# MOOC Statistique pour ingénieur Thème 1 : Notions de probabilités

Vidéo 2 : Couples de variables aléatoires

Christelle Garnier

Institut Mines-Télécom Télécom Lille

#### Introduction



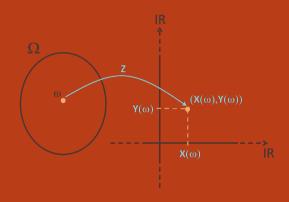




# **Sommaire**

- 1 Loi conjointe et lois marginales
- 2 Indépendance, covariance et corrélation
- 3 Somme de 2 variables aléatoires

### Couple de variables aléatoires



#### **Définition**

On appelle couple de variables aléatoires (v.a.) une application Z :

$$\Omega \longrightarrow \mathbb{R}^2$$

$$\omega \longmapsto (X(\omega), Y(\omega))$$

où X et Y sont des v.a. définies sur  $\Omega$ . On note Z = (X, Y).

- Couples de v.a. discrètes
- Couples de v.a. continues



## Loi conjointe

Cas discret

#### Définition

La loi conjointe d'un couple (X, Y) de v.a. discrètes est définie par :

- l'ensemble des valeurs possibles du couple :  $\{(x_i, y_i), i \in I, j \in J\}$ ,
- et les probabilités associées :

$$p_{i,j} = \mathbb{P}_{X,Y}(x_i, y_j) = \mathbb{P}\left((X, Y) = (x_i, y_j)\right) = \mathbb{P}\left(\{X = x_i\} \cap \{Y = y_j\}\right).$$

$X \setminus Y$	$y_1$	 <i>y</i> <sub>j</sub>	
<b>X</b> <sub>1</sub>	$p_{1,1}$	 $p_{1,j}$	
Xi	$p_{i,1}$	 $p_{i,j}$	

$$\forall i \in I, \forall j \in J \quad p_{i,j} \geq 0$$

$$\sum_{i \in I} \sum_{j \in J} p_{i,j} = 1$$

### Loi conjointe

Cas continu

#### **Définition**

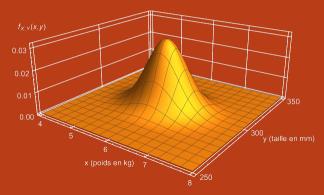
La loi conjointe d'un couple (X,Y) de v.a. conjointement continues est définie par une densité de probabilité  $f_{X,Y}(x,y)$  telle que :

- $\forall (x,y) \in \mathbb{R}^2 \quad f_{X,Y}(x,y) \geq 0$ ,
- $\iint_{\mathbb{R}^2} f_{X,Y}(x,y) \, dx \, dy = 1 \, .$

### Loi conjointe

#### Cas continu

Exemple : Densité conjointe d'un couple Gaussien (X, Y) formé par le poids et la longueur des pièces fabriquées sur une chaîne de production.



Cas discret

$X \setminus Y$	$y_1$	 Уј	
<b>X</b> 1	$p_{1,1}$	 $p_{1,j}$	
Xi	$p_{i,1}$	$p_{i,j}$	

#### Définition

• Loi de X:  $\forall i \in I, \quad \mathbb{P}_X(x_i) = \sum_{j \in J} p_{i,j}$ 

Cas discret

$X \setminus Y$	$y_1$	 <b>y</b> j	
<b>X</b> 1	$p_{1,1}$	 $p_{1,j}$	
Xi	$p_{i,1}$	 $p_{i,j}$	

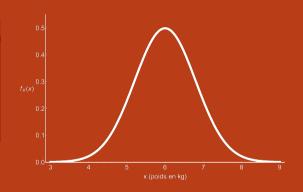
#### **Définition**

- Loi de X:  $\forall i \in I, \quad \mathbb{P}_X(x_i) = \sum_{j \in J} p_{i,j}$
- Loi de Y:  $\forall j \in J, \quad \mathbb{P}_{Y}(y_{j}) = \sum_{i \in I} p_{i,j}$

• Cas continu

#### **Définition**

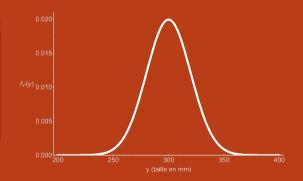
• Densité de X:  $\forall x \in \mathbb{R} \quad f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f_{X,Y}(x,y) dy$ 



Cas continu

#### **Définition**

- Densité de X:  $\forall x \in \mathbb{R} \quad f_X(x) = \int_{\mathbb{D}} f_{X,Y}(x,y) dy$
- Densité de Y :  $\forall y \in \mathbb{R} \quad f_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} f_{X,Y}(x,y) dx$



# **Sommaire**

- 1 Loi conjointe et lois marginales
- Indépendance, covariance et corrélation
- 3 Somme de 2 variables aléatoires

## Indépendance

#### Définition

• Deux v.a. discrètes X et Y sont indépendantes ssi :

$$\forall i \in I, \forall j \in J$$
  $\mathbb{P}_{X,Y}(x_i, y_j) = \mathbb{P}_X(x_i)\mathbb{P}_Y(y_j)$ 

• Deux v.a. conjointement continues X et Y sont indépendantes ssi :

$$\forall (x,y) \in \mathbb{R}^2$$
  $f_{X,Y}(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$ 

#### Covariance et corrélation

#### **Définition (Covariance)**

$$\mathbb{C}\mathrm{ov}\left(X,Y\right) = \mathbb{E}\left(\left(X - \mathbb{E}\left(X\right)\right)\left(Y - \mathbb{E}\left(Y\right)\right)\right) = \mathbb{E}\left(XY\right) - \mathbb{E}\left(X\right)\mathbb{E}\left(Y\right)$$

#### Définition (Coefficient de corrélation)

$$\rho(X,Y) = \frac{\mathbb{C}\mathrm{ov}\,(X,Y)}{\sigma(X)\,\sigma(Y)} \quad \text{où } \sigma(X) \text{ et } \sigma(Y) \text{ sont les \'ecarts-types (non nuls) de } X \text{ et } Y.$$

- $-1 \le \rho(X, Y) \le 1$ .
- X et Y sont presque sûrement liées par une relation affine : Y = aX + b ssi  $| \rho(X, Y) | = 1$ .
- X et Y sont dites non corrélées ssi  $\rho(X, Y) = 0$  ou  $\mathbb{C}\text{ov}(X, Y) = 0$ .

