

# Variables aléatoires sur un espace probabilisé fini

Dans tout ce chapitre  $(\Omega, P)$  désigne un espace probabilisé fini.

## I. Variables aléatoires

**Définition.** On appelle variable aléatoire définie sur  $\Omega$  à valeurs dans un ensemble  $E$  toute application de  $\Omega$  dans  $E$ .

Lorsque  $E \subset \mathbb{R}$ , on dit que la variable aléatoire est réelle.

**Remarque.**

- Une variable aléatoire n'a rien d'aléatoire
- On peut définir la somme,  $X + Y$ , et le produit,  $XY$ , de deux variables aléatoires réelles  $X$  et  $Y$ .

**Exemple.** Toute application constante définie sur  $\Omega$  est appelée variable aléatoire constante ou certaine.

Soit  $A \in \mathcal{P}(\Omega)$ , la variable aléatoire,  $\mathbf{1}_A : \Omega \rightarrow \mathbb{R}, \omega \mapsto \begin{cases} 1 & \text{si } \omega \in A \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$  est appelée variable aléatoire indicatrice de  $A$ .

**Définition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$  à valeurs dans un ensemble  $E$ .

Pour toute partie  $A$  de  $E$ ,  $X^{-1}(A) = \{\omega \in \Omega : \omega \in A\}$  est un évènement qui est souvent noté plus simplement  $(X \in A)$  ou «  $X \in A$  ».

On notera  $P(X \in A)$  sa probabilité plutôt que  $P(X^{-1}(A))$  qui serait la notation rigoureuse.

**Remarque.** Si  $A = \{a\}$ , on notera  $P(X = a)$  plutôt que  $P(X^{-1}(\{a\}))$  qui serait la notation rigoureuse.

Si  $A = [a, +\infty[ \cap E$ , on notera  $P(X \leq a)$  plutôt que  $P(X^{-1}(A))$  qui serait la notation rigoureuse. L'évènement  $(X \in A)$  est égal à l'évènement  $(X \in A) \cap X(\Omega)$ . En pratique, on ne s'intéresse donc qu'aux évènements  $X \in A$  avec  $A \in \mathcal{P}(X(\Omega))$ .

**Proposition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$ . L'application

$$P_X : \mathcal{P}(X(\Omega)) \rightarrow [0, 1], A \mapsto P(X \in A)$$

est une probabilité sur  $X(\Omega)$  appelé loi de probabilité de  $X$  ou, plus simplement, loi de  $X$ .

**Proposition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$ . L'ensemble  $X(\Omega)$  est fini.

$P_X$  est donc entièrement déterminée par la donnée des probabilités

$$P_X(\{x\}) = P(X = x) \text{ avec } x \in X(\Omega).$$

Plus précisément,  $\forall A \in \mathcal{P}(\Omega), P(A) = \sum_{x \in A} P(X = x)$

Se donner la loi de  $X$  revient donc à se donner des réels  $(p_x)_{x \in X(\Omega)}$  positifs vérifiant :

$$\sum_{x \in X(\Omega)} p_x = 1.$$

**Remarque.**

- Lorsque l'on demande de déterminer la loi d'une variable aléatoire  $X$ , il faut donner  $X(\Omega)$  et, pour tout  $x \in X(\Omega)$ ,  $P(X = x)$ .
- Lorsque l'on demande de vérifier que la loi donnée par l'énoncé est bien une loi, il faut vérifier que pour tout  $x \in X(\Omega)$ ,  $P(X = x) \geq 0$  et que  $\sum_{x \in X(\Omega)} P(X = x) = 1$ .

