

Les Lois de probabilité usuelles calcul de l'espérance et de la variance

MAHAMAT ATTEÏB Adoum

01/12/2023

- 1 Formules Espérance - Variance
- 2 Loi uniforme discrète
- 3 Loi uniforme continue
- 4 Loi de Bernoulli
- 5 Loi Binomiale
- 6 Loi géométrique
- 7 Loi de Poisson
- 8 Loi exponentielle
- 9 Loi normale (gaussienne)

Espérance

$$E(X) = \sum_{i=1}^n x_i P(X = x_i) \text{ (loi discrète)}$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) \text{ (loi continue)}$$

Variance

$$V(X) = E[X - E(X)]^2$$

$$V(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$$

Propriété de l'espérance

Soit X et Y deux variables aléatoires; a et b deux constantes.

$$E(a) = a$$

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$

$$E(aX + b) = aE(X) + b$$

Propriété de la variance

Soit X et Y deux variables aléatoires; a et b deux constantes.

$$V(a) = 0$$

$$V(X + Y) = V(X) + V(Y) + 2COV(X, Y)$$

$$V(aX + b) = a^2 V(X)$$

Loi uniforme discrète

Soit n un entier naturel non nul et X une variable aléatoire prenant ses valeurs dans l'ensemble $\{1; 2; \dots; n\}$. Si chaque valeur de

$\{1; 2; \dots; n\}$ est équiprobable, c'est-à-dire si

$$P(X = 1) = P(X = 2) = \dots = P(X = n) = \frac{1}{n}$$

Espérance :

$$E(X) = \sum_{i=1}^n x_i P(X = x_i)$$

$$= x_1 \times P(X = x_1) + x_2 \times P(X = x_2) + \dots + x_n \times P(X = x_n)$$

$$= 1 \times \frac{1}{n} + 2 \times \frac{1}{n} + \dots + n \times \frac{1}{n} = \frac{1}{n} \times (1 + 2 + \dots + n)$$

$$= \frac{1}{n} \times \frac{n(n+1)}{2}$$

$$E(X) = \frac{n+1}{2}$$

Variance :Calcul de $E(X^2)$

$$E(X^2) = \sum_{k=1}^N k^2 P(X = k) = \sum_{k=1}^n \frac{k^2}{n}$$

$$E(X^2) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n k^2 = \frac{1}{n} \times \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

$$E(X^2) = \frac{(n+1)(2n+1)}{6}$$

$$V(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$$

$$V(X) = \frac{(n+1)(2n+1)}{6} - \left(\frac{n+1}{2}\right)^2$$

$$V(X) = \frac{2(2n^2 + 3n + 1)}{12} - \frac{3(n^2 + 2n + 1)}{12} = \frac{n^2 - 1}{12}$$

Loi uniforme continue

Sa densité s'écrit : $f(x) = \frac{1}{b-a} \quad x \in [a, b]$

Espérance :

$$\begin{aligned}
 E(X) &= \int_a^b xf(x)dx \\
 &= \frac{1}{b-a} \int_a^b xdx \\
 &= \frac{1}{b-a} \left[\frac{x^2}{2} \right]_a^b \\
 &= \frac{1}{b-a} \left(\frac{b^2}{2} - \frac{a^2}{2} \right) \\
 &= \frac{(b+a)(b-a)}{2(b-a)} \\
 E(X) &= \frac{a+b}{2}
 \end{aligned}$$

Variance :

$$V(X) = E(X^2) - (E(X))^2$$

$$E(X^2) = \int_a^b x^2 f(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b x^2 dx = \frac{1}{b-a} \left[\frac{x^3}{3} \right]_a^b$$

$$= \frac{1}{b-a} \left(\frac{b^3}{3} - \frac{a^3}{3} \right) = \frac{b^3 - a^3}{3(b-a)}$$

$$= \frac{(b-a)(b^2 + ab + a^2)}{3(b-a)} = \frac{b^2 + ab + a^2}{3}$$

$$V(X) = \frac{a^2 + ab + b^2}{3} - \left(\frac{a+b}{2} \right)^2 = \frac{a^2 + ab + b^2}{3} - \frac{a^2 + 2ab + b^2}{4}$$

$$= \frac{4(a^2 + ab + b^2) - 3(a^2 + 2ab + b^2)}{12} = \frac{a^2 - 2ab + b^2}{12}$$

$$V(X) = \frac{(a-b)^2}{12}$$

Loi de Bernoulli

$X \sim \mathcal{B}(p)$ et sa densité est : $P(X = k) = p^k(1 - p)^{1-k}$

Espérance :

$$E(X) = \sum_{i=1}^n x_i P(X = x_i)$$

$$E(X) = 0 \times P(X = 0) + 1 \times P(X = 1)$$

$$E(X) = 0 \times (1 - p) + 1 \times p = p$$

Variance :

$$V(X) = \sum_{i=1}^n (X - E(X))^2 = E(X^2) - (E(X))^2$$

$$V(X) = 0^2 \times P(X = 0) + 1^2 \times P(X = 1) - p^2$$

$$V(X) = 0^2 \times (1 - p) + 1^2 \times p = p - p^2$$

$$V(X) = p(1 - p)$$

Loi binomiale

$X \sim \mathcal{B}(n, p)$ et sa densité est : $P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$

