

Leçon 231**Espérance, variance, loi faible des grands nombres****Rappels de théorie****Variables aléatoires discrètes**

Soit Ω un ensemble non vide, fini ou dénombrable.

L'ensemble $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega) = \{A : A \subset \Omega\}$ des parties de Ω est une tribu sur Ω .

Soit $p : \Omega \rightarrow [0, 1]$ une application telle que

$$\sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) = 1 .$$

Alors l'application $\mathbb{P} : \mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$ définie par

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in A} p(\omega)$$

définit une mesure de probabilité sur (Ω, \mathcal{F}) . On dit que $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ est un espace probabilisé discret.

Une variable aléatoire réelle sur $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ est une application $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$. On note $X(\Omega) = \{X(\omega) : \omega \in \Omega\}$ l'image de X et $\{X = k\} = \{\omega \in \Omega : X(\omega) = k\}$ l'événement " X est égal à k ". On dit que X est intégrable si

$$\sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) |X(\omega)| < +\infty .$$

Si X est intégrable, alors on définit son espérance par

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) X(\omega) .$$

De manière équivalente, on a

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{k \in X(\Omega)} k \mathbb{P}\{X = k\} .$$

Variables aléatoires à densité

Soit $\Omega = \mathbb{R}$. On peut munir Ω d'une tribu \mathcal{B} , appelée tribu des boréliens, qui contient en particulier tous les intervalles (ouverts ou fermés) de \mathbb{R} .

Une fonction $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}_+$, que nous supposons continue par morceaux, est appelée une densité si

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1 .$$

On dit que X est une variable aléatoire réelle de densité f si

$$\mathbb{P}\{X \in [a, b]\} = \int_a^b f(x) dx$$

pour tout intervalle $[a, b] \in \mathcal{B}$ avec $-\infty \leq a < b \leq +\infty$. On dit que $(\Omega, \mathcal{B}, \mathbb{P})$ est un espace probabilitisé.

La variable aléatoire X est dite intégrable si

$$\int_{-\infty}^{\infty} |x|f(x) dx < +\infty .$$

Si X est intégrable, on définit son espérance par

$$\mathbb{E}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x) dx .$$

Cette construction s'étend à des n -uplets (X_1, X_2, \dots, X_n) de variables aléatoires (ou vecteurs aléatoires), en prenant $\Omega = \mathbb{R}^n$ et en considérant des densités $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}_+$.

Quelques propriétés de l'espérance

Soient X_1, X_2, \dots, X_n des variables aléatoires réelles intégrables, définies sur un espace probabilitisé commun $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$. Alors $a_1X_1 + \dots + a_nX_n$ est intégrable et

$$\mathbb{E}(a_1X_1 + \dots + a_nX_n) = a_1\mathbb{E}(X_1) + \dots + a_n\mathbb{E}(X_n)$$

pour tout choix de $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$ (linéarité de l'espérance).

On écrit $\mathbb{P}\{X_1 \in A, X_2 \in B\}$ au lieu de $\mathbb{P}(\{X_1 \in A\} \cap \{X_2 \in B\})$. Les variables aléatoires X_1, X_2, \dots, X_n sont dites indépendantes si

$$\mathbb{P}\{X_1 \in A_1, X_2 \in A_2, \dots, X_n \in A_n\} = \mathbb{P}\{X_1 \in A_1\}\mathbb{P}\{X_2 \in A_2\} \dots \mathbb{P}\{X_n \in A_n\}$$

pour tout choix d'intervalles A_1, \dots, A_n dans \mathbb{R} .

Si X_1, X_2, \dots, X_n sont des variables aléatoires indépendantes et telles que $X_1X_2 \dots X_n$ est intégrable, alors

$$\mathbb{E}(X_1 \dots X_n) = \mathbb{E}(X_1) \dots \mathbb{E}(X_n) .$$

Variance, covariance, écart-type, corrélation

Soient X et Y deux variables aléatoires réelles sur un espace probabilitisé $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$. On suppose que $\mathbb{E}(X^2) < +\infty$ et $\mathbb{E}(Y^2) < +\infty$.

- La covariance de X et Y est définie par

$$\text{cov}(X, Y) = \mathbb{E}\left([X - \mathbb{E}(X)][Y - \mathbb{E}(Y)]\right) .$$

- La variance de X est définie par $\text{Var}(X) = \text{cov}(X, X)$.
- L'écart-type de X est défini par $\sigma(X) = \sqrt{\text{Var}(X)}$.
- Si $\sigma(X) > 0$ et $\sigma(Y) > 0$, on définit le coefficient de corrélation de X et Y par

$$\rho_{X,Y} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sigma(X)\sigma(Y)} .$$

- Si $\text{cov}(X, Y) = 0$, on dit que X et Y sont non corrélées.

Exercices

Exercice 1. Calculer l'espérance de la variable aléatoire réelle X dans les cas où X suit les lois suivantes.

