

## Soluzioni I

14/03/2005

**Esercizio 1.** Consideriamo  $Z = \lambda X^c$ , allora la funzione di distribuzione è  $F_Z(z)$  sarà data da:

$$P(Z < z) = P(\lambda X^c < z) = P\left(X < \left(\frac{z}{\lambda}\right)^{1/c}\right) = \int_0^{\frac{z}{\lambda}} \lambda c x^{c-1} e^{-\lambda x^c} dx$$

applicando il cambio di variabili  $y = \lambda x^c$  si ha che  $dy = cx^{c-1} dx$  e che gli estremi dell'integrale diventano 0 e  $z$ . Perciò

$$P(Z < z) = \int_0^z e^{-y} dy = 1 - e^{-z}$$

ovvero la funzione di distribuzione di un'esponenziale di parametro 1.

Se invece utilizziamo la funzione generatrice dei momenti dobbiamo mostrare che

$$E[e^{tZ}] = \frac{1}{1-t}$$

cioè la funzione generatrice dei momenti di un'esponenziale di parametro 1.

$$\begin{aligned} E[e^{tZ}] &= E[e^{t\lambda X^c}] = \int_0^\infty \lambda c x^{c-1} e^{-\lambda x^c} e^{t\lambda x^c} dx = \int_0^\infty \lambda c x^{c-1} e^{-(1-t)\lambda x^c} dx \\ &= \frac{1}{1-t} \int_0^\infty \lambda(1-t) c x^{c-1} e^{-(1-t)\lambda x^c} dx = \frac{1}{1-t} \end{aligned}$$

dal fatto che  $\int_0^\infty \lambda(1-t) c x^{c-1} e^{-(1-t)\lambda x^c} dx = 1$  essendo l'integrale della densità di una variabile Weibull di parametri  $(1-t)\lambda$  e  $c$ .

**Esercizio 2.** Osserviamo che  $0 < Y < 1$ . Calcoliamo la funzione di distribuzione  $F_Y(y)$

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y < y) = P\left(\frac{X}{1+X} < y\right) = P\left(X < \frac{y}{1-y}\right) \\ &= \int_0^{\frac{y}{1-y}} \frac{1}{B(a,b)} \frac{x^{a-1}}{(1+x)^{a+b}} dx = \int_0^{\frac{y}{1-y}} \frac{1}{B(a,b)} \frac{x^{a+b}}{(1+x)^{a+b}} \frac{1}{x^{b+1}} dx \end{aligned}$$

poniamo ora  $z = \frac{x}{1+x}$ , allora  $x = \frac{z}{1-z}$  e  $dx = \frac{dz}{(1-z)^2}$ :

$$F_Y(y) = \int_0^y \frac{1}{B(a,b)} z^{a+b} \frac{(1-z)^{b+1}}{z^{b+1}} \frac{dz}{(1-z)^2} = \int_0^y \frac{1}{B(a,b)} z^{a-1} (1-z)^{b-1} dz.$$

Perciò la  $F_Y(y)$  è la funzione di distribuzione di una Beta con parametri  $a, b$ .

**Esercizio 3.** La dimostrazione si basa sulla proprietà di linearità del valore atteso e sulla definizione di covarianza ( $Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$ ).

$$\begin{aligned}
& Cov\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i, \sum_{j=1}^m b_j Y_j\right) = \\
& = E\left(\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right)\left(\sum_{j=1}^m b_j Y_j\right)\right) - E\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right)E\left(\sum_{j=1}^m b_j Y_j\right) = \\
& = E\left(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j X_i Y_j\right) - \sum_{i=1}^n a_i E(X_i) \sum_{j=1}^m b_j E(Y_j) = \\
& = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j E(X_i Y_j) - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j E(X_i)E(Y_j) = \\
& = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j (E(X_i Y_j) - E(X_i)E(Y_j)) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_i b_j Cov(X_i, Y_j). \quad \square
\end{aligned}$$

**Esercizio 4.** (a) Se  $X$  è una v.a. che ammette i momenti primi e secondi allora si ha in generale

$$Var(X) = E(X^2) - (EX)^2.$$

Quindi possiamo scrivere per  $S$ :

$$(ES)^2 = E(S^2) - Var(S),$$

e sapendo che  $E(S^2) = \sigma^2$  abbiamo

$$(ES)^2 = \sigma^2 - Var(S) < \sigma^2.$$

Da cui

$$ES < \sigma.$$

(b) Ricordiamo che se  $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$  si ha che