Loi binomiale = $n \times$ Loi de Bernoulli

C'est-à-dire $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$

Espérance :

$$E(X) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_n)$$

$$E(X) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n)$$

$$E(X) = nE(X_1)$$

$$E(X) = np$$

Variance : X_i sont indépendantes et identiquement distribuées

$$V(X) = V(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = V(X_1) + V(X_2) + \dots + V(X_n)$$

$$= p(1 - p) + p(1 - p) + \dots + p(1 - p)$$

$$V(X) = np(1 - p)$$

Loi géométrique

$X \sim \mathcal{G}(p)$ et sa densité est : $P(X = k) = p(1 - p)^{k-1}$

Rappel : utile pour le calcul de l'espérance et de la variance

$$f(x) = \sum_{k=1}^{\infty} x^{k-1} = \sum_{k=0}^{\infty} x^k = \frac{1}{1-x}$$

$$f'(x) = \sum_{k=1}^{\infty} kx^{k-1} = \sum_{k=0}^{\infty} (k+1)x^k = \frac{1}{(1-x)^2}$$

$$f''(x) = \sum_{k=1}^{\infty} k(k+1)x^{k-1} = \sum_{k=1}^{\infty} k^2x^{k-1} + \sum_{k=1}^{\infty} kx^{k-1} = \frac{2}{(1-x)^3}$$

Espérance :

$$E(X) = \sum_{k=1}^{+\infty} kP(X = k) = \sum_{k=1}^{+\infty} kp(1-p)^{k-1} = p \sum_{k=1}^{+\infty} k(1-p)^{k-1}$$

$$E(X) = p \times \frac{1}{(1 - (1 - p))^2} = \frac{p}{p^2} = \frac{1}{p}$$

Variance : $V(X) = E(X^2) - (E(X))^2$ Calculons d'abord $E(X^2)$

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \sum_{k=1}^{+\infty} k^2 P(X = k) = \sum_{k=1}^{+\infty} k^2 p(1 - p)^{k-1} \\ &= p \sum_{k=1}^{+\infty} k^2 (1 - p)^{k-1} = p \sum_{k=1}^{+\infty} [k(k + 1) - k](1 - p)^{k-1} \\ &= p \sum_{k=1}^{+\infty} k(k + 1)(1 - p)^{k-1} - p \sum_{k=1}^{+\infty} k(1 - p)^{k-1} \\ &= \frac{2p}{(1 - (1 - p))^3} - \frac{p}{(1 - (1 - p))^2} = \frac{2p}{p^3} - \frac{p}{p^2} = \frac{2}{p^2} - \frac{1}{p} \end{aligned}$$

Donc,

$$V(X) = \frac{2}{p^2} - \frac{1}{p} - \frac{1}{p^2} = \frac{1 - p}{p^2} = \frac{q}{p^2}$$

Loi de Poisson

$X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ et sa densité est : $P(X = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$

Rappel : utile pour le calcul de l'espérance et de la variance

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = \sum_{k=2}^{\infty} \frac{\lambda^{k-2}}{(k-2)!} = e^{-\lambda}$$

Espérance :

$$E(X) = \sum_{k=0}^{\infty} kP(X = k) = \sum_{k=0}^{\infty} k e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$$

$$E(X) = \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = \lambda e^{-\lambda} e^{\lambda} = \lambda$$

Variance : $V(X) = E(X^2) - (E(X))^2$ Calculons : $E(X^2)$

$$\begin{aligned}
E(X^2) &= \sum_{k=0}^{\infty} k^2 P(X = k) = \sum_{k=0}^{\infty} k^2 e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} k^2 \frac{\lambda^k}{k!} \\
&= e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} k^2 \frac{\lambda^k}{k(k-1)!} = e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{k}{(k-1)!} \lambda^k \\
&= e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(k-1) + 1}{(k-1)!} \lambda^k \\
&= e^{-\lambda} \left[\sum_{k=2}^{\infty} \frac{1}{(k-2)!} \lambda^k + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{(k-1)!} \lambda^k \right] \\
&= e^{-\lambda} \left[\lambda^2 \sum_{k=2}^{\infty} \frac{\lambda^{k-2}}{(k-2)!} + \sum_{k=1}^{\infty} \lambda \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} \right] \\
E(X^2) &= e^{-\lambda} \left[\lambda^2 e^{\lambda} + \lambda e^{\lambda} \right] = \lambda^2 + \lambda
\end{aligned}$$

$$V(X) = E(X^2) - (E(X))^2 = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda$$

