

1 Couples de variables aléatoires discrètes

1.1 Loi conjointe

Définition

Définition 2.1

Soit Ω un univers. On appelle **couple de variables aléatoires discrètes** une application de Ω dans \mathbb{R}_+^2 définie par :

$$\forall \omega \in \Omega, (X, Y)(\omega) = (X(\omega), Y(\omega))$$

où X et Y sont deux variables aléatoires discrètes.

Définition

Définition 2.2

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes définies sur un espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$. Définir la **loi conjointe** ou **loi du couple** (X, Y) , c'est donner :

① $(X, Y)(\Omega)$.

② $\forall (x, y) \in (X, Y)(\Omega), \mathbb{P}((X = x) \cap (Y = y))$ aussi noté $\mathbb{P}(X = x, Y = y)$

ou bien encore :

① $X(\Omega) \times Y(\Omega)$ (qui contient $(X, Y)(\Omega)$).

② $\forall (x, y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega), \mathbb{P}((X = x) \cap (Y = y))$ aussi noté $\mathbb{P}(X = x, Y = y)$

☞ Si $X(\Omega)$ et $Y(\Omega)$ sont finis on pourra représenter la loi sous forme du tableau des $\mathbb{P}(X = x, Y = y)$, pour tout $(x, y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)$

Propriété

Proposition 2.1

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes finies sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ dont la loi de probabilité est définie par

$$p_{i,j} = \mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j) \quad \forall (x_i, y_j) \in X(\Omega) \times Y(\Omega) \quad \text{où } X(\Omega) = \{x_i, i \in \llbracket 1, r \rrbracket\} \text{ et } Y(\Omega) = \{y_j, j \in \llbracket 1, s \rrbracket\}$$

Alors :

$$\sum_{i=0}^r \sum_{j=0}^s p_{i,j} = \sum_{j=0}^s \sum_{i=0}^r p_{i,j} = 1$$

Exemple

Exemple 1.1

Une urne contient des boules numérotées de 1 à 4. On tire deux boules successivement avec remise et on note X_1 et X_2 les numéros obtenus lors des 1er et 2nd tirage. Déterminer la loi du couple (X_1, Y) où $Y = \max(X_1, X_2)$.

Écrire une fonction Python permettant de simuler ces tirages et d'approcher la loi conjointe du couple (X_1, Y) .

Exemple

Exemple 1.2

On lance une pièce de monnaie telle que $\mathbb{P}(P) = p$ et $\mathbb{P}(F) = 1 - p = q$ où $0 < p < 1$. Donner la loi du couple (X, Y) où X et Y sont les variables aléatoires discrètes respectivement égales au rang du premier et du deuxième pile.

1.2 Loi marginale

Définition

Définition 2.3

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$. La loi de X est appelée la **première loi marginale** du couple (X, Y) et Y est appelée la **seconde loi marginale**.

Propriété

Proposition 2.3

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$. On obtient les lois marginales à partir de la conjointe de la façon suivante :

$$\forall x \in X(\Omega), \mathbb{P}(X = x) = \sum_{y \in Y(\Omega)} \mathbb{P}(X = x, Y = y)$$
$$\forall y \in Y(\Omega), \mathbb{P}(Y = y) = \sum_{x \in X(\Omega)} \mathbb{P}(X = x, Y = y)$$

Exemple

Exemple 1.3

Déterminer les lois marginales des couples dont la loi conjointe a été donnée dans les exemples 1.1. et 1.2.

1.3 Loi conditionnelle

Définition

Définition 2.4

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$.

① Pour tout $y \in Y(\Omega)$ tel que $\mathbb{P}(Y = y) \neq 0$, la **loi conditionnelle sachant $(Y = y)$ de X** est donnée par :

$$X(\Omega) \text{ et } \forall x \in X(\Omega), \mathbb{P}_{(Y=y)}(X = x) = \frac{\mathbb{P}(X = x, Y = y)}{\mathbb{P}(Y = y)}$$

② Pour tout $x \in X(\Omega)$ tel que $\mathbb{P}(X = x) \neq 0$, la **loi conditionnelle sachant $(X = x)$ de Y** est donnée par :

$$Y(\Omega) \text{ et } \forall y \in Y(\Omega), \mathbb{P}_{(X=x)}(Y = y) = \frac{\mathbb{P}(X = x, Y = y)}{\mathbb{P}(X = x)}$$

Exemple

Exemple 1.4

Déterminer $\mathbb{P}_{(Y=2)}(X_1 = 1)$ dans l'exple 2.1 et, dans l'exple 2.2. la loi conditionnelle sachant $(Y = k)$ de X pour $k \geq 2$.

