

**Esercizio 1.**

Si calcoli il valore atteso e la varianza di una variabile casuale  $X$  Binomiale di parametri  $n$  e  $\pi$

$$\begin{aligned}
 E(X) &= \sum_{x=0}^n x \binom{n}{x} \pi^x (1-\pi)^{n-x} = \sum_{x=1}^n x \binom{n}{x} \pi^x (1-\pi)^{n-x} = \\
 &= \pi \sum_{x=0}^n x \frac{n(n-1)!}{x(x-1)!(n-x)!} \pi^{x-1} (1-\pi)^{n-x} = \\
 &= n\pi \sum_{x=1}^n \frac{(n-1)!}{(x-1)!(n-1-(x-1))!} \pi^{x-1} (1-\pi)^{n-1-(x-1)} = \\
 &= n\pi \sum_{i=0}^{n-1} \binom{n-1}{i} \pi^i (1-\pi)^{n-1-i} = n\pi
 \end{aligned}$$

Relativamente al calcolo della varianza iniziamo con:

$$\begin{aligned}
 E(X(X-1)) &= \sum_{x=0}^n x(x-1) \binom{n}{x} \pi^x (1-\pi)^{n-x} = \sum_{x=2}^n x(x-1) \binom{n}{x} \pi^x (1-\pi)^{n-x} \\
 &= \pi^2 \sum_{x=0}^n x(x-1) \frac{n(n-1)(n-2)!}{x(x-1)(x-2)!(n-x)!} \pi^{x-2} (1-\pi)^{n-x} = \\
 &= n(n-1)\pi^2 \sum_{x=2}^n \frac{(n-2)!}{(x-2)!(n-2-(x-2))!} \pi^{x-2} (1-\pi)^{n-2-(x-2)} = \\
 &= n(n-1)\pi^2 \sum_{i=0}^{n-2} \binom{n-2}{i} \pi^i (1-\pi)^{n-2-i} = n(n-1)\pi^2
 \end{aligned}$$

Quindi:  $var(X) = n(n-1)\pi^2 + n\pi - (n\pi)^2 = n\pi(1-\pi)$ .

**Esercizio 2.**

Si calcoli il valore atteso e la varianza di una variabile casuale  $X$  Poisson di parametro  $\lambda$

$$\begin{aligned}
 E(X) &= \sum_{x=0}^{\infty} x \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = \sum_{x=1}^{\infty} x \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = \lambda \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\lambda^{x-1}}{(x-1)!} e^{-\lambda} = \\
 &= \lambda \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda} = \lambda
 \end{aligned}$$

Relativamente al calcolo della varianza iniziamo con:

$$\begin{aligned}
 E(X(X-1)) &= \sum_{x=0}^{\infty} x(x-1) \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = \sum_{x=2}^{\infty} x(x-1) \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = \lambda^2 \sum_{x=2}^{\infty} \frac{\lambda^{x-2}}{(x-2)!} e^{-\lambda} = \\
 &= \lambda^2 \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda} = \lambda^2
 \end{aligned}$$

Quindi:  $Var(X) = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda$ .

**Esercizio 3.**

Si calcoli il valore atteso di una variabile casuale  $X$  Binomiale Negativa di parametri  $r$  e  $\pi$ .

$$E(X) = \pi^r \sum_{x=r}^{\infty} x \binom{x-1}{r-1} (1-\pi)^{x-r} =$$

pongo  $q = x - r$

$$= \pi^r \sum_{q=0}^{\infty} (q+r) \binom{q+r-1}{r-1} (1-\pi)^q =$$

$$= \pi^r (1-\pi) \sum_{q=0}^{\infty} q \binom{q+r-1}{r-1} (1-\pi)^{q-1} + r\pi^r \sum_{q=0}^{\infty} \binom{q+r-1}{r-1} (1-\pi)^q =$$

$$= \pi^r \frac{r(1-\pi)}{\pi^{r+1}} + \pi^r \frac{r}{\pi^r} = \frac{r}{\pi}$$

Le uguaglianze dell'ultima riga derivano dai noti risultati:

$$\frac{1}{(1-x)^a} = \sum_{i=0}^{\infty} \binom{i+a-1}{a-1} x^i$$
$$\frac{a}{(1-x)^{a+1}} = \sum_{i=0}^{\infty} i \binom{i+a-1}{a-1} x^{i-1}$$

Si noti che la seconda uguaglianza si ottiene derivando entrambi i termini della prima uguaglianza.

**Esercizio 4.**

Si calcoli la varianza di una variabile casuale  $X$  Binomiale Negativa di parametri  $r$  e  $\pi$ .

Si deve utilizzare il seguente risultato che si ottiene derivando entrambi i termini dell'ultima uguaglianza nell'esercizio precedente.

$$\frac{a(a+1)}{(1-x)^{a+2}} = \sum_{i=0}^{\infty} i(i-1) \binom{i+a-1}{a-1} x^{i-2}$$

Iniziamo con il calcolo di:

$$\begin{aligned}
 E(X(X-1)) &= \pi^r \sum_{x=r}^{\infty} x(x-1) \binom{x-1}{r-1} (1-\pi)^{x-r} = \\
 &\text{pongo } q = x - r \\
 &= \pi^r \sum_{q=0}^{\infty} (q+r)(q+r-1) \binom{q+r-1}{r-1} (1-\pi)^q = \\
 &= \pi^r \sum_{q=0}^{\infty} [q(q-1) + 2rq + r(r-1)] \binom{q+r-1}{r-1} (1-\pi)^q = \\
 &= (1-\pi)^2 \frac{r(r+1)}{\pi^2} + 2r^2(1-\pi) \frac{1}{\pi} + r(r-1)
 \end{aligned}$$

e quindi :  $var(X) = r \frac{1-\pi}{\pi^2}$

**Esercizio 5** Si calcoli valore atteso e varianza di  $X = \mu + \sigma Z$ , con  $Z$  normale standard.

$$\begin{aligned}
 E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} (\mu + \sigma Z) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz = \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \mu \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz + \int_{-\infty}^{+\infty} \sigma Z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz = \\
 &= \mu
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 Var(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} (\mu + \sigma Z - \mu)^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz = \\
 &= \sigma^2 \int_{-\infty}^{+\infty} (Z^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz = \sigma^2
 \end{aligned}$$

**Esercizio 6** Siano  $X_i, i = 1, 2, \dots, n$ ,  $n$  variabili casuali indipendenti con valore atteso  $\mu$  e varianza  $\sigma^2$ .

Si calcoli il valore atteso di  $\sum_{i=1}^n (X_i - m)^2$ .

Innanzitutto da  $(X_i - m)^2 = X_i^2 + m^2 - 2X_i m$  deriva che:

$$\sum_{i=1}^n (X_i - m)^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 + n(m - \mu)^2$$

Quindi:

$$\begin{aligned}
 E\left(\sum_{i=1}^n (X_i - m)^2\right) &= E\left(\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2\right) + nE((m - \mu)^2) = \\
 &= \sum_{i=1}^n E((X_i - \mu)^2) + n \frac{\sigma^2}{n} = (n-1)\sigma^2.
 \end{aligned}$$

Si noti che  $E\left(\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2\right) = \sum_{i=1}^n E\left((X_i - \mu)^2\right) = n\sigma^2$  perchè le variabili casuali  $X_i$  sono indipendenti. Se così non fosse l'uguaglianza non sarebbe valida. Perchè?. Infine  $E\left((\bar{m} - \mu)^2\right) = \frac{\sigma^2}{n}$  per quanto detto a proposito del teorema di normalità asintotica.