

Chapitre 7

Espérance mathématique

7.0.21 Définition

A- Pour une variable aléatoire discrète x de loi de probabilité $p(i)$, on définit l'espérance de X , notée par $E[X]$, par l'expression:

$$E[X] = \sum_i i p(i) \quad (7.1)$$

C'est à dire la moyenne pondérée des valeurs que X peut prendre, les poids étant les probabilités correspondantes.

B- Pour une variable aléatoire continue X admettant une densité de probabilité $f(x)$, on définit de manière similaire:

$$E[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} dx x f(x) \quad (7.2)$$

Exemples d'espérance de variables discrètes

A- Espérance d'une variable de Bernouilli

X peut prendre 2 valeurs 0 et 1 avec les probabilités $p(0) = 1 - p$ et $p(1) = p$, l'espérance est donnée par:

$$E[X] = 0 \cdot (1 - p) + 1 \cdot p = p \quad (7.3)$$

B- Espérance d'une variable de binomiale

X peut prendre les valeurs $0, \dots, n$ avec les probabilités $p(i) = C_i^n p^i (1 - p)^{n-i}$, l'espérance est donnée par:

$$\begin{aligned} E[X] &= \sum_{i=0}^n i p(i) = \sum_{i=0}^n i C_i^n p^i (1 - p)^{n-i} \\ &= \sum_{i=1}^n \frac{i n!}{i! (n-i)!} p^i (1 - p)^{n-i} = \sum_{i=1}^n \frac{p n (n-1)!}{(i-1)! (n-i)!} p^{i-1} (1 - p)^{n-i} \\ &= n p \sum_{i=1}^n \frac{(n-1)!}{(i-1)! (n-i)!} p^{i-1} (1 - p)^{n-i} \\ &= n p \sum_{j=0}^n \frac{(n-1)!}{j! (n-1-j)!} p^j (1 - p)^{n-1-j} \\ &= n p [p + (1 - p)]^{n-1} = n p \end{aligned} \quad (7.4)$$

C- Espérance d'une variable de Poisson

X peut prendre les valeurs $0, \dots, \infty$ avec les probabilités $p(i) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!}$, l'espérance est donnée par:

$$\begin{aligned} E[X] &= \sum_{i=0}^{\infty} i p(i) = \sum_{i=0}^{\infty} i e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!} \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} i e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!} = \sum_{i=1}^{\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{(i-1)!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{i=1}^{\infty} \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!} \\ &= \lambda e^{-\lambda} e^{\lambda} = \lambda \end{aligned} \quad (7.5)$$

D- Espérance d'une variable de géométrie

X peut prendre les valeurs $1, \dots, \infty$ avec les probabilités $p(i) = (1-p)^{i-1}p$, l'espérance est donnée par:

$$\begin{aligned} E[X] &= \sum_{i=1}^{\infty} i p(i) = \sum_{i=1}^{\infty} i (1-p)^{i-1} p \\ &= p \sum_{i=1}^{\infty} i q^{i-1} \quad \text{où } q = 1-p \\ &= p \sum_{i=1}^{\infty} \frac{d}{dq} q^i \\ &= p \frac{d}{dq} \sum_{i=1}^{\infty} q^i = p \frac{d}{dq} \left(\frac{q}{1-q} \right) \\ &= \frac{p}{(1-q)^2} = \frac{1}{p} \end{aligned} \quad (7.6)$$

Exemples d'espérance de variables continues

A- Espérance d'une variable uniforme

La densité de probabilité est donnée par:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{(\beta-\alpha)} & \text{si } \alpha < x < \beta \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \quad (7.7)$$

d'où l'espérance:

$$E[X] = \int_{\alpha}^{\beta} dx \frac{x}{(\beta-\alpha)} = \frac{1}{(\beta-\alpha)} \cdot \frac{(\beta^2 - \alpha^2)}{2} = \frac{(\alpha + \beta)}{2} \quad (7.8)$$

C'est à dire le milieu de l'intervalle $[\alpha, \beta]$.

