

1 Espérance conditionnelle discrète

Soit X et Y deux v.a définies sur un même espace de probabilités. On suppose que Y est une v.a discrète. Si X est intégrable, on définit alors l'espérance conditionnelle de X sachant Y comme la variable aléatoire :

$$\mathbb{E}[X | Y] := \sum_y \mathbb{E}[X | Y = y] \mathbf{1}_{\{Y=y\}},$$

où $\mathbb{E}[\cdot | Y = y]$ est l'espérance sous la probabilité conditionnelle $\mathbb{P}(\cdot | Y = y)$:

$$\mathbb{E}[X | Y = y] = \frac{\mathbb{E}[X \mathbf{1}_{\{Y=y\}}]}{\mathbb{P}(Y = y)}.$$

Exercice 1 : Somme d'un nombre aléatoire de v.a i.i.d

Soit N une variable aléatoire intégrable à valeur dans $\mathbb{N}$ et $(X_i)_{i \in \mathbb{N}^*}$ une suite de v.a i.i.d de carré intégrable et indépendante de N . Soit $S = \sum_{i=1}^N X_i$.

1. Calculer $\mathbb{E}[S | N]$ puis $\mathbb{E}[S]$.
2. Calculer $\mathbb{E}[S^2 | N]$ puis en déduire $\mathbb{E}[S^2]$ puis que

$$\text{Var}(S) = \mathbb{E}[N] \text{Var}(X_1) + \text{Var}(N) \mathbb{E}[X_1]^2.$$

3. Retrouvez ce résultat en calculant directement $\text{Var}(S | N)$ et en utilisant la formule de décomposition de la variance :

$$\text{Var}(X) = \mathbb{E}[\text{Var}(X | Y)] + \text{Var}(\mathbb{E}[X | Y]).$$

Exercice 2 : Combien faut-il lancer de dés ?

On considère le jeu suivant. Vous choisissez un nombre n de dés équilibrés à 6 faces. Votre score est égale à la somme des résultats des dés si aucun dé n'est tombé sur 1 et est nul sinon ! Quelle est l'espérance du score sachant qu'aucun dé n'est tombé sur 1 ? Combien de dés avez vous intérêt à lancer pour maximiser votre espérance de gain ?

Exercice 3 :

Soit $n \in \mathbb{N}^*$ et $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$ des v.a i.i.d intégrables. On pose $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$.

Calculer $\mathbb{E}[S_n | X_1]$ et $\mathbb{E}[X_1 | S_n]$.

Indication : comparer les $\mathbb{E}[X_i | S_n]$ pour $1 \leq i \leq n$.

Exercice 4 :

Soit X_1 et X_2 deux variables aléatoires de Poisson indépendantes et de paramètre λ_1 et λ_2 .

1. Quelle est la loi conditionnelle de X_1 sachant $X_1 + X_2$?
2. Calculer $\mathbb{E}[X_1 | X_1 + X_2]$.

2 Espérance conditionnelle à densité

Soient X et Y deux variables aléatoires réelles telles que (X, Y) admet une densité $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$ par rapport à la mesure de Lebesgue 2-dimensionnelle. La densité marginale de Y est $f_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} f(x, y) dx$.

Alors, pour tout $\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ mesurable :

$$\mathbb{E} [\varphi(X) | Y] = \int_{\mathbb{R}} \varphi(x) f_{X|Y}(x, Y) dx,$$

où $f_{X|Y}(x, y) := \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$ est la densité conditionnelle de X sachant $Y = y$.

Exercice 5 : Variables aléatoires sur le disque unité

Soit (X, Y) un vecteur de $\mathbb{R}^2$ distribué uniformément sur le disque fermé de rayon unité. Calculer la densité conditionnelle de X sachant Y .

Exercice 6 :

Soit X_1 et X_2 deux variables aléatoires Exponentielles indépendantes et de paramètre λ .

1. Quelle est la densité de probabilité de $X_1 + X_2$?
2. Quelle est la loi conditionnelle de X_1 sachant $X_1 + X_2$?

Exercice 7 :

Soient U_1 et U_2 deux variables aléatoires indépendantes de même loi $\mathcal{U}[0, 1]$. On pose $X = \min(U_1, U_2)$ et $Y = \max(U_1, U_2)$.

Calculer $\mathbb{E} [X | Y]$ et $\mathbb{E} [Y | X]$.

Exercice 8 : Calcul d'espérances conditionnelles

Calculer $\mathbb{E} [X | Y]$ lorsque la loi du couple (X, Y) admet la densité :

$$1. f(x, y) = \sqrt{\frac{\pi}{2}} x e^{-y^2/2} 1_{\{0 < y < x\}}$$

$$2. f(x, y) = \frac{1}{y} \exp\left(-\frac{x}{y} - y\right) 1_{]0, +\infty[^2}(x, y)$$

$$3. f(x, y) = \frac{12}{5} x(2 - x - y) 1_{]0, 1[^2}(x, y).$$

Exercice 9 : [Un exercice de l'examen de 2013]

Soit (X, Y) un vecteur aléatoire de densité :

$$f(x, y) = 4y(x - y) \exp(-(x + y)) 1_{\{0 \leq y \leq x\}}.$$

Calculer $\mathbb{E} [X | Y]$ et $\mathbb{P} [X < 1 | Y = y]$.

