2 && \text{per } \frac{1}{2} \leq x < 1.
 \end{aligned}$$

Definiamo ora due trasformazioni diverse nei due intervalli, separatamente:
per $0 < x < \frac{1}{2}$ e $0 < y < 1$, si ha

$$y = g(x) = \sqrt{2x}$$

con inversa $x = h(y) = \frac{y^2}{2}$ e $h'(y) = y$. Quindi la densità della v.a. Y è:

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= f_X\left(\frac{y^2}{2}\right) y \\ &= 1_{(0,1)}\left(\frac{y^2}{2}\right) y \\ &= 1_{(0,1)}(y) y. \end{aligned}$$

Per $\frac{1}{2} \leq x < 1$ e $1 \leq y < 2$, si ha

$$y = g(x) = 2 - \sqrt{2 - 2x}$$

con inversa $x = h(y) = 1 - \frac{(2-y)^2}{2}$ e $h'(y) = 2 - y > 0$. Quindi la densità della v.a. Y su questo intervallo è:

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= f_X\left(1 - \frac{(2-y)^2}{2}\right) (2-y) \\ &= 1_{(0,1)}\left(1 - \frac{(2-y)^2}{2}\right) (2-y) \\ &= 1_{(1,2)}(y) (2-y). \end{aligned}$$

Quindi si ha

$$f_Y(y) = \begin{cases} y & 0 < y < 1 \\ 2 - y & 1 \leq y < 2 \end{cases}$$

che è detta triangolare sull'intervallo $(0, 2)$

In alternativa possiamo ricavare la distribuzione di probabilità, nel modo seguente:

$$\begin{aligned} P(Y < y) &= P\left\{(Y < y) \cap \left[\left(0 < X < \frac{1}{2}\right) \cup \left(\frac{1}{2} \leq X < 1\right)\right]\right\} \\ &= P\left\{\sqrt{2X} < y, 0 < X < \frac{1}{2}\right\} + \\ &\quad + P\left\{2 - \sqrt{2 - 2X} < y, \frac{1}{2} \leq X < 1\right\}. \end{aligned}$$

Distinguiamo i due casi: per $0 < y < 1$ il secondo termine è nullo, poichè per $\frac{1}{2} \leq x < 1$ si ha $1 < 2 - \sqrt{2 - 2X} < 2$ e quindi non può essere $2 - \sqrt{2 - 2x} <$

$y < 1$. Perciò, in questo caso, si ha

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y < y) \\ &= P\left\{X < \frac{y^2}{2}, 0 < X < \frac{1}{2}\right\} \\ &= \int_0^{y^2/2} 1_{(0,1)}(x) dx = \frac{y^2}{2} \quad 0 < y < 1. \end{aligned}$$

Nel secondo caso ($1 \leq y < 2$) entrambi i termini sono diversi da zero, ma per $0 < X < \frac{1}{2}$ si ha $0 < \sqrt{2X} < 1$ e quindi

$$\left\{0 < X < \frac{1}{2}\right\} \subset \left\{\sqrt{2X} < y\right\}$$

poichè $1 \leq y < 2$. Quindi

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y < y) \\ &= P\left\{0 < X < \frac{1}{2}\right\} + \\ &\quad + P\left\{2 - \sqrt{2 - 2X} < y, \frac{1}{2} \leq X < 1\right\} \\ &= \frac{1}{2} + P\left\{1 - \frac{(2-y)^2}{2} > X, \frac{1}{2} \leq X < 1\right\} \\ &= \frac{1}{2} + P\left\{\frac{1}{2} \leq X < 1 - \frac{(2-y)^2}{2}\right\} \\ &= \frac{1}{2} + \int_{1/2}^{1 - \frac{(2-y)^2}{2}} 1_{(0,1)}(x) dx \\ &= \frac{1}{2} + 1 - \frac{(2-y)^2}{2} - \frac{1}{2} \\ &= \frac{2 - (2-y)^2}{2} \quad 1 \leq y < 2. \end{aligned}$$

Perciò la f.r. è

$$F_Y(y) = \begin{cases} 0 & y \leq 0 \\ \frac{y^2}{2} & 0 < y \leq 1 \\ \frac{2 - (2-y)^2}{2} & 1 < y \leq 2 \\ 1 & y > 2 \end{cases}$$

che, derivata rispetto a y , ci ridà la funzione di densità triangolare.