**Proposition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$  et  $f$  une fonction définie sur  $X(\Omega)$ . L'application  $f(X)$  est une variable aléatoire sur  $\Omega$  et sa loi est définie par :

$$\forall y \in f(X)(\Omega), \quad P(f(X) = y) = \sum_{x \in f^{-1}(\{y\})} P(X = x) = \sum_{x \in X(\Omega) : f(x) = y} P(X = x)$$

**II. Loïs usuelles**

**Définition.** Soient  $n_1$  et  $n_2$  deux entiers tels que  $n_1 < n_2$ .

On dit qu'une variable aléatoire  $X$  suit une loi uniforme sur  $\llbracket n_1, n_2 \rrbracket$  si  $X(\Omega) = \llbracket n_1, n_2 \rrbracket$  et si

$$\forall k \in \llbracket n_1, n_2 \rrbracket, \quad P(X = k) = \frac{1}{n_2 - n_1 + 1}.$$

On note  $X \sim \mathcal{U}(\llbracket n_1, n_2 \rrbracket)$ .

**Définition.** Soit  $p \in [0, 1]$ .

On dit qu'une variable aléatoire  $X$  suit une loi de Bernoulli de paramètre  $p$  si  $X(\Omega) = \{0, 1\}$  et si  $P(X = 1) = p$ .

On note  $X \sim \mathcal{B}(p)$ .

**Définition.** Soient  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $p \in [0, 1]$ .

On dit qu'une variable aléatoire  $X$  suit une loi binomiale de paramètre  $(n, p)$  si  $X(\Omega) = \llbracket 0, n \rrbracket$  et si

$$\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}.$$

On note  $X \sim \mathcal{B}(n, p)$ .

**III. Variables aléatoires indépendantes**

**Définition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires définies sur  $\Omega$  à valeurs respectivement dans  $E$  et  $F$ . Les variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont dites indépendantes si

$$\forall (A, B) \in \mathcal{P}(E) \times \mathcal{P}(F), \quad P((X \in A) \cap (Y \in B)) = P(X \in A)P(Y \in B)$$

**Proposition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires définies sur  $\Omega$ .

Les variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont indépendantes si, et seulement si,

$$\forall (A, B) \in \mathcal{P}(X(\Omega)) \times \mathcal{P}(Y(\Omega)), \quad P((X \in A) \cap (Y \in B)) = P(X \in A)P(Y \in B)$$

**Proposition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires définies sur  $\Omega$ .

Les variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont indépendantes si, et seulement si,

$$\forall (x, y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega), \quad P((X = x) \cap (Y = y)) = P(X = x)P(Y = y)$$

**Proposition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles définies sur  $\Omega$  indépendantes.

La loi de  $X + Y$  est donnée par :

$$\forall z \in (X + Y)(\Omega), \quad P(X + Y = z) = \sum_{(x, y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega) : x + y = z} P(X = x)P(Y = y)$$

soit

$$\forall z \in (X + Y)(\Omega), \quad P(X + Y = z) = \sum_{x \in X(\Omega)} P(X = x)P(Y = z - x)$$

ou

$$\forall z \in (X + Y)(\Omega), \quad P(X + Y = z) = \sum_{y \in Y(\Omega)} P(Y = y)P(X = z - y)$$

**Proposition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles définies sur  $\Omega$  indépendantes.

La loi de  $\text{Max}(X, Y)$  est donnée par :

$$\forall z \in \mathbb{R}, \quad P(\text{Max}(X, Y) \leq z) = P(X \leq z)P(Y \leq z)$$

La loi de  $\text{Min}(X, Y)$  est donnée par :

$$\forall z \in \mathbb{R}, \quad P(\text{Min}(X, Y) \geq z) = P(X \geq z)P(Y \geq z)$$

**Proposition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires définies sur  $\Omega$  à valeurs respectivement dans  $E$  et  $F$  ; et  $f, g$  deux fonctions respectivement définies sur  $X(\Omega)$  et  $Y(\Omega)$ .

Si les variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors les variables aléatoires  $f(X)$  et  $g(Y)$  aussi.

**Définition.** Les variables aléatoires  $X_1, \dots, X_n$  définies sur  $\Omega$  sont dites indépendantes deux à deux si pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$  tel que  $i \neq j$ , les variables aléatoires  $X_i$  et  $X_j$  sont indépendantes.

