

# CHAPITRE 09 : PROBABILITÉS 2

HEI 2 - 2015/2016 - A. RIDARD

## Prérequis :

- Probabilités 1

## Table des matières

<b>I. Couple de variables aléatoires</b>	<b>2</b>
1. Loi conjointe . . . . .	2
2. Lois marginales . . . . .	2
3. Lois conditionnelles . . . . .	3
4. Variables aléatoires indépendantes . . . . .	3
<b>II. Espérance</b>	<b>4</b>
1. Définition et existence . . . . .	4
2. Lois usuelles . . . . .	4
3. Propriétés . . . . .	5
<b>III. Variance et covariance</b>	<b>6</b>
1. Moments . . . . .	6
2. Variance et écart-type . . . . .	6
3. Covariance . . . . .	7
4. Variance d'une somme . . . . .	7

# I. Couple de variables aléatoires

On se place dans un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), P)$ .

On considère  $X : \Omega \rightarrow E$  et  $Y : \Omega \rightarrow F$  deux v.a. discrètes telles que  $X(\Omega) = \{x_i | i \in I\}$  et  $Y(\Omega) = \{y_j | j \in J\}$  avec  $I, J$  finis ou dénombrables.

## 1. Loi conjointe

### Définition (Couple de v.a.).

On appelle couple défini par les v.a.  $X$  et  $Y$  la variable aléatoire :

$$\begin{aligned} Z = (X, Y) : \quad \Omega &\rightarrow E \times F \\ \omega &\rightarrow Z(\omega) = (X(\omega), Y(\omega)) \end{aligned}$$

**Remarque.**  $Z(\Omega) \subset X(\Omega) \times Y(\Omega)$

**Exemple.** On choisit une carte à l'intérieur d'un jeu de 32 cartes. On désigne par  $X$  la hauteur et  $Y$  la couleur de cette carte. La variable aléatoire  $Z = (X, Y)$  détermine alors parfaitement la carte tirée.

### Définition (Loi conjointe).

On appelle loi conjointe de deux variables aléatoires  $X$  et  $Y$  la loi du couple  $Z = (X, Y)$ .

**Remarque.** Elle est entièrement déterminée par la connaissance de  $P((X = x_i) \cap (Y = y_j))$  pour tout  $(x_i, y_j) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)$ . Dans le cas fini, on peut exploiter un tableau pour visualiser une loi conjointe.

**Exemple (Cas fini).** Une urne comporte 2 boules blanches, 1 rouge et 1 noire. On tire simultanément deux boules de cette urne et l'on note  $X$  le nombre de boules blanches et  $Y$  le nombre de boules noires tirées.

	$X = 0$	$X = 1$	$X = 2$
$Y = 0$	0	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{6}$
$Y = 1$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{3}$	0

Evidemment, la somme des cases vaut toujours 1, mais que vaut ici  $Z(\Omega)$  ?

**Exemple (Cas dénombrable).** On suppose que la loi conjointe de  $X$  et  $Y$  vérifie  $P((X = i) \cap (Y = j)) = \frac{a}{i!j!}$  avec  $a \in \mathbb{R}$  et  $I = J = \mathbb{N}$ . Déterminer la valeur de  $a$ .

## 2. Loïs marginales

### Définition (Lois marginales).

Les lois des deux variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont appelées les lois marginales de la variable  $Z = (X, Y)$ .


### Propriété (Détermination des lois marginales).

La loi de  $Z = (X, Y)$  détermine entièrement ses lois marginales :

- $\forall i \in I, P(X = x_i) = \sum_{j \in J} P((X = x_i) \cap (Y = y_j))$
- $\forall j \in J, P(Y = y_j) = \sum_{i \in I} P((X = x_i) \cap (Y = y_j))$

**Exemple (Cas fini - suite).** Une urne comporte 2 boules blanches, 1 rouge et 1 noire. On tire simultanément deux boules de cette urne et l'on note  $X$  le nombre de boules blanches et  $Y$  le nombre de boules noires tirées.

	$X = 0$	$X = 1$	$X = 2$	$P_Y$
$Y = 0$	0	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{6}$	
$Y = 1$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{3}$	0	
$P_X$				

 Les lois marginales ne suffisent pas à déterminer la loi conjointe.

	$X = 0$	$X = 1$	$P_Y$
$Y = 0$	0	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$
$Y = 1$	$\frac{1}{2}$	0	$\frac{1}{2}$
$P_X$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	

	$X = 0$	$X = 1$	$P_Y$
$Y = 0$	$\frac{1}{2}$	0	$\frac{1}{2}$
$Y = 1$	0	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$
$P_X$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	

**Exemple** (Cas dénombrable - suite). On suppose que la loi conjointe de  $X$  et  $Y$  vérifie  $P((X = i) \cap (Y = j)) = \frac{e^{-2}}{i!j!}$  où  $I = J = \mathbb{N}$ .  
Reconnaitre les lois marginales de  $X$  et  $Y$ .