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2.$$

Ora per calcolare  $E(S) - \sigma$  dobbiamo prima calcolare la media di  $S$ , per fare questo avremmo bisogno della sua distribuzione che non è nota, calcoliamo quindi la media di  $\sqrt{W}$  dove

$$W := \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}.$$

$$\begin{aligned}
E(\sqrt{W}) &= \int_0^\infty x^{\frac{1}{2}} \frac{1}{\Gamma(\frac{n-1}{2})} \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n-1}{2}} x^{\frac{n-1}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}} dx = \\
&= \frac{\sqrt{2}}{\Gamma(\frac{n-1}{2})} \int_0^\infty \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n}{2}} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}} dx,
\end{aligned}$$

dividendo e moltiplicando per  $\Gamma(\frac{n}{2})$  si ha:

$$\frac{\Gamma(\frac{n}{2})\sqrt{2}}{\Gamma(\frac{n-1}{2})} \int_0^\infty \frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n}{2}}}{\Gamma(\frac{n}{2})} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}} dx = \frac{\Gamma(\frac{n}{2})\sqrt{2}}{\Gamma(\frac{n-1}{2})}$$

(dal fatto che  $\frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n}{2}}}{\Gamma(\frac{n}{2})} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}$  è la densità di una v.a.  $\chi_n^2$ ).  
Concludiamo che

$$E(\sqrt{W}) = \frac{\sqrt{n-1}E(S)}{\sigma} = \frac{\Gamma(\frac{n}{2})}{\Gamma(\frac{n-1}{2})}\sqrt{2}$$

da cui si ricava

$$E(S) - \sigma = \sigma \left( \frac{\Gamma(\frac{n}{2})}{\Gamma(\frac{n-1}{2})} \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{n-1}} - 1 \right). \quad \square$$

**Esercizio 5.** La funzione generatrice dei momenti è

$$\begin{aligned}
M_Y(t) = E(e^{tY}) &= \sum_{y=0}^{\infty} e^{ty} \frac{e^{-\lambda} \lambda^y}{y!} = \sum_{y=0}^{\infty} \frac{(e^t \lambda)^y e^{-\lambda}}{y!} = e^{-\lambda} e^{e^t \lambda} \sum_{y=0}^{\infty} \frac{(e^t \lambda)^y e^{-e^t \lambda}}{y!} = \\
&= e^{\lambda(e^t - 1)}
\end{aligned}$$

Funzione generatrice dei cumulanti e primo e secondo cumulante:

$$K(t) = \log M(t) = \lambda(e^t - 1)$$

$$k_1 = \frac{d}{dt} K(t)|_{t=0} = \lambda e^t|_{t=0} = \lambda$$

$$k_2 = \frac{d^2}{dt^2} K(t)|_{t=0} = \lambda e^t|_{t=0} = \lambda \quad \square$$

**Esercizio 6.** Calcoliamo la funzione generatrice dei momenti di  $S_n$

$$E(e^{tS_n}) = E(e^{t\sum_{i=1}^n Y_i}) = E\left(\prod_{i=1}^n e^{tY_i}\right) \stackrel{\text{indipendenti}}{=} \prod_{i=1}^n e^{\lambda(e^t-1)} = e^{n\lambda(e^t-1)}$$

Si ottiene la funzione generatrice dei momenti di una Poisson di parametro  $n\lambda$ , quindi concludiamo che  $S_n$  ha distribuzione di tipo *Poisson*( $n\lambda$ ).  $\square$

**Esercizio 7.** La funzione generatrice dei momenti è

$$\begin{aligned} E(e^{tY}) &= \int_{\mathbb{R}} e^{ty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy = \int_{\mathbb{R}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(y^2-2ty+t^2)} e^{\frac{t^2}{2}} dy = \\ &= e^{\frac{t^2}{2}} \int_{\mathbb{R}} \frac{e^{-\frac{1}{2}(y-t)^2}}{\sqrt{2\pi}} dy \end{aligned}$$

dal fatto che  $\frac{e^{-\frac{1}{2}(y-t)^2}}{\sqrt{2\pi}}$  è la densità di una v.a. di tipo  $N(t, 1)$  segue che

$$E(e^{tY}) = e^{\frac{t^2}{2}}. \quad \square$$

**Esercizio 8.** Una v.a.  $Y \sim N(\mu, \sigma^2)$  si può sempre esprimere come una combinazione lineare  $Y = \mu + \sigma Z$  dove  $Z \sim N(0, 1)$ . Calcoliamo la funzione generatrice dei momenti sfruttando questa proprietà

$$E(e^{tY}) = E(e^{t\mu+t\sigma Z}) = E(e^{t\mu} e^{t\sigma Z}) = e^{t\mu} E(e^{t\sigma Z}) \stackrel{\text{Es.7}}{=} e^{t\mu} e^{\frac{(t\sigma)^2}{2}} = e^{t\mu + \frac{t^2\sigma^2}{2}} \quad \square$$