3 Espérance conditionnelle : cas général

Soit X une v.a réelle intégrable sur un espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ et $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ une sous-tribu. On définit l'espérance conditionnelle de X sachant $\mathcal{G}$, notée $\mathbb{E} [X | \mathcal{G}]$, comme l'unique variable aléatoire $\mathcal{G}$ -mesurable vérifiant que :

$$\forall A \in \mathcal{G}, \mathbb{E} [X 1_A] = \mathbb{E} [\mathbb{E} [X | \mathcal{G}] 1_A].$$

Si Y est une v.a définie sur le même espace et est à valeur dans un espace mesurable $(E, \mathcal{E})$, on définit :

$$\mathbb{E} [X | Y] := \mathbb{E} [X | \sigma(Y)],$$

où $\sigma(Y) := \{Y^{-1}(A), A \in \mathcal{E}\} \subseteq \mathcal{F}$ est la tribu engendrée par Y .

Exercice 10 :

Montrer que cette définition générale coïncide avec les définitions vues précédemment pour les cas discrets et à densité.

Exercice 1 : Somme d'un nombre aléatoire de v.a i.i.d

Soit N une variable aléatoire intégrable à valeur dans $\mathbb{N}$ et $(X_i)_{i \in \mathbb{N}^*}$ une suite de v.a i.i.d de carré intégrable et indépendante de N . Soit $S = \sum_{i=1}^N X_i$.

1. Calculer $E[S|N]$ puis $E[S]$.

2. Calculer $E[S^2|N]$ puis en déduire $E[S^2]$ puis que

$$\text{Var}(S) = E[N]\text{Var}(X_1) + \text{Var}(N)E[X_1]^2.$$

3. Retrouvez ce résultat en calculant directement $\text{Var}(S|N)$ et en utilisant la formule de décomposition de la variance :

$$\text{Var}(X) = E[\text{Var}(X|Y)] + \text{Var}(E[X|Y]).$$

N v.a discrète (à valeurs dans $\mathbb{N}$)

$$S_N = X_1 + \dots + X_N$$

$$S_N(\omega) = X_1(\omega) + \dots + X_N(\omega)$$

$$\text{On note } E = \{n \in \mathbb{N}, \mathbb{P}(N=n) > 0\}$$

1) Calcul de $E[S_N|N]$

1^{ère} étape : On calcule $E[S_N|N=n]$ avec $n \in E$

$$= \frac{E[S_N \mathbb{1}_{N=n}]}{\mathbb{P}(N=n)}$$

$$\mathbb{P}(B|A) = \frac{E(B \mathbb{1}_A)}{\mathbb{P}(A)}$$

$$= \frac{E[S_n \mathbb{1}_{N=n}]}{\mathbb{P}(N=n)}$$

$$\begin{aligned} (S_N \mathbb{1}_{N=n})(\omega) &= S_N(\omega) \mathbb{1}_{N=n}(\omega) \\ &= \begin{cases} 0 & \text{si } N(\omega) \neq n \\ S_N(\omega) & \text{si } N(\omega) = n \end{cases} \end{aligned}$$

S_n est indép de $\mathbb{1}_{N=n}$

$$\Rightarrow E[S_N|N=n] = \frac{E[S_n] E[\mathbb{1}_{N=n}]}{\mathbb{P}(N=n)} = E[S_n] = n E[X_1] \quad \text{i.i.d}$$

$$\begin{aligned} \text{Finalement } E[S_N|N] &= \sum_{n \in E} E[S_N|N=n] \mathbb{1}_{N=n} \\ &= \sum_{n \in E} n E[X_1] \mathbb{1}_{N=n} \\ &= E[X_1] \sum_{n \in E} n \mathbb{1}_{N=n} \end{aligned}$$

$$E[S_N] = E[E[S_N|N]]$$

$E[S_N|N]$ est l'unique v.a $\sigma(N)$ mesurable

et qui vérifie, $E[S_N \mathbb{1}_B] = E[E[S_N|N] \mathbb{1}_B]$

où $B \in \sigma(N)$ en particulier lorsque $B = \mathcal{F}$

$$\begin{aligned} E[E[S|N]] &= E[x_i] \sum_{n \in E} n E[\mathbb{1}_{N=n}] \\ &= E[x_i] \sum_{n \in E} n P(N=n) \end{aligned}$$

$$\text{Or } \sum_{n \in N \setminus E} n P(N=n) = 0$$

$$\text{donc } E[S_N] = E[x_i] \sum_{n \in N} n P(N=n)$$

$$E[S_N] = E[N] E[x_i]$$