### 3. Lois conditionnelles

**Définition** (Lois conditionnelles).

On appelle loi conditionnelle de  $Y$  sachant  $X = x_i$ , la loi de  $Y$  pour la probabilité conditionnelle  $P(\cdot | X = x_i)$ .

**Remarque.** Elle est entièrement déterminée par la connaissance de  $P(Y = y_i | X = x_i)$  pour tout  $y_i \in Y(\Omega)$ .

**Exemple** (Cas fini - suite). Une urne comporte 2 boules blanches, 1 rouge et 1 noire. On tire simultanément deux boules de cette urne et l'on note  $X$  le nombre de boules blanches et  $Y$  le nombre de boules noires tirées.

	$X = 0$	$X = 1$	$X = 2$
$P(Y = 0   X = x_i)$			
$P(Y = 1   X = x_i)$			

**Exemple.** On suppose que  $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$  et que la loi de  $Y$  sachant  $X = n$  est binomiale de paramètres  $n$  et  $p \in ]0, 1[$ .

1. Déterminer la loi conjointe de  $(X, Y)$ .
2. Reconnaitre la loi de  $Y$ .

### 4. Variables aléatoires indépendantes

**Définition** (v.a. indépendantes).

Les v.a.  $X$  et  $Y$  sont indépendantes si pour tout  $(i, j) \in I \times J$ , on a :

$$P((X = x_i) \cap (Y = y_j)) = P(X = x_i)P(Y = y_j)$$

**Exemple** (Cas fini - suite et fin). Une urne comporte 2 boules blanches, 1 rouge et 1 noire. On tire simultanément deux boules de cette urne et l'on note  $X$  le nombre de boules blanches et  $Y$  le nombre de boules noires tirées.  
Les v.a. sont-elles indépendantes ?

**Exemple** (Cas dénombrable - suite et fin). On suppose que la loi conjointe de  $X$  et  $Y$  vérifie  $P((X = i) \cap (Y = j)) = \frac{e^{-2}}{i!j!}$  où  $I = J = \mathbb{N}$ .  
Les variables  $X$  et  $Y$  sont elles indépendantes ?

## II. Espérance

### 1. Définition et existence

#### Définition (Espérance).

On dit que  $X$  admet une espérance si la série numérique  $[x_n P(X = x_n)]_{n \in \mathbb{N}}$  converge absolument.

Dans ce cas, son espérance est définie par  $E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} x P(X = x) = \sum_{n=0}^{+\infty} x_n P(X = x_n)$ .

**Remarque.** Si  $X$  ne prend qu'un nombre fini de valeurs  $x_1, \dots, x_n$ , alors son espérance existe et vaut  $E(X) = \sum_{k=1}^n x_k P(X = x_k)$ .

#### Exemples.

- Si  $X$  vérifie  $X(\Omega) = \mathbb{N}$  et  $P(X = n) = \frac{1}{2^{n+1}}$ , alors  $E(X)$  existe et vaut 1<sup>[1]</sup>.
- Si  $X$  vérifie  $X(\Omega) = \mathbb{N}^*$  et  $P(X = n) = \frac{1}{n} - \frac{1}{n+1}$ , alors  $X$  n'admet pas d'espérance.
- Si  $X$  est une v.a. constante égale à  $c$ , alors  $E(X)$  existe et vaut  $c$ <sup>[2]</sup>

#### Propriété (Conditions d'existence).

- Si  $|X| \leq Y$  et si  $Y$  admet une espérance, alors  $X$  aussi.  
En particulier, une v.a. bornée admet une espérance.
- Si  $X$  et  $Y$  admettent une espérance, alors  $\lambda X$  (avec  $\lambda \in \mathbb{R}$ ) et  $X + Y$  aussi. Si de plus  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors  $XY$  admet une espérance.

#### Définition (Variable centrée).

Une variable est dite centrée si son espérance est nulle.

#### Propriété (Variable centrée positive).

Si  $X$  est centrée et positive, alors  $X$  est presque sûrement nulle autrement dit  $P(X = 0) = 1$ .

### 2. Loix usuelles

#### Propriété (Espérances des loix usuelles).

- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{U}([1, n])$ , alors  $E(X) = \frac{n+1}{2}$ .
- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$ , alors  $E(X) = p$ .
- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ , alors  $E(X) = np$ .
- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$ , alors  $E(X) = \frac{1}{p}$ .
- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$ , alors  $E(X) = \lambda$ .

[1]. On pourra considérer la série entière dérivée  $[nx^{n-1}]_{n \geq 1}$ .

[2]. Ce résultat est encore vrai si la variable est presque sûrement constante égale à  $c$  autrement dit  $P(X = c) = 1$ .

Dans la suite du I., les v.a.  $X$  et  $Y$  admettent une espérance.

### 3. Propriétés

#### Propriété (Linéarité).

Pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $E(\lambda X + Y) = \lambda E(X) + E(Y)$ .  
En particulier, pour tout  $a, b \in \mathbb{R}$ ,  $E(aX + b) = aE(X) + b$ .