Loi exponentielle

$X \sim \mathcal{E}(\lambda)$ et de densité: $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ pour $x > 0$

Espérance :

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) dx, \quad \text{or } x > 0$$

$$E(X) = \int_0^{+\infty} x\lambda e^{-\lambda x} dx = -\left[xe^{-\lambda x}\right]_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx$$

Intégration par parties: $\int u'v = [uv] - \int uv'$

Donc,

$$E(X) = -\left[0 \cdot e^{-\lambda \cdot 0}\right] + \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = -\frac{1}{\lambda} \left[-e^{-\lambda x}\right]_0^{+\infty}$$

$$= -\frac{1}{\lambda} \left[e^{-\lambda \cdot \infty} - e^{-\lambda \cdot 0}\right] = -\frac{1}{\lambda} (0 - 1) = \frac{1}{\lambda}$$

$$E(X) = \frac{1}{\lambda}$$

Variance : $Var(X) = E(X^2) - (E(X))^2$ On calcule

$$E(X^2) = \int_0^{+\infty} x^2 \lambda e^{-\lambda x} dx = \int_0^{+\infty} x^2 \lambda e^{-\lambda x} dx$$

$$E(X^2) = - \left[x^2 e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} 2x e^{-\lambda x} dx = -\frac{2}{\lambda} \left[x e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty}$$

$$E(X^2) = -\frac{2}{\lambda} \left[0 \cdot e^{-\lambda \cdot 0} \right] + \int_0^{+\infty} 2\lambda e^{-\lambda x} dx = -\frac{2}{\lambda^2} \left[-e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty}$$

$$E(X^2) = -\frac{2}{\lambda^2} (0 - 1)$$

$$E(X^2) = \frac{2}{\lambda^2}$$

Donc,

$$V(X) = E(X^2) - (E(X))^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2}$$

$$V(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

Loi normale

$X \sim \mathcal{N}(m, \sigma^2)$ une loi normale de densité: $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$

Espérance :

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} xe^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx \end{aligned}$$

Changement de variable :

$$y = \frac{x - m}{\sigma} \Rightarrow x = \sigma y + m \text{ et } dx = \sigma dy$$

Rappel :

Soit $Y \sim N(0, 1)$ une loi normale centrée réduite de densité

$$f(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \quad \text{Donc, } \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy = 1$$

On revient au calcul de notre espérance en tenant compte du changement de variable.

$$\begin{aligned} E(X) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} (\sigma y + m) e^{-\frac{y^2}{2}} \sigma dy \\ &= \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} y e^{-\frac{y^2}{2}} dy + \frac{m\sigma}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{y^2}{2}} dy \\ &= \frac{-\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[e^{-\frac{y^2}{2}} \right]_{-\infty}^{+\infty} + m \frac{\sigma}{\sqrt{\sigma^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy \\ &= -\frac{\sigma}{\sqrt{2\pi}} \times 0 + m \end{aligned}$$

$$E(X) = m$$

Variance :

Variance $V(X) = E(X^2) - (E(X))^2$.

Calcul de $E(X^2)$: on procède à un changement de variable

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} (\sigma y + m)^2 e^{-\frac{y^2}{2}} \sigma dy \\ &= \frac{\sigma}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} (\sigma^2 y^2 + 2m\sigma y + m^2) e^{-\frac{y^2}{2}} dy \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \sigma^2 y^2 e^{-\frac{y^2}{2}} dy + 0 + m^2 \times \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{y^2}{2}} dy \\ E(X^2) &= \sigma^2 \times \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} y^2 e^{-\frac{y^2}{2}} dy + m^2 \end{aligned}$$

Maintenant, calculons $\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} y^2 e^{-\frac{y^2}{2}} dy$ Soit $Y \sim N(0, 1)$ une loi normale centrée réduite de densité $f(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}$

$$V(Y) = E(Y^2) - (E(Y))^2$$

$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} y^2 e^{-\frac{y^2}{2}} - 0^2$$

$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} y^2 e^{-\frac{y^2}{2}}$$

On retourne au calcul de notre $E(X^2)$

$$E(X^2) = \sigma^2 \times \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} y^2 e^{-\frac{y^2}{2}} dy + m^2 = \sigma^2 \times 1 + m^2 = \sigma^2 + m^2$$

Donc,

$$V(X) = E(X^2) - (E(X))^2 = \sigma^2 + m^2 - m^2 = \sigma^2$$