Esercizio 8 Siano X e Y v.a. indipendenti ed entrambe esponenziali di parametro λ . Si calcoli

$$P(X > Y)$$

e si dia un'interpretazione intuitiva del risultato.

Soluzione:

La probabilità richiesta si calcola integrando la densità congiunta (ottenuta facendo il prodotto delle marginali, poichè le due v.a. sono indipendenti)

$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} \lambda^2 e^{-\lambda y} e^{-\lambda x} & x \geq 0, y \geq 0 \\ 0 & \text{altrove} \end{cases}$$

sulla regione del I quadrante al di sotto della bisettrice.

Quindi si dovrà calcolare

$$\begin{aligned} P(X > Y) &= \int_0^{+\infty} dy \int_y^{+\infty} \lambda^2 e^{-\lambda y} e^{-\lambda x} dx \\ &= \lambda \int_0^{+\infty} e^{-\lambda y} [-e^{-\lambda x}]_y^{+\infty} dy \\ &= \frac{2\lambda}{2} \int_0^{+\infty} e^{-2\lambda y} dy = \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

A tale risultato si poteva giungere intuitivamente considerando che la distribuzione delle variabili è assolutamente continua ed è simmetrica rispetto alle due componenti: quindi si ha

$$\begin{aligned} 1 &= P(\Omega) = P(X > Y) + P(Y \leq X) \\ &= 2P(X > Y). \end{aligned}$$

Esercizio 9 Sia (U, V) una v.a. doppia con densità congiunta pari a

$$f_{U,V}(u,v) = \begin{cases} v\lambda^2 e^{-\lambda v} & v > 0, 0 < u < 1 \\ 0 & \text{altrove} \end{cases}.$$

Quanto vale in questo caso la $P(U > V)$?

Soluzione:

In questo caso la regione su cui integrare è data dall'intersezione tra il supporto della v.a. congiunta costituito da $(0, +\infty) \times (0, 1)$ con il semipiano al di sopra della bisettrice $U = V$.

$$\begin{aligned} P(U > V) &= \tag{1} \\ &= \int_0^1 dv \int_v^1 v\lambda^2 e^{-\lambda v} du \\ &= \lambda^2 \int_0^1 (1-v)v e^{-\lambda v} dv \\ &= \lambda^2 \int_0^1 v e^{-\lambda v} dv - \lambda^2 \int_0^1 v^2 e^{-\lambda v} dv \end{aligned}$$

Calcoliamo, per parti, il I integrale:

$$\begin{aligned}\int_0^1 v e^{-\lambda v} dv &= \left[-\frac{e^{-\lambda v} v}{\lambda} \right]_0^1 + \frac{1}{\lambda} \int_0^1 e^{-\lambda v} dv \\ &= \frac{1}{\lambda^2} - e^{-\lambda} \left(\frac{1}{\lambda} + \frac{1}{\lambda^2} \right)\end{aligned}\quad (2)$$

e, allo stesso modo, il secondo integrale:

$$\begin{aligned}\int_0^1 v^2 e^{-\lambda v} dv &= \left[-\frac{e^{-\lambda v} v^2}{\lambda} \right]_0^1 + \frac{2}{\lambda} \int_0^1 v e^{-\lambda v} dv \\ &= \frac{2}{\lambda^3} - \frac{e^{-\lambda}}{\lambda} - \frac{2}{\lambda} e^{-\lambda} \left(\frac{1}{\lambda} + \frac{1}{\lambda^2} \right).\end{aligned}\quad (3)$$

Sostituendoli nella (1) si ottiene

$$\begin{aligned}P(U > V) &= \lambda^2 \left[\frac{1}{\lambda^2} - e^{-\lambda} \left(\frac{1}{\lambda} + \frac{1}{\lambda^2} \right) - \frac{2}{\lambda^3} + \frac{e^{-\lambda}}{\lambda} + \frac{2}{\lambda} e^{-\lambda} \left(\frac{1}{\lambda} + \frac{1}{\lambda^2} \right) \right] \\ &= 1 + e^{-\lambda} - \frac{2}{\lambda} (1 - e^{-\lambda}).\end{aligned}$$

Come verifica del risultato possiamo calcolare la probabilità $P(U \leq V)$ e verificare che la loro somma sia pari ad 1. In questo caso la densità congiunta non è simmetrica rispetto alle due componenti e quindi la probabilità calcolata è diversa da 1/2.