**Remarque.**  $Z = X - E(X)$  est centrée.

**Exemple.** Retrouver l'espérance de  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$

#### Propriété (Théorème du transfert).

Soit  $f$  une fonction réelle définie sur  $X(\Omega)$ .  
La v.a.  $f(X)$  admet une espérance si et seulement si la série  $[f(x_n)P(X = x_n)]$  converge absolument.  
Dans ce cas,  $E(f(X)) = \sum_{n=0}^{+\infty} f(x_n)P(X = x_n)$ .

**Exemple.** Sous réserve d'existence, on a pour tout  $k \in \mathbb{N}$ :

$$E(X^k) = \sum_{n=0}^{+\infty} x_n^k P(X = x_n) \quad \text{et} \quad E(e^X) = \sum_{n=0}^{+\infty} e^{x_n} P(X = x_n)$$

#### Propriété (Inégalité de Markov).

Si  $X$  est positive, alors pour tout  $a \geq 0$ ,  $aP(X \geq a) \leq E(X)$ .

#### Propriété (Espérance d'un produit).

Si  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors  $E(XY) = E(X)E(Y)$

$$\text{où } E(XY) = \sum_{z \in (XY)(\Omega)} zP(XY = z) = \sum_{z \in (XY)(\Omega)} z \left( \sum_{(x,y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega), xy=z} P(X = x, Y = y) \right)$$



La réciproque est fausse

### III. Variance et covariance

#### 1. Moments

##### Définition (Moment d'ordre $k$ ).

On dit que  $X$  admet un moment d'ordre  $k \in \mathbb{N}$  si la v.a.  $X^k$  admet une espérance.

Dans ce cas, le moment d'ordre  $k$  de  $X$  est défini par  $m_k = E(X^k) = \sum_{n=0}^{+\infty} x_n^k P(X = x_n)$ .

##### Exemples.

- $X$  admet un moment d'ordre 0 et  $m_0 = 1$
- $X$  admet un moment d'ordre 1 si et seulement si  $X$  admet une espérance. Dans ce cas,  $m_1 = E(X)$
- Si  $X$  admet un moment d'ordre 2, alors elle admet un moment d'ordre 1<sup>[3]</sup>
- Si  $X$  et  $Y$  admettent des moments d'ordre 2, alors  $XY$  admet un moment d'ordre 1<sup>[4]</sup>

**Remarque.** L'ensemble des v.a. admettant un moment d'ordre 2 est un sev de l'ev des v.a. admettant un moment d'ordre 1.

Dans la suite du II., les v.a. considérées admettent un moment d'ordre 2.

#### 2. Variance et écart-type

##### Définition (Variance et écart-type).

On appelle variance de  $X$  le réel (positif) défini par  $V(X) = E((X - E(X))^2)$ .

On définit aussi son écart-type :  $\sigma(X) = \sqrt{V(X)}$ .

**Remarque.** La variance et l'écart-type permettent de mesurer la dispersion de  $X$  autour de sa moyenne.

Si  $X$  se comprend avec une unité, l'espérance et l'écart-type s'expriment avec la même unité.

##### Propriété (Inégalité de Bienaymé-Tchebychev).

Pour tout  $\epsilon > 0$ ,  $P(|X - E(X)| \geq \epsilon) \leq \frac{V(X)}{\epsilon^2}$ .

##### Propriété (Formule de Huygens).

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

##### Propriété (Changement affine).

Pour tout  $a, b \in \mathbb{R}$ ,  $V(aX + b) = a^2 V(X)$

##### Définition (Variable réduite).

Une variable est dite réduite si sa variance est égale à 1.

**Remarque.**  $Z = \frac{X - E(X)}{\sigma(X)}$  est centrée réduite.

[3].  $\forall x \in \mathbb{R}, |x| \leq 1 + x^2$

[4].  $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^2, |xy| \leq \frac{1}{2}(x^2 + y^2)$

**Propriété (lois usuelles).**

- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{U}([1, n])$ , alors  $V(X) = \frac{n^2-1}{12}$ .
- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$ , alors  $V(X) = p(1-p)$ .
- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ , alors  $V(X) = np(1-p)$ .
- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$ , alors  $V(X) = \frac{1-p}{p^2}$ .
- Si  $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$ , alors  $V(X) = \lambda$ .

**3. Covariance****Définition (Covariance).**

On appelle covariance de  $X$  et  $Y$  le réel défini par  $Cov(X, Y) = E\left((X - E(X))(Y - E(Y))\right)$ .

**Remarque.**  $Cov(X, X) = V(X)$

**Propriété (Calcul de la covariance).**

$$Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

**Remarques.**

- Si  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors  $Cov(X, Y) = 0$ .



La réciproque est fautive.

- La covariance est une forme bilinéaire symétrique

**4. Variance d'une somme****Propriété (Variance d'une somme).**

- $V(X + Y) = V(X) + 2Cov(X, Y) + V(Y)$
- $V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n V(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} Cov(X_i, X_j)$
- Si les  $X_1, \dots, X_n$  sont indépendantes 2 à 2, alors  $V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n V(X_i)$

**Exemple.** Retrouver la variance de  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$