# Chapitre 33

## Variables aléatoires réelles finies

33	Variables aléatoires réelles finies	
	33.3 Exemple	
	33.4 Espérance des lois usuelles	
	33.5 Propriétés de l'espérance	
	33.6 Exemple	
	33.7 Formule de transfert	
	33.10Exemple	
	33.11Espérance du produit de deux variables aléatoires réelles indépendantes	
	33.13Propriétés de la variance	
	33.15Propriétés de la covariance	

## 33.3 Exemple

#### Exemple 33.3

Un dé à 6 faces numérotées de 1 à 6 a été truqué de telle sorte que les faces 1,2 et 3 tombent avec une probabilité  $\frac{1}{6}$ , les faces 4 et 5 avec une probabilité  $\frac{1}{12}$  et 6 avec une probabilité de  $\frac{1}{3}$ . Quelle numéro obtient-on en moyenne?

$$E(X) = 1 \times \frac{1}{6} + 2 \times \frac{1}{6} + 3 \times \frac{1}{6} + 4 \times \frac{1}{12} + 5 \times \frac{1}{12} + 6 \times \frac{1}{3}$$
$$= \frac{45}{12}$$
$$= \frac{15}{4}$$

## 33.4 Espérance des lois usuelles

#### Théorème 33.4

Soit X une variable aléatoire réelle sur  $\Omega$ .

- 1. Variable aléatoire constante : si X est constante de valeur m, alors  $\mathrm{E}(X)=m$ .
- 2. Loi uniforme : si  $E = \{x_1, \dots, x_n\}$  est une partie de  $\mathbb{R}$  et si  $X \hookrightarrow \mathcal{U}(E)$ , alors E(X) est la moyenne naturelle des valeurs  $x_1, \dots, x_n$  de X:

$$E(X) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} x_k$$

- 3. Loi de Bernoulli : soit  $p \in [0;1]$ . Si  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$ , alors E(X) = p.
- 4. Exemple fondamental : pour tout événement  $A \in \mathcal{P}(\Omega)$ ,  $E(\mathbb{F}_A) = P(A)$ .
- 5. Loi binomiale : soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $p \in [0, 1]$ . Si  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ , alors E(X) = np.
- 1. Si  $X(\Omega) = \{m\}, P(X = m) = 1 \text{ et } E(X) = 1 \times m = m.$
- 2. Si  $X \hookrightarrow \mathcal{U}(\{x_1, \dots, x_n\})$  alors :

$$\forall i \in [1, n], P(X = x_i) = \frac{1}{n}$$

Donc:

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

3. Si  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$  alors :

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

4. Si  $A \subset \Omega$ , alors :

$$\mathbb{F}_A \hookrightarrow \mathcal{B}(P(A))$$
 (32.21)

Donc (3)  $E(\mathbb{1}_A) = P(A)$ .

5. Par définition :

$$E(X) = \sum_{k=0}^{n} P(X = k)k$$
$$= \sum_{k=0}^{n} k \binom{n}{k} p^{k} (1-p)^{n-k}$$

Première méthode:

Soit  $Q = (1 - p + Y)^n \in \mathbb{R}[Y]$ .

$$Q = \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} (1-p)^{n-k} Y^k \text{donc } Q'$$

$$= \sum_{k=1}^{n} k \binom{n}{k} (1-p)^{n-k} Y^{k-1}$$

$$\text{donc } YQ' = \sum_{k=0}^{n} k \binom{n}{k} (1-p)^{n-k} Y^k$$

Par ailleurs  $YQ' = n(1 - p + Y)^{n-1}$ .

En évaluant les deux expressions en p, on obtient l'expression voulue :

$$E(X) = \sum_{k=0}^{n} k \binom{n}{k} p^{k} (1-p)^{n-k} = np$$

 $\underline{Deuxi\`{e}me\ m\'{e}thode:}$ 

On poursuit le calcul de E(X) en utilisant la formule du capitaine.

Troisième méthode:

En utilisant la linéarité de l'espérance.

## 33.5 Propriétés de l'espérance

### Propostion 33.5

Soit X et Y deux variables aléatoires réelles sur  $\Omega$ .