Per calcolare la $P(U \leq V)$ è necessario spezzare l'integrale nei due seguenti

$$\begin{aligned}P(U \leq V) &= \int_0^1 dv \int_0^v v \lambda^2 e^{-\lambda v} du + \\ &\quad + \int_1^{+\infty} dv \int_0^1 v \lambda^2 e^{-\lambda v} du.\end{aligned}$$

Iniziamo a calcolare

$$\begin{aligned}&\int_0^1 dv \int_0^v v \lambda^2 e^{-\lambda v} du \\ &= \int_0^1 v^2 \lambda^2 e^{-\lambda v} dv \\ &= \frac{2}{\lambda} - \lambda e^{-\lambda} - 2e^{-\lambda} \left(1 + \frac{1}{\lambda} \right)\end{aligned}\quad (4)$$

poichè esso coincide con la (3) moltiplicata per il fattore λ^2 . Il secondo integrale lo otteniamo come segue:

$$\begin{aligned} & \int_1^{+\infty} dv \int_0^1 v\lambda^2 e^{-\lambda v} du \\ &= \lambda^2 \int_1^{+\infty} v\lambda^2 e^{-\lambda v} dv \\ &= \lambda e^{-\lambda} + e^{-\lambda}. \end{aligned} \tag{5}$$

Sommando (4) e (5) si ottiene

$$\begin{aligned} P(U \leq V) &= \frac{2}{\lambda} - \lambda e^{-\lambda} - 2e^{-\lambda} \left(1 + \frac{1}{\lambda}\right) + \lambda e^{-\lambda} + e^{-\lambda} \end{aligned}$$

e si può verificare che

$$P(U \leq V) + P(U > V) = 1$$

Esercizio 10 Sia (X, Y) una v.a. doppia con densità congiunta pari a

$$f_{X,Y}(x, y) = \begin{cases} x + y & 0 < x < 1, 0 < y < 1 \\ 0 & \text{altrove} \end{cases}.$$

Ricavare la distribuzione di $Z = \frac{Y}{X}$.

Soluzione:

Per le variabili X e Y si ha che $X, Y \in (0, 1)$ q.c.. Quindi la nuova v.a. $Z \in (0, +\infty)$ q.c.

Per ricavare la sua distribuzione, usiamo il metodo della f.r., per la quale possiamo cominciare a scrivere

$$F_Z(z) = \begin{cases} 0 & z \leq 0 \\ ? & z > 0 \end{cases}.$$

In realtà sarà necessario suddividere l'intervallo $(0, +\infty)$ nei due intervalli $(0, 1]$ e $(1, +\infty)$, ovvero considerare separatamente i due casi $0 < z \leq 1$ e $z > 1$. Ciò si deduce dall'analisi del grafico poichè si ha

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P(Z < z) = P\left(\frac{Y}{X} < z\right) \\ &= P(Y < zX). \end{aligned}$$

Tale probabilità si ottiene integrando la densità congiunta sulla regione corrispondente all'intersezione del quadrato $[0, 1] \times [0, 1]$ con il semipiano al di sotto della retta $y = zx$. Per $0 < z \leq 1$ si deve integrare la densità congiunta sul triangolo inferiore

$$\begin{aligned}
P(Y < zX) &= \int_0^1 dx \int_0^{zx} (x+y)dy \\
&= \int_0^1 xdx \int_0^{zx} dy + \int_0^1 dx \int_0^{zx} ydy \\
&= \int_0^1 zx^2 dx + \int_0^1 \left[\frac{y^2}{2} \right]_0^{zx} dx \\
&= z \left[\frac{x^3}{3} \right]_0^1 + \frac{1}{2} \int_0^1 (zx)^2 dx \\
&= \frac{z}{3} + \frac{z^2}{6}.
\end{aligned}$$