**Esercizio 9.**

$$\begin{aligned} E(e^{sX+tY} | \mu) &= E(e^{sX} | \mu) E(e^{tY} | \mu) = e^{\mu(e^s-1)} e^{\mu(e^t-1)} = e^{\mu(e^s+e^t-2)} \\ E(e^{sX+tY}) &= E(E(e^{sX+tY} | \mu)) = \int_0^\infty e^{\mu(e^s+e^t-2)} f(\mu) d\mu = \\ &= \int_0^\infty e^{\mu(e^s+e^t-2)} \frac{\lambda^\nu}{\Gamma(\nu)} e^{-\lambda\mu} \mu^{\nu-1} d\mu = \\ &= \int_0^\infty e^{-\mu(\lambda-e^t-e^s+2)} \mu^{\nu-1} \frac{\lambda^\nu}{\Gamma(\nu)} d\mu = \\ &= \frac{\lambda^\nu}{(\lambda-e^t-e^s+2)^\nu} \int_0^\infty \frac{(\lambda-e^t-e^s+2)^\nu}{\Gamma(\nu)} e^{-\mu(\lambda-e^t-e^s+2)} \mu^{\nu-1} d\mu \end{aligned}$$

dal fatto che  $\frac{(\lambda - e^t - e^s + 2)^\nu}{\Gamma(\nu)} e^{-\mu(\lambda - e^t - e^s + 2)} \mu^{\nu-1}$  è la densità di una v.a. di tipo  $\text{Gamma}(\nu, \lambda - e^t - e^s + 2)$  si ha:

$$E(e^{sX+tY}) = \frac{\lambda^\nu}{(\lambda - e^t - e^s + 2)^\nu} . \quad \square$$

**Esercizio 10.** In generale se  $Y = aX$ ,  $a > 0$  si ha

$$F_Y(y) = P(Y < y) = P(aX < Y) = P(X < \frac{y}{a}) = F_X(\frac{y}{a})$$

e quindi

$$f_Y(y) = \frac{d}{dy} F_Y(y) = \frac{d}{dy} F_X(\frac{y}{a}) = \frac{1}{a} \frac{d}{dx} F_X(\frac{y}{a}) = \frac{1}{a} f_X(\frac{y}{a}).$$

Nel nostro caso otteniamo

$$f_Y(y) = \frac{1}{2\lambda} \frac{\lambda^k}{\Gamma(k)} e^{-\lambda \frac{y}{2\lambda}} (\frac{y}{2\lambda})^{k-1} = \frac{1}{2^k \Gamma(k)} e^{-\frac{y}{2}} y^{k-1}. \quad \square$$

**Esercizio 11.** Lo stimatore dei momenti si ottiene sostituendo ai momenti della popolazione i momenti campionari.

Siano

$$m_1 := \sum_{i=1}^n \frac{Y_i}{n} \quad (\text{momento primo campionario o media campionaria})$$

$$m_2 := \sum_{i=1}^n \frac{Y_i^2}{n} \quad (\text{momento secondo campionario})$$

Per trovare lo stimatore dei momenti di  $\alpha$  e  $\beta$  imponiamo

$$m_1 = E(Y) \quad \text{e} \quad m_2 = E(Y^2) \quad (Y \sim \text{Beta}(\alpha, \beta))$$

Sapendo che

$$E(Y) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}$$

$$E(Y^2) = \text{Var}(Y) + (E(Y))^2 = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta + 1)(\alpha + \beta)^2} + \left( \frac{\alpha}{\alpha + \beta} \right)^2$$

otteniamo il sistema

$$\begin{cases} m_1 = \frac{\alpha}{\alpha+\beta} \\ m_2 = \frac{\alpha\beta}{(\alpha+\beta+1)(\alpha+\beta)^2} + \left(\frac{\alpha}{\alpha+\beta}\right)^2 \end{cases}$$

Risolvendolo ricaviamo lo stimatore dei momenti  $(\hat{\alpha}, \hat{\beta})$  di  $\alpha$  e  $\beta$ .

$$\hat{\alpha} = m_1 \frac{m_1 - m_2}{m_2 - m_1^2} \quad \hat{\beta} = (1 - m_1) \frac{m_1 - m_2}{m_2 - m_1^2}. \quad \square$$