

Calcoliamo la probabilità che almeno n individui siano coinvolti in un incidente d'auto su una popolazione di 10000 individui nell'arco di un anno sapendo che la probabilità che un individuo sia coinvolto in un incidente sia 0.024%.

Avremo

$$\mu = np = 10000(0.00024) = 2.4.$$

Allora

$$P(X = k) = \frac{e^{-2.4}(2.4)^k}{k!}$$
$$P(X \geq n) = \sum_{k=n}^{+\infty} \frac{e^{-2.4}(2.4)^k}{k!}$$

$$P(X \geq n) = 1 - \sum_{k=0}^{n-1} \frac{e^{-2.4}(2.4)^k}{k!}$$

Per esempio $n = 2$ otteniamo $P(X \geq n) = 0.6916 = 69\%$

Siano X, Y v.a.i. di Poisson con parametro μ e λ . Allora

$$P(X+Y=k) = \sum_{i=0}^k P(X=i) \cdot P(Y=k-i)$$

$$= \sum_{i=0}^k e^{-\mu} \frac{\mu^i}{i!} e^{-\lambda} \frac{\lambda^{k-i}}{(k-i)!}$$

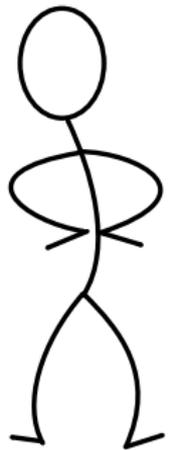
$$= e^{-(\mu+\lambda)} \frac{1}{k!} \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} \mu^i \lambda^{k-i}$$

$$= e^{-(\mu+\lambda)} \frac{(\mu + \lambda)^k}{k!}$$

**Binomio
di Newton**

Quindi $X + Y$ è anche una v.a. di Poisson.

Il valore atteso



Sia $\langle \Omega, \mathcal{E}, P \rangle$ uno spazio di probabilità.

Sia $X : \Omega \rightarrow \{x_0, x_1, \dots\} \subseteq \mathbb{R}$ una variabile aleatoria discreta.

Il **valore atteso**
(o **media della popolazione**) di X è

In inglese **expected value**
oppure **population mean**

$$E(X) = \sum_{k \in \mathbb{N}} x_k \cdot P(X=x_k)$$

È come scrivere $\sum_{k=0}^{\infty}$

Si indica anche con μ_X
oppure semplicemente con μ

Se X è una v.a. con distribuzione $B(1, p)$ allora

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{k \in \mathbb{N}} x_k \cdot P(X=x_k) \\ &= \sum_{k=0}^1 x_k \cdot P(X=x_k) \\ &= 0 \cdot P(X=0) + 1 \cdot P(X=1) = 0 \cdot (1-p) + 1 \cdot p = p \end{aligned}$$

Se X è una v.a. con distribuzione $B(n, p)$ allora

$$E(X) = \sum_{k \in \mathbb{N}} x_k \cdot P(X=x_k) = \sum_{k=0}^n k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = np$$

Laborioso da dimostrare (più avanti useremo un metodo più veloce).

Siano $X, Y : \Omega \rightarrow \mathbb{N}$ v.a. discrete a valori in \mathbb{N} (per semplicità).

$$\begin{aligned} E(X + Y) &= \sum_{k \in \mathbb{N}} k \cdot P(X+Y=k) \\ &= \sum_{h,i \in \mathbb{N}} (h + i) \cdot P(X, Y = h, i) \\ &= \sum_{h,i \in \mathbb{N}} h \cdot P(X, Y = h, i) + \sum_{h,i \in \mathbb{N}} i \cdot P(X, Y = h, i) \\ &= \sum_{h \in \mathbb{N}} h \cdot P(X=h) + \sum_{i \in \mathbb{N}} i \cdot P(Y=i) \\ &= E(X) + E(Y) \end{aligned}$$

Si noti che: $\sum_{i \in \mathbb{N}} P(X, Y = h, i) = P(X=h)$

In generale:

date $X_i : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ variabili aleatorie per $i = 1, \dots, n$

e posto $X = c_1X_1 + \dots + c_nX_n$, dove $c_1, \dots, c_n \in \mathbb{R}$ sono costanti.

Ovvero X è **combinazione lineare** di X_1, \dots, X_n

Allora

$$E(X) = c_1E(X_1) + \dots + c_nE(X_n)$$

Sia X è una v.a. con distribuzione $B(n, p)$.

Possiamo immaginare che $X = X_1 + \dots + X_n$ dove X_i sono $B(1, p)$.

Allora

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

Sia X è una v.a. con distribuzione di Poisson con parametro μ .

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