Nel caso in cui invece $z > 1$ si deve integrare sul triangolo superiore:

$$\begin{aligned}
P(Y < zX) &= \\
&= 1 - \int_0^1 dy \int_0^{y/z} (x+y)dx \\
&= 1 - \int_0^1 \left[\frac{x^2}{2} \right]_0^{y/z} dx - \int_0^1 \frac{y^2}{z} dy \\
&= 1 - \frac{1}{6z^2} - \frac{1}{3z}.
\end{aligned}$$

Quindi la f.r. della Z è

$$F_Z(z) = \begin{cases} 0 & z \leq 0 \\ \frac{z}{3} + \frac{z^2}{6} & 0 < z \leq 1 \\ 1 - \frac{1}{6z^2} - \frac{1}{3z} & z > 1 \end{cases} \quad ..$$

Osserviamo che la f.r. è continua in $z = 0$ e in $z = 1$ e che per $z \rightarrow +\infty$ tende ad 1.

Esercizio 11 Sia (X, Y) una v.a. doppia uniforme sul triangolo T di vertici $(0, 0)$, $(\frac{1}{\alpha^2}, 0)$, $(0, 1)$. Trovare la funzione di ripartizione e la densità di $Z = \frac{X}{Y}$.

Soluzione:

Poichè $X, Y \in (0, +\infty)$ q.c. $\Rightarrow Z \in (0, +\infty)$ q.c.

Quindi bisogna calcolare la f.r. di Z per $z > 0$:

$$\begin{aligned}
F_Z(z) &= P(Z < z) \\
&= P(Y > \frac{1}{z}X) \\
&= \int \int_{\{(x,y): y > \frac{1}{z}x\}} f_{X,Y}(x,y) dx dy \\
&= 2\alpha^2 \int \int_{\{(x,y): y > \frac{1}{z}x\}} 1_{(0 < x < 1/\alpha^2, 0 < y < 1 - \alpha^2 x)} dx dy.
\end{aligned}$$

La regione R su cui si integra è un triangolo ottenuto dall'intersezione del triangolo T con la regione al di sopra della retta $y = \frac{1}{z}x$, ovvero a $R = \{(x, y) \in T : y > \frac{1}{z}x\}$. Il triangolo R ha base pari ad 1 e altezza uguale a $\frac{z}{z\alpha^2+1}$ e quindi la sua superficie è pari a

$$Area(R) = \frac{z}{2(z\alpha^2 + 1)}.$$

La f.r. è perciò

$$F_Z(z) = \begin{cases} 0 & z \leq 0 \\ \frac{z\alpha^2}{(z\alpha^2+1)} & z > 0 \end{cases}.$$

Esercizio 12 Sia (X, Y) la v.a. doppia discreta che assume i valori e le rispettive probabilità riportate nella seguente tabella:

$X \setminus Y$	a	b
1	1/4	1/2
2	1/8	1/8

Determinare i valori di a per i quali la v.a. $X + Y$ può assumere solo 3 valori distinti. In corrispondenza di tali valori di a , determinare la distribuzione di probabilità di $X + Y$.

Soluzione

La v.a. $X + Y$ assume i seguenti valori con le rispettive probabilità

$a + 1$	$\frac{1}{4}$
$a + 2$	$\frac{1}{8}$
$b + 1$	$\frac{1}{2}$
$b + 2$	$\frac{1}{8}$

Se specifichiamo i valori di a in modo che $X + Y$ assuma solo 3 valori distinti, vediamo che sono possibili due valori di a , ovvero $a = b - 1$ e $a = b + 1$.

In corrispondenza di $a = b - 1$ otteniamo che la v.a. $X + Y$ assume i seguenti valori, con le rispettive probabilità

b	$\frac{1}{4}$
$b + 1$	$\frac{1}{8} + \frac{1}{2} = \frac{5}{8}$
$b + 2$	$\frac{1}{8}$

Invece in corrispondenza di $a = b + 1$ otteniamo che la v.a. $X + Y$ assume i seguenti valori, con le rispettive probabilità

$$\begin{array}{ll} b+1 & \frac{1}{2} \\ b+2 & \frac{1}{8} + \frac{1}{4} = \frac{3}{8} \\ b+3 & \frac{1}{8} \end{array}$$