**Définition.** Les variables aléatoires  $X_1, \dots, X_n$  définies sur  $\Omega$  à valeurs respectivement dans  $E_1, \dots, E_n$  sont dites mutuellement indépendantes si, pour tout  $(A_1, \dots, A_n) \in \mathcal{P}(E_1) \times \dots \times \mathcal{P}(E_n)$ , on a :

$$P((X_1 \in A_1) \cap \dots \cap (X_n \in A_n)) = \prod_{i=1}^n P(X_i \in A_i)$$

**Proposition.** Toute sous-famille d'une famille de variables aléatoires mutuellement indépendantes est une famille de variables aléatoires mutuellement indépendantes

**Proposition.** Si les variables aléatoires  $X_1, \dots, X_n$  sont mutuellement indépendantes, alors elles sont indépendantes deux à deux.

**Exercice.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires indépendantes suivant la même loi définie par  $P(X = 1) = P(X = -1) = 1/2$ . Montrer que les variables  $X, Y$  et  $XY$  sont indépendantes deux à deux mais pas mutuellement indépendantes.

**Proposition.** Si les variables aléatoires  $X_1, \dots, X_n$  sont mutuellement indépendantes, alors les variables aléatoires  $(X_1, \dots, X_r)$  et  $(X_{r+1}, \dots, X_n)$  sont indépendantes.

**Proposition.** Si les variables aléatoires  $X_1, \dots, X_n$  sont mutuellement indépendantes, alors les variables aléatoires  $f(X_1, \dots, X_r)$  et  $g(X_{r+1}, \dots, X_n)$  sont indépendantes.

**Proposition.** Soient  $X \sim \mathcal{B}(n_1, p)$  et  $Y \sim \mathcal{B}(n_2, p)$ .

Si  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors  $X + Y \sim \mathcal{B}(n_1 + n_2, p)$ .

**Corollaire.** Soient  $X_1 \sim \mathcal{B}(n_1, p), \dots, X_r \sim \mathcal{B}(n_r, p)$ . Si les variables aléatoires  $X_1, \dots, X_r$  sont mutuellement indépendantes, alors  $X_1 + \dots + X_r \sim \mathcal{B}(n_1 + \dots + n_r, p)$ .

**Corollaire.** Soient  $X_1, \dots, X_n$  mutuellement indépendantes suivant une loi de Bernoulli de paramètre  $p$ , alors  $X_1 + \dots + X_n \sim \mathcal{B}(n, p)$ .

**Proposition.** Soient  $X_1, \dots, X_n$  des variables aléatoires réelles définies sur  $\Omega$  mutuellement indépendantes.

La loi de  $\text{Max}(X_1, \dots, X_n)$  est donnée par :

$$\forall z \in \mathbb{R}, \quad P(\text{Max}(X_1, \dots, X_n) \leq z) = \prod_{i=1}^n P(X_i \leq z)$$

La loi de  $\text{Min}(X_1, \dots, X_n)$  est donnée par :

$$\forall z \in \mathbb{R}, \quad P(\text{Min}(X_1, \dots, X_n) \geq z) = \prod_{i=1}^n P(X_i \geq z)$$

## IV. Espérance d'une variable aléatoire réelle

**Définition.** Soit  $X$  une variable aléatoire réelle définie sur  $\Omega$ . On appelle espérance de  $X$  le réel

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

**Exemple.** Soit  $A \in \mathcal{P}(\Omega)$ , on a  $\mathbb{E}(\mathbf{1}_A) = P(A)$ .

Soit  $X$  la variable aléatoire constante à  $a$ , on a  $\mathbb{E}(X) = a$ .

**Proposition.** Soient  $n_1$  et  $n_2$  deux entiers tels que  $n_1 \leq n_2$ .

Si  $X \sim \mathcal{U}(\llbracket n_1, n_2 \rrbracket)$ , alors  $\mathbb{E}(X) = \frac{n_1 + n_2}{2}$ .

**Proposition.** Soit  $p \in [0, 1]$ .

Si  $X \sim \mathcal{B}(p)$ , alors  $\mathbb{E}(X) = p$ .