- 1. Reformulation :  $E(X) = \sum_{\omega \in \Omega} P(\{\omega\}) X(\omega)$ .
- 2. Linéarité : pour tout  $(\lambda, \mu) \in \mathbb{R}^2$ ,  $E(\lambda X + \mu Y) = \lambda E(X) + \mu E(Y)$ .
- 3. Positivité : si  $X \ge 0$ , alors  $E(X) \ge 0$ .
- 4. Croissance : si  $X \leq Y$ , alors  $E(X) \leq E(Y)$ .
- 5. Inégalité triangulaire :  $|E(X)| \le E(|X|)$ .
- 1. On rappelle qe  $\{(X = x)\}_{x \in X(\Omega)}$  est un SCE. Ainsi :

$$E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} P(X = x)x$$

$$= \sum_{x \in X(\Omega)} \left[ \sum_{\omega \in (X = x)} P(X = \omega) \right] x$$

$$= \sum_{x \in \Omega} P(\{\omega\}) X(\omega)$$

2.

$$\begin{split} E(\lambda X + \mu Y) &= \sum_{\omega \in \Omega} P(\{\omega\}) (\lambda X(\omega) + \mu Y(\omega)) \\ &= \lambda \sum_{\omega \in \Omega} P(\{\omega\}) X(\omega) + \mu \sum_{\omega \in \Omega} P(\{\omega\}) Y(\omega) \\ &= \lambda E(X) + \mu E(Y) \end{split}$$

3. Si  $X \ge 0$ , alors :

$$E(X) = \sum_{\omega \in \Omega} \underbrace{P(\{\omega\})}_{\geq 0} \underbrace{X(\omega)}_{\geq 0}$$

$$> 0$$

4. RAS (2 + 3)

5.

$$|E(X)| = \left| \sum_{\omega \in \Omega} P(\{\omega\}) X(\omega) \right|$$

$$\leq \sum_{\omega \in \Omega} P(\{\omega\}) |X(\omega)|$$

$$= E(|X|)$$

## 33.6 Exemple

#### Exemple 33.7

Qu'obtient-on en moyenne quand on lance deux fois un dé à 6 faces et qu'on additionne les résultats obtenus?

 $X_1, X_2 \hookrightarrow \mathcal{U}(P(\llbracket 1, 6 \rrbracket)).$ 

$$E(X_1 + X_2) = E(X_1) + E(X_2)$$

$$= 2 \times \frac{1}{6} \sum_{k=1}^{6} k$$

$$= 7$$

## 33.7 Formule de transfert

#### Théorème 33.8

Soit X une variable aléatoire sur  $\Omega$  et  $f:X(\Omega)\to\mathbb{R}$  une fonction. L'espérance de f(X) est entièrement déterminée par f et la loi de X:

$$E(f(X)) = \sum_{x \in X(\Omega)} P(X = x) f(x)$$

 $\{(X=x)\}_{x\in X(\Omega)}$  est un SCE.

$$\begin{split} E(f(X)) &= \sum_{x \in X(\Omega)} P(\{\omega\}) f(X(\omega)) \\ &= \sum_{x \in X(\Omega)} \left( \sum_{\omega \in (X=x)} P(\{w\}) f(X(\omega)) \right) \\ &= \sum_{x \in X(\Omega)} \left( \sum_{\omega \in (X=x)} P(\{w\}) \right) f(x) \\ &= \sum_{x \in X(\Omega)} P(X=x) f(x) \end{split}$$

## 33.10 Exemple

#### Exemple 33.10

Soit X une variable aléatoire suivant une loi unifore sur [1, n]. Donner un équivalent simple de E(X) et de  $E(X^2)$ .

$$X \hookrightarrow \mathcal{U}(\llbracket 1, n \rrbracket).$$

$$E(X) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} k$$
$$= \frac{n+1}{2}$$
$$\underset{n \to +\infty}{\sim} \frac{n}{2}$$

$$\begin{split} E(X^2) &= \sum_{k=1}^n \frac{1}{n} k^2 \\ &= \frac{(n+1)(2n+1)}{6} \\ &\stackrel{\sim}{\underset{n \to +\infty}{\longrightarrow}} \frac{n^2}{3} \end{split}$$

