

**1- Définitions**

**Définition** Un couple de VAR est la donnée conjointe de deux variables  $(X, Y)$   
 pour tout couple  $(x, y)$  de  $Z(\Omega) = X(\Omega) \times Y(\Omega)$ ,  $(Z = (x, y)) = (X = x, Y = y) = (X = x) \cap (Y = y)$ .

**Loi conjointe** On appelle loi de probabilité conjointe de  $X$  et de  $Y$  l'application

$$\begin{cases} X(\Omega) \times Y(\Omega) & \rightarrow & [0, 1] \\ (x, y) & \mapsto & P(X = x, Y = y) = P((X = x) \cap (Y = y)); \quad p_{i,j} = P(X = x_i, Y = y_j); \quad \sum_{(i,j) \in \llbracket 1, r \rrbracket \times \llbracket 1, s \rrbracket} p_{i,j} = 1 \end{cases}$$

**Lois marginales** : Les VAR  $X$  et  $Y$  sont appelés VAR marginales du couple  $Z = (X, Y)$ ;

On note  $p_i = P(X = x_i)$  et  $p_j = P(Y = y_j)$ ; on alors  $\forall i \in \llbracket 1, r \rrbracket$ ,  $p_i = \sum_{j=1}^s p_{i,j}$

**Loi de la somme de deux VAR entières** :

Si  $X(\Omega) = 0, n\llbracket$ ,  $Y(\Omega) = 0, m\llbracket$  alors  $Z(\Omega) = 0, m + n\llbracket$  et  $\forall z \in \mathbf{N}$ ,  $P(Z = z) = \sum_{x=0}^n P(X = x)P(Y = z - x)$

**Théorème de transfert** : Soit  $u \begin{cases} \mathbf{R}^2 & \rightarrow & \mathbf{R} \\ (x, y) & \mapsto & u(x, y) \end{cases}$  et  $(X, Y)$  un couple de VAR alors on a :

$$E(u(X, Y)) = \sum_{\substack{1 \leq i \leq r \\ 1 \leq j \leq s}} u(x_i, y_j) P((X = x_i) \cap (Y = y_j)) = \sum_{\substack{1 \leq i \leq r \\ 1 \leq j \leq s}} u(x_i, y_j) p_{i,j} = \sum_{(x,y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)} u(x, y) \cdot P(X = x \cap Y = y)$$

Pour tout couple  $(X, Y)$  de VAR et tout couple  $(a, b)$  de réels, on a  $E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y)$

**Lois conditionnelles** : Soit  $(X, Y)$  un couple de VAR sur  $\Omega$

Soit  $y \in Y(\Omega)$ , la loi conditionnelle de  $X$  sachant  $(Y = y)$  est l'application  $\forall x \in X(\Omega)$ ,  $P_{Y=y}(X = x) = \frac{P((X = x) \cap (Y = y))}{P(Y = y)}$

**Couple de VAR indépendantes** :

2 VAR sont indépendantes si et seulement si la loi conjointe est le produit des lois marginales :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, r \rrbracket \times \llbracket 1, s \rrbracket, P((X = x_i) \cap (Y = y_j)) = P(X = x_i) \times P(Y = y_j)$$

- si  $X$  et  $Y$  sont des VAR indépendantes et  $f$  et  $g$  sont deux fonctions définies sur  $\mathbf{R}$  alors  $f(X)$  et  $g(Y)$  sont des VAR indépendantes.
- Si  $X$  et  $Y$  sont indépendants alors  $E(XY) = E(X)E(Y)$

**2- Corrélacion linéaire**

**Covariance de  $X$  et de  $Y$**  :  $\text{Cov}(X, Y) = E[(X - E(X))(Y - E(Y))] \stackrel{\text{Huygens}}{=} E(XY) - E(X)E(Y)$

- $\text{Cov}(aX + bY, Z) = a\text{Cov}(X, Z) + b\text{Cov}(Y, Z)$  (bilinéarité);  $\text{Cov}(aX + b, cY + d) = ab\text{Cov}(X, Y)$
- $V(aX + bY) = a^2V(X) + 2ab\text{Cov}(X, Y) + b^2V(Y)$ ;  $V(X + Y) = V(X) + 2\text{Cov}(X, Y) + V(Y)$
- $X$  et  $Y$  indépendants  $\Rightarrow \text{Cov}(X, Y) = 0$  (Réciproque fausse).

**Coefficient de corrélation linéaire** :  $\rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma(X)\sigma(Y)}$

**3- Famille de  $n$  variables aléatoires**

**vecteur aléatoire** :  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  est un vecteur aléatoire sur  $\Omega$  dont la loi conjointe est l'application

$$\begin{cases} X_1(\Omega) \times X_2(\Omega) \dots X_n(\Omega) & \rightarrow & [0, 1] \\ (x_1, x_2, \dots, x_n) & \mapsto & P[(X_1 = x_1) \cap (X_2 = x_2) \dots (X_n = x_n)] \end{cases}$$

**Espérance** : Soit  $(X_1, X_2 \dots X_n)$  un vecteur aléatoire défini sur  $\Omega$ , alors  $E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n)$

**Indépendance** : Soit  $(X_1, X_2 \dots X_n)$  un vecteur aléatoire défini sur  $\Omega$ , on dit qu'elles sont mutuellement indépendantes si la loi conjointe est le produit des lois marginales c'est à dire

$$\forall (x_1, x_2, \dots, x_n) \in X_1(\Omega) \times \dots \times X_n(\Omega), P((X_1 = x_1) \cap \dots \cap (X_n = x_n)) = P(X_1 = x_1) \times \dots \times P(X_n = x_n)$$

**Propriétés des familles de VAR indépendantes**

- Toute sous famille d'une famille de variables indépendants est une famille de variables mutuellement indépendants
- $(X_1, X_2, \dots, X_n, \dots, X_p)$  indépendantes  $\Rightarrow (X_1, X_2, \dots, X_n)$  et  $(X_{n+1}, \dots, X_p)$  indépendantes
- $(X_1, X_2, \dots, X_n, \dots, X_p)$  indépendantes  $\Rightarrow f_1(X_1), \dots, f_p(X_p)$  indépendantes .
- Si les VAR  $X_1, \dots, X_n$  sont indépendantes alors  $V\left(\sum_{k=1}^n X_k\right) = \sum_{k=1}^n V(X_k)$

**Loi Binomiale** : La somme de  $n$  variables de Bernoulli indépendantes et de même paramètre  $p$  est une VAR binomiale de paramètres  $n, p$