**Proposition.** Soient  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $p \in [0, 1]$ .

Si  $X \sim \mathcal{B}(n, p)$ , alors  $\mathbb{E}(X) = np$ .

**Proposition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$ . On a :

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

**Proposition** (Linéarité de l'espérance). Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles définies sur  $\Omega$  et  $\lambda \in \mathbb{R}$ . L'application  $X + Y$  est une variable aléatoire réelle sur  $\Omega$  et :

$$\mathbb{E}(X + \lambda Y) = \mathbb{E}(X) + \lambda \mathbb{E}(Y)$$

**Définition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$ .

Lorsque  $\mathbb{E}(X) = 0$ , on dit que  $X$  est une variable aléatoire centrée.  $X - \mathbb{E}(X)$  est la variable aléatoire centrée associée à  $X$ .

**Proposition** (Positivité de l'espérance).

Soit  $X$  une variable aléatoire positive définie sur  $\Omega$ , i.e.  $X(\Omega) \subset \mathbb{R}^+$ . On a :

- $\mathbb{E}(X) \geq 0$  ;
- $\mathbb{E}(X) = 0$  si, et seulement si,  $P(X = 0) = 1$  ; on dit que  $X$  est presque certainement nulle.

**Proposition** (Croissance de l'espérance). Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles définies sur  $\Omega$  telle que  $X \geq Y$ , i.e.  $\forall \omega \in \Omega, X(\omega) \leq Y(\omega)$ . On a :

- $\mathbb{E}(X) \leq \mathbb{E}(Y)$  ;
- $\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(Y)$  si, et seulement si,  $P(X = Y) = 1$  ; on dit que  $X$  et  $Y$  sont presque sûrement égales.

**Proposition.** (Inégalité de Markov)

Soit  $X$  une variable aléatoire réelle **positive** définie sur  $\Omega$ . On a

$$\forall a > 0, \quad P(X \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}(X)}{a}.$$

**Théorème.** (de transfert)

Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$  et  $f$  une fonction définie sur  $X(\Omega)$ . On a

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

**Théorème.** Si les variables  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors

$$\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$$

## V. Variance d'une variable aléatoire

**Définition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$  et  $k \in \mathbb{N}$ . On appelle moment d'ordre  $k$  de  $X$  le réel  $\mathbb{E}(X^k)$  et moment centré d'ordre  $k$ , le réel  $\mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^k)$ .

**Remarque.** D'après le théorème de transfert, on a

$$\mathbb{E}(X^k) = \sum_{x \in X(\Omega)} x^k P(X = x) \text{ et } \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^k) = \sum_{x \in X(\Omega)} (x - \mathbb{E}(X))^k P(X = x)$$

**Définition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$ . On appelle variance de  $X$ , le moment centré d'ordre deux de  $X$  i.e.

$$\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^2) = \sum_{x \in X(\Omega)} (x - \mathbb{E}(X))^2 P(X = x)$$

**Proposition** (Formule de Huygens). Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$ . On a

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

**Proposition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$ . On a :

- $\mathbb{V}(X) \geq 0$  ;
- $\mathbb{V}(X) = 0$  si, et seulement s'il existe  $m \in \mathbb{R}$  tel que  $P(X = m) = 1$  ; on dit que  $X$  est presque sûrement constante. Dans ce cas,  $m = \mathbb{E}(X)$ .

On appelle écart-type le réel  $\sigma_X = \sqrt{\mathbb{V}(X)}$ .

**Remarque.** La variance et l'écart-type sont des indicateurs de dispersion.

**Proposition.** Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$  et  $(a, b) \in \mathbb{R}^2$ .

On a

$$\mathbb{V}(aX + b) = a^2 \mathbb{V}(X)$$

**Proposition.** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . Si  $X \sim \mathcal{U}(\llbracket 1, n \rrbracket)$ , alors  $\mathbb{V}(X) = \frac{n^2 - 1}{12}$ .