# 33.11 Espérance du produit de deux variables aléatoires réelles indépendantes

#### Théorème 33.11

Soit X et Y deux variables aléatoires réelles sur  $\Omega$ . Si X et Y sont indépendantes, alors

$$E(XY) = E(X)E(Y)$$

Ce résultat s'étend naturellement à un nombre fini quelconque de variables aléatoires réelles indépendantes.

$$E(x)E(Y) = \left(\sum_{x \in X(\Omega)} P(X = x)x\right) \left(\sum_{y \in Y(\Omega)} P(Y = y)y\right)$$

$$= \sum_{(x,y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)} P(X = x)P(Y = y)xy$$

$$= \sum_{(x,y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)} P(X = x \text{ et } Y = y)xy \text{ (indépendance)}$$

$$= E(XY)$$

## 33.13 Propriétés de la variance

#### Propostion 33.13

Soit X une variable aléatoire réelle.

- 1.  $V(X) = E(X^2) E(X)^2$ .
- 2.  $V(X) = 0 \Leftrightarrow P(X = E(X)) = 1$ . On dit dans ce cas que X est presque sûrement constante.
- 3. Pour tout  $(a,b) \in \mathbb{R}^2$ , on a

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

En particulier, si  $\sigma(X)>0,$  la variable  $\frac{X-\mathrm{E}(X)}{\sigma(X)}$  est centrée réduite.

1.

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

$$= E(X^{2} - 2XE(X) + E(X)^{2})$$

$$= E(X^{2}) - 2E(X)E(X) + E(X)^{2}$$

$$= E(X^{2}) - E(X)^{2}$$

2.

$$\begin{split} V(X) &= 0 \Leftrightarrow E((X - E(X))^2) = 0 \\ \text{(fonction de transfert)} &\Leftrightarrow \sum_{x \in X(\Omega)} P(X = x)(x - E(X))^2 = 0 \\ &\Leftrightarrow \forall x \in X(\Omega) \setminus \{E(X)\}, P(X = x) = 0 \\ &= P(X = E(X)) = 1 \end{split}$$

3.

$$V(aX + b) = E((aX + b - E(aX + b))^{2})$$

$$= E(a^{2}(X - E(X))) \text{ (linéarité)}$$

$$= a^{2}V(X) \text{ (linéarité)}$$

## 33.15 Propriétés de la covariance

#### Propostion 33.15

On a:

- 1. V(X) = cov(X, X) et cov(X, Y) = cov(Y, X).
- 2. cov(X, Y) = E(XY) E(X)E(Y)
- 3.  $V(X + Y) = V(X) + 2 \cdot cov(X, Y) + V(Y)$ .
- 4. Si X et Y sont indépendantes, alors cov(X,Y) = 0 et V(X+Y) = V(X) + V(Y).

Les assertions 3 et 4 se généralisent au cas de variables aléatoires réelles  $X_1, \ldots, X_n$  sur  $\Omega$ . Dans ce cas :

$$V\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \sum_{i=1}^{n} V(X_{i}) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \operatorname{cov}(X_{i}, X_{j})$$

Si  $X_1, \ldots, X_n$  sont (seulement) deux à deux indépendantes, alors

$$V\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \sum_{i=1}^{n} V(X_{i})$$

- 1. RAF
- 2.

$$cov(X,Y) = E((X - E(X))(Y - E(Y)))$$
  
=  $E(XY - E(X)Y - E(Y)X + E(X)E(Y))$   
=  $E(XY) - E(X)E(Y)$ 

3.

$$V(X + Y) = E((X + Y - E(X + Y))^{2})$$

$$= E((X - E(X)) + (Y - E(Y)))^{2}$$

$$= V(X) + 2 \operatorname{cov}(X, Y) + V(Y)$$

4. On suppose que X et Y sont indépendantes, donc :

$$E(XY) = E(X)E(Y)$$

Puis, par (2):

$$cov(X, Y) = 0$$