- Loi de Bernoulli: $\Omega = \{0, 1\}$ et $\mathbb{P}\{X = 1\} = p = 1 - \mathbb{P}\{X = 0\}$ pour un $p \in [0, 1]$.
- Loi uniforme: $\Omega = \{1, \dots, n\}$ et $\mathbb{P}\{X = k\} = 1/n$ pour tout $k \in \Omega$.
- Loi de Poisson: $\Omega = \mathbb{N}$ et $\mathbb{P}\{X = k\} = e^{-\lambda} \lambda^k / k!$ pour un $\lambda > 0$.
- Loi binomiale: $\Omega = \{0, \dots, n\}$ et $\mathbb{P}\{X = k\} = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$ pour un $p \in [0, 1]$.
- Loi géométrique: $\Omega = \mathbb{N}^*$ et $\mathbb{P}\{X = k\} = p(1-p)^{k-1}$ pour un $p \in]0, 1[$.

Exercice 2. Déterminer si X est intégrable et, le cas échéant, calculer son espérance dans les cas où X admet les densités f suivantes.

- Loi uniforme sur $[a, b]$ (avec $b > a$):

$$f(x) = \begin{cases} 1/(b-a) & \text{si } x \in [a, b], \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

- Loi exponentielle de paramètre $\lambda > 0$:

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & \text{si } x \geq 0, \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

- Loi normale de paramètres $\mu \in \mathbb{R}$ et $\sigma > 0$:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-(x-\mu)^2/(2\sigma^2)}.$$

- Loi de Cauchy de paramètre $c > 0$:

$$f(x) = \frac{c}{\pi} \frac{1}{x^2 + c^2}.$$

- Loi de Pareto de paramètre $\alpha > 0$:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\alpha}{x^{\alpha+1}} & \text{si } x \geq 1, \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

Exercice 3 (Propriétés de la variance). Soient X et Y deux variables aléatoires sur un espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ telles que $\mathbb{E}(X^2) < +\infty$ et $\mathbb{E}(Y^2) < +\infty$. Démontrer les assertions suivantes.

1. $\text{Var}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2$.
2. $\text{Var}(X) \geq 0$ et $\text{Var}(X) = 0$ si et seulement si $\mathbb{P}\{X = \mathbb{E}(X)\} = 1$.
3. Pour tout choix de $a, b \in \mathbb{R}$, on a $\text{Var}(a + bX) = b^2 \text{Var}(X)$.
4. $\text{cov}(X, Y) = \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$.
5. $\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2 \text{cov}(X, Y)$.
6. Si X et Y sont indépendantes, alors $\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y)$.
7. $|\text{cov}(X, Y)| \leq \sigma(X)\sigma(Y)$ (on pourra considérer l'application $(a, b) \mapsto \text{Var}(aX + bY)$).

Exercice 4. Calculer, si elles existent, les variances des variables aléatoires des deux premiers exercices. On rappelle les identités

$$\sum_{k=1}^n k = \frac{n(n+1)}{2}, \quad \sum_{k=1}^n k^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}, \quad b^3 - a^3 = (b-a)(a^2 + ab + b^2).$$

Exercice 5 (Preuves de l'inégalité de Markov). L'inégalité de Markov affirme que si X est une variable aléatoire intégrable à valeurs dans \mathbb{R}_+ , alors

$$\mathbb{P}\{X \geq a\} \leq \frac{1}{a}\mathbb{E}(X)$$

pour tout $a > 0$.

1. **Cas discret.** Soit $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), \mathbb{P})$ un espace probabilisé discret.

Soit $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+$ et soit $a > 0$. Ecrire explicitement $\mathbb{E}(X)$ et $\mathbb{P}\{X \geq a\}$ sous forme de sommes, et montrer que

$$\mathbb{E}(X) \geq a\mathbb{P}\{X \geq a\}.$$

2. **Cas d'une variable aléatoire réelle à densité.** Soit X une variable aléatoire réelle positive admettant une densité f et soit $a > 0$. Ecrire explicitement $\mathbb{E}(X)$ et $\mathbb{P}\{X \geq a\}$ sous forme d'intégrales, et montrer que

$$\mathbb{E}(X) \geq a\mathbb{P}\{X \geq a\}.$$

Exercice 6 (Inégalité de Bienaymé–Tchebychev). Soit X une variable aléatoire réelle telle que X^2 soit intégrable. Montrer que pour tout $a > 0$, on a

$$\mathbb{P}\{|X - \mathbb{E}(X)| \geq a\} \leq \frac{1}{a^2} \text{Var}(X).$$

Application: On lance 1000 fois une pièce de monnaie équilibrée. Soit S le nombre de Pile obtenus. Donner une majoration de la probabilité que S ne soit pas compris entre 481 et 519.

Exercice 7 (Loi faible des grands nombres). On se donne des variables aléatoires réelles intégrables X_1, X_2, \dots , non corrélées, ayant toutes la même espérance μ et la même variance $\sigma^2 < +\infty$. Soit

$$S_n = \sum_{i=1}^n X_i.$$

- Calculer $\mathbb{E}(S_n/n)$ et $\text{Var}(S_n/n)$.
- Montrer que pour tout $\varepsilon > 0$, on a

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left\{\left|\frac{S_n}{n} - \mu\right| \geq \varepsilon\right\} = 0.$$