

# Colles semaine 11 - Couples de *v.a.* discrètes

## 1 Loi d'un couple aléatoire discret

- **Loi conjointe** d'un couple, écriture en tableau à double entrée

(Savoir lire le tableau et calculer des probabilités à partir de celui-ci)

- **Loi marginale** obtention depuis la loi conjointe en sommant les lignes ou les colonnes

- **Loi conditionnelle** de  $Y$  sachant  $X$ , donnée par  $\mathbb{P}_{[X=x]}(Y = y)$ .

La formule des probabilités totales donne : 
$$\underbrace{\mathbb{P}(Y = y)}_{\text{marginale conditionnée}} = \sum_{x \in X(\Omega)} \underbrace{\mathbb{P}_{[X=x]}(Y = y)}_{\text{loi conditionnelle}} \cdot \underbrace{\mathbb{P}(X = x)}_{\text{marginale conditionnante}}.$$

- **Cas des variables indépendantes**

$X$  et  $Y$  sont **indépendantes** si :  $\forall (x, y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega) : \mathbb{P}(X = x, Y = y) = \mathbb{P}(X = x) \times \mathbb{P}(Y = y).$

(La loi conjointe est alors le produit des lois marginales)

## 2 Problèmes de transfert

- **Formule de transfert pour l'espérance**

Pour une variable  $Z = \varphi(X, Y)$ , on a : 
$$\mathbb{E}[Z] = \mathbb{E}[\varphi(X, Y)] = \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ y \in Y(\Omega)}} \varphi(x, y) \cdot \mathbb{P}(X = x, Y = y).$$

- **Étude de  $\min(X, Y)$  et  $\max(X, Y)$**  (même méthode que dans le cas indépendant)

La fonction de répartition est donnée par :  $\mathbb{P}(\max(X, Y) \leq n) = \mathbb{P}(X \leq n, Y \leq n).$

## 3 Covariance d'un couple de variables aléatoires

- **Linéarité de l'espérance** Soient  $a, b \in \mathbb{R}$  deux constantes déterministes.

Alors on a **toujours** :  $\mathbb{E}[a \cdot X + b \cdot Y] = a \cdot \mathbb{E}[X] + b \cdot \mathbb{E}[Y]$  (sous rés. de cv.)

- **Espérance du produit indépendant**

Si  $X, Y$  **indépendantes**, alors on a :  $\mathbb{E}[X \cdot Y] = \mathbb{E}[X] \cdot \mathbb{E}[Y].$  (sous réserve de convergence)

- **Notion de variance**

Par définition :  $\text{Var}(X) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2]$

Kœnig-Huygens :  $\text{Var}(X) = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2.$

Écart-type :  $\sigma(X) = \sqrt{\text{Var}(X)}$

Homogénéité :  $\text{Var}(\lambda \cdot X) = \lambda^2 \cdot \text{Var}(X), \quad \sigma(\lambda X) = |\lambda| \cdot \sigma(X), \text{ pour } \lambda \in \mathbb{R}.$

- **Notion de covariance**

Par définition :  $\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])(Y - \mathbb{E}[Y])]$

Kœnig-Huygens :  $\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]$

Lien à la variance :  $\text{Cov}(X, X) = \text{Var}(X)$

Bilinéarité-symétrie « mêmes règles de calcul pour  $\text{Cov}(X, Y)$  que pour  $xy$  ».

Décorrélation  $X, Y$  sont **décorrélées** si  $\text{Cov}(X, Y) = 0$

Deux variables **indépendantes** sont **décorrélées** (décorrélation = « indépendance en moyenne »)

- **Corrélation linéaire, principe de la régression linéaire**

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

Cauchy-Schwarz  $-1 \leq \rho(X, Y) \leq 1.$

Corrélation totale : pour  $\rho(X, Y) = \pm 1$ , alors on peut écrire  $Y = aX + b$ , où  $a, b \in \mathbb{R}.$

Principe de la régression linéaire On minimise le trinôme  $T(\lambda) = \text{Var}(Y - \lambda X),$

(aux limites du programme ECE)

où  $\left\{ \begin{array}{l} X \text{ est la variable explicative} \\ Y \text{ est la variable expliquée} \end{array} \right.$

1. Définir l'indépendance de deux variables aléatoires discrètes.