B- Espérance d'une variable exponentielle

La densité de probabilité est donnée par:

$$f(x) = \begin{cases} \lambda \exp(-\lambda x) & \text{si } x \geq 0 \\ 0 & \text{si } x < 0 \end{cases} \quad (7.9)$$

d'où l'espérance:

$$\begin{aligned} E[X] &= \int_0^{\infty} dx x \lambda e^{-\lambda x} = - \int_0^{\infty} x d(e^{-\lambda x}) \\ &= (-x e^{-\lambda x}) \Big|_0^{\infty} + \int_0^{\infty} dx e^{-\lambda x} = - \left(\frac{e^{-\lambda x}}{\lambda} \right) \Big|_0^{\infty} = \frac{1}{\lambda} \end{aligned} \quad (7.10)$$

C- Espérance d'une variable normale

La densité de probabilité est donnée par:

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) \quad \text{avec: } -\infty < x < \infty \quad (7.11)$$

d'où l'espérance:

$$\begin{aligned} E[X] &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} dx \, x \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) \\ &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} dx \, (x-\mu) \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) + \frac{\mu}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} dx \, \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) \\ &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} dy \, y \exp\left(-\frac{y^2}{2\sigma^2}\right) + \mu \int_{-\infty}^{\infty} dx \, f(x) = \mu \end{aligned} \quad (7.12)$$

car la première intégrale est nulle pour raison de symétrie.

7.0.22 Espérance d'une fonction de variable aléatoire

Soit X une variable aléatoire. Il arrive que l'on s'intéresse à une autre variable aléatoire Y qui est fonction de X : $Y = g(X)$. En particulier, pour les espérances, on a les résultats suivants:

- Cas d'une variable aléatoire X discrète Si la loi de probabilité de cette variable aléatoire X est $p(i)$, alors pour toute fonction réelle $g(\cdot)$, on aura:

$$E[g(X)] = \sum_i g(i) p(i) \quad (7.13)$$

- Cas d'une variable aléatoire X continue Si cette variable aléatoire X est de densité de probabilité $f(x)$, alors pour toute fonction réelle $g(\cdot)$, on aura:

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} dx \, g(x) f(x) \quad (7.14)$$

Exemples:

Linéarité de l'espérance

Pour toute paire a, b de constantes, on a:

$$E[a X + b] = a E[X] + b \quad (7.15)$$

On peut voir cela dans le cas continu:

$$\begin{aligned} E[a X + b] &= \int_{-\infty}^{\infty} dx \, (a x + b) f(x) \\ &= a \int_{-\infty}^{\infty} dx \, x f(x) + b \int_{-\infty}^{\infty} dx \, f(x) = a E[X] + b \end{aligned} \quad (7.16)$$

Autres moments à l'origine

$E[X]$ est nommée aussi *premier moment* par rapport à l'origine.

$E[X^n]$ est nommée *n-ième moment* par rapport à l'origine:

$$\begin{aligned} \sum_i i^n p(i) \quad &\text{si } X \text{ est discrète} \\ \int_{-\infty}^{\infty} dx \, x^n f(x) \quad &\text{si } X \text{ est continue} \end{aligned} \quad (7.17)$$

7.0.23 Espérance de sommes de variables aléatoires

Espérance de fonction de plusieurs variables aléatoires

Si X et Y sont deux variables aléatoires et $g(., .)$ une fonction de deux variables. Les résultats précédents se généralisent de la manière suivante:

$$E[g(X, Y)] = \sum_{i,j} g(i, j) p(i, j) \quad (7.18)$$

dans le cas où X et Y sont discrètes de loi de probabilité simultanée $p(i, j)$, et:

$$E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} dx \int_{-\infty}^{\infty} dy g(x, y) f(x, y) \quad (7.19)$$

dans le cas où X et Y sont continues de densité de probabilité simultanée $f(x, y)$.

Cas d'une somme de variables aléatoires

Supposons que $E[X]$ et $E[Y]$ sont finies. On pose $g(X, Y) = X + Y$, on obtient (dans le cas continu):

$$\begin{aligned} E[X + Y] &= \int_{-\infty}^{\infty} dx \int_{-\infty}^{\infty} dy (x + y) f(x, y) \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} dx x \left(\int_{-\infty}^{\infty} dy f(x, y) \right) + \int_{-\infty}^{\infty} dy y \left(\int_{-\infty}^{\infty} dx f(x, y) \right) \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} dx x f_X(x) + \int_{-\infty}^{\infty} dy y f_Y(y) \\ &= E[X] + E[Y] \end{aligned} \quad (7.20)$$

Généralisation

$$E[X_1 + X_2 + \cdots + X_n] = E[X_1] + E[X_2] + \cdots + E[X_n] \quad (7.21)$$