**Corollaire.** Soient  $n_1$  et  $n_2$  deux entiers tels que  $n_1 < n_2$ .

Si  $X \sim \mathcal{U}(\llbracket n_1, n_2 \rrbracket)$ , alors  $\mathbb{V}(X) = \frac{(n_2 - n_1 + 1)^2 - 1}{12}$ .

**Proposition.** Soit  $p \in [0, 1]$ .

Si  $X \sim \mathcal{B}(p)$ , alors  $\mathbb{V}(X) = p(1 - p)$ .

**Proposition.** Soient  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $p \in [0, 1]$ .

Si  $X \sim \mathcal{B}(n, p)$ , alors  $\mathbb{V}(X) = np(1 - p)$ .

**Théorème** (Inégalité de Bienaymé-Tchebychev).

Soit  $X$  une variable aléatoire définie sur  $\Omega$ . On a :

$$\forall \varepsilon > 0, \quad P(|X - \mathbb{E}(X)| \geq \varepsilon) \leq \frac{\mathbb{V}(X)}{\varepsilon^2}.$$

**Théorème.** Si les variables  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors

$$\mathbb{V}(X + Y) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{V}(Y)$$

## VI. Covariance de deux variables aléatoires

**Proposition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires. On a :

$$\mathbb{V}(X + Y) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{V}(Y) + 2(\mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y))$$

**Définition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles. On appelle covariance de  $X$  et  $Y$ , le réel :

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$$

de sorte que

$$\mathbb{V}(X + Y) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{V}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$$

**Définition.** Deux variables aléatoires réelles  $X$  et  $Y$  sont dites non corrélées si  $\text{Cov}(X, Y) = 0$

**Proposition.** Deux variables aléatoires réelles indépendantes sont non corrélées mais il n'y a pas de réciproque.

**Exercice.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires indépendantes suivant une loi de Bernoulli de paramètre  $1/2$ . Prouver que  $X + Y$  et  $|X - Y|$  sont non corrélées mais non indépendantes.

**Proposition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles. On a :

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}(X - \mathbb{E}(X))\mathbb{E}(Y - \mathbb{E}(Y))$$

**Proposition.** Soient  $X, X', Y$  et  $Y'$  quatre variables aléatoires réelles définies sur  $\Omega$ . On a :

- $\text{Cov}(X + \lambda X', Y) = \text{Cov}(X, Y) + \lambda \text{Cov}(X', Y)$  ;
- $\text{Cov}(X, Y + \lambda Y') = \text{Cov}(X, Y) + \lambda \text{Cov}(X, Y')$  ;
- $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$  ;
- $\text{Cov}(X, X) = \mathbb{V}(X) \geq 0$  ;

Ainsi,  $(X, Y) \mapsto \text{Cov}(X, Y)$  est bilinéaire, symétrique et positive.

**Proposition.** Soient  $X_1, \dots, X_n$   $n$  variables aléatoires réelles. On a :

$$\mathbb{V}(X_1 + \dots + X_n) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j) = \sum_{k=1}^n \mathbb{V}(X_k) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j)$$

**Corollaire.** Si on pose  $C = (\text{Cov}(X_i, X_j))_{1 \leq i, j \leq n}$ , alors

$$\mathbb{V}\left(\sum_{k=1}^n \lambda_k X_k\right) = (\lambda_1 \quad \dots \quad \lambda_n) C \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$$

**Théorème.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles. On a :

$$|\text{Cov}(X, Y)| \leq \sqrt{\mathbb{V}(X)}\sqrt{\mathbb{V}(Y)} = \sigma_X \sigma_Y$$

avec égalité si, et seulement si il existe  $(a, b, c) \in \mathbb{R}^3$  tel que  $P(aY + bX = c) = 1$ .

**Définition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles. On appelle facteur de corrélation le réel  $\rho_{X,Y} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$

**Proposition.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles.

Si  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors  $\rho_{X,Y} = 0$  mais il n'y a pas de réciproque.

On a  $\rho_{X,Y} = \pm 1$  si, et seulement si il existe  $(a, b, c) \in \mathbb{R}^3$  tel que  $P(aY + bX = c) = 1$ .