# Vecteur moyenne et matrice de covariance

Soit  $Z = \begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix}$  la représentation vectorielle d'un couple de v.a.

#### **Définition (Vecteur moyenne)**

$$\mu = \mathbb{E}(Z) = \begin{bmatrix} \mathbb{E}(X) \\ \mathbb{E}(Y) \end{bmatrix}$$

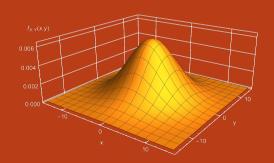
#### Définition (Matrice de covariance)

$$\Lambda = \mathbb{E}\left((Z - \mathbb{E}(Z))(Z - \mathbb{E}(Z))^{T}\right) = \begin{bmatrix} \mathbb{V}(X) & \mathbb{C}\text{ov}(X, Y) \\ \mathbb{C}\text{ov}(X, Y) & \mathbb{V}(Y) \end{bmatrix}$$

### **Exemple**

Un couple de vecteur moyenne  $\mu$  et de matrice de covariance  $\Lambda$  est dit Gaussien ssi sa densité conjointe s'écrit :

$$f_{X,Y}(x,y) = \frac{1}{2\pi\sqrt{\det\left(\Lambda\right)}}\exp\left(-\frac{1}{2}(z-\mu)^T\Lambda^{-1}(z-\mu)\right)$$



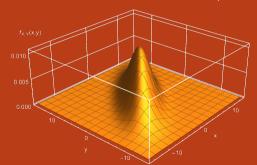
$$\mu = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\Lambda = \begin{bmatrix} 25 & 0 \\ 0 & 25 \end{bmatrix}$$

### Exemple

Un couple de vecteur moyenne  $\mu$  et de matrice de covariance  $\Lambda$  est dit Gaussien ssi sa densité conjointe s'écrit :

$$f_{X,Y}(x,y) = \frac{1}{2\pi\sqrt{\det\left(\Lambda\right)}}\exp\left(-\frac{1}{2}(z-\mu)^T\Lambda^{-1}(z-\mu)\right)$$



$$\mu = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\Lambda = \begin{bmatrix} 25 & 20 \\ 20 & 25 \end{bmatrix}$$

# Liens entre indépendance et corrélation

Cas Gaussien:

Indépendance ⇔ Non corrélation



# **Sommaire**

- 1 Loi conjointe et lois marginales
- Indépendance, covariance et corrélation
- 3 Somme de 2 variables aléatoires

#### Moments de la somme de 2 v.a.

• Espérance :

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

• Variance:

$$\mathbb{V}\left(X+Y\right)=\mathbb{V}\left(X\right)+\mathbb{V}\left(Y\right)+2\ \mathbb{C}\mathrm{ov}\left(X,Y\right)$$

Si X et Y sont non corrélées ou indépendantes :

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

### Loi de la somme de 2 v.a. indépendantes

· Cas discret

#### Théorème

Soient X et Y deux v.a. discrètes indépendantes de lois  $\mathbb{P}_X(x_i)$  et  $\mathbb{P}_Y(y_j)$ . La loi de la somme S=X+Y est donnée par :

- l'ensemble des valeurs possibles de S :  $\{s_k = x_i + y_j, i \in I, j \in J\}$ ,
- et les probabilités associées, égales au produit de convolution discret des lois de X et Y :

$$\mathbb{P}_{\mathsf{S}}(\mathsf{s}_k) = (\mathbb{P}_{\mathsf{X}} * \mathbb{P}_{\mathsf{Y}}) (\mathsf{s}_k) = \sum_{i \in I} \mathbb{P}_{\mathsf{X}}(\mathsf{x}_i) \mathbb{P}_{\mathsf{Y}}(\mathsf{s}_k - \mathsf{x}_i)$$

### Loi de la somme de 2 v.a. indépendantes

Cas continu

#### Théorème

Soient X et Y deux v.a. continues indépendantes de densités  $f_X(x)$  et  $f_Y(y)$ . La densité de la somme S=X+Y est donnée par le produit de convolution de ces 2 densités :

$$f_S(s) = (f_X * f_Y)(s) = \int_{\mathbb{D}} f_X(x) f_Y(s - x) dx$$

#### Quelques lois usuelles stables

- La somme de 2 v.a. binomiales indépendantes de paramètres respectifs (n,p) et (m,p) est une v.a. binomiale de paramètres (n+m,p).
- La somme de 2 v.a. de Poisson indépendantes de paramètres respectifs  $\lambda$  et  $\mu$  est une v.a. de Poisson de paramètre  $\lambda + \mu$ .
- La somme de 2 v.a. Gaussiennes indépendantes de paramètres respectifs  $(\mu_1, \sigma_1{}^2)$  et  $(\mu_2, \sigma_2{}^2)$  est une v.a. Gaussienne de paramètres  $(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1{}^2 + \sigma_2{}^2)$ .