2 Théorème de transfert - applications

Propriété

Proposition 3.1 Théorème de transfert

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes finies sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ et soit u une fonction positive définie sur $X(\Omega) \times Y(\Omega)$. Alors

$$\mathbb{E}(u(X, Y)) = \sum_{x \in X(\Omega)} \sum_{y \in Y(\Omega)} u(x, y) \mathbb{P}(X = x, Y = y)$$

Exemple

Exemple 2.1

Soit $n \in \mathbb{N}^*$. On suppose que X et Y sont deux var à valeurs dans $\llbracket 1, n \rrbracket$ dont la loi est donnée par :

$$\forall i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, \mathbb{P}(X = i, Y = j) = \begin{cases} \frac{2}{n(n+1)} & \text{si } i \leq j \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Soit $Z = XY$. Déterminer $\mathbb{E}(Z)$.

Propriété

Proposition 3.2 Espérance d'une somme

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ tel que $\mathbb{E}(X)$ et $\mathbb{E}(Y)$ existent. Alors,

$$\mathbb{E}(X + Y) \text{ existe et } \mathbb{E}(X + Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)$$

Plus généralement, si X_1, \dots, X_n sont n variables aléatoires discrètes qui admettent une espérance, alors $S_n = X_1 + \dots + X_n$

admet une espérance et $\mathbb{E}\left(\sum_{k=1}^n X_k\right) = \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(X_k)$

Définition

Définition 3.1 Covariance

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ tel que $\mathbb{V}(X)$ et $\mathbb{V}(Y)$ existent. Alors on appelle covariance de X et de Y le réel :

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



Le théorème de transfert assure que, sous ces hypothèses :

$$\text{Cov}(X, Y) = \sum_{x \in X(\Omega)} \sum_{y \in Y(\Omega)} (x - \mathbb{E}(X))(y - \mathbb{E}(Y)) \mathbb{P}(X = x, Y = y)$$

Pour autant, on préférera utiliser la linéarité de l'espérance et écrire que :

$$\boxed{\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)} \text{ où } \mathbb{E}(XY) = \sum_{x \in X(\Omega)} \sum_{y \in Y(\Omega)} xy \mathbb{P}(X = x, Y = y)$$

Propriété

Proposition 3.3 Propriétés de la covariance

Si X et Y admettent des variances, alors :

- ① $Cov(X, Y) = Cov(Y, X)$ [Symétrie]
- ② $Cov(aX_1 + bX_2, Y) = aCov(X_1, Y) + bCov(X_2, Y), \forall a, b \in \mathbb{R}$
 $Cov(X, cY_1 + dY_2) = cCov(X, Y_1) + dCov(X, Y_2), \forall c, d \in \mathbb{R}$ [Bilinéarité]
- ③ $Cov(X, X) = \mathbb{V}(X)$
- ④ $\mathbb{V}(X + Y) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{V}(Y) + 2Cov(X, Y)$
 $\mathbb{V}(X - Y) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{V}(Y) - 2Cov(X, Y)$

Exemple

Exemple 2.2

Calculer $Cov(X_1, Y)$ pour X_1 et Y introduits dans l'exemple 1.1.

3 Indépendance

Définition

Définition 4.1 Indépendance de deux variables aléatoires discrètes

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$. X et Y sont **indépendantes** si, et seulement si, pour tout $(x, y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)$, on a : $\mathbb{P}(X = x, Y = y) = \mathbb{P}(X = x)\mathbb{P}(Y = y)$

Exemple

Exemple 3.1

Les variables aléatoires définies dans les exemples 1.1. et 1.2 sont-elles indépendantes ?



On reliera avec attention les définitions et propriétés de l'indépendance données dans le cadre général du chapitre 2 : « Concepts de base des probabilités et des variables aléatoires ».

Propriété

Proposition 4.1 Propriétés de l'indépendance

Si X et Y sont deux variables aléatoires indépendantes, alors :

- ◆ $\mathbb{E}(X \cdot Y) = \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y)$.
- ◆ $\mathbb{V}(X + Y) = \mathbb{V}(X) + \mathbb{V}(Y)$ puisque $Cov(X, Y) = 0$.
- ◆ $\mathbb{V}(X_1 + \dots + X_n) = \mathbb{V}(X_1) + \dots + \mathbb{V}(X_n)$ si X_1, \dots, X_n est une famille mutuellement indépendante.

Exemple

Exemple 3.2

Soit p un réel dans $]0, 1[$ et n_1, n_2 et n_3 trois entiers naturels non nuls. Pour $k \in \llbracket 1, 3 \rrbracket$, soit X_k une variable aléatoire suivant la loi binomiale de paramètres n_k et p . On suppose que X_1, X_2 et X_3 sont mutuellement indépendantes. On pose $U = X_1 + X_2$ et $V = X_1 + X_3$.
Déterminer les lois de U et V et calculer la covariance de U et V . Ces variables sont-elles indépendantes ?



Attention : Si $\text{Cov}(X, Y) = 0$, cela n'assure pas que X et Y sont indépendantes.

4 Loi de $u(X, Y)$:

4.1 loi du minimum et du maximum de deux ou n var indépendantes

Méthode

Soient X_1 et X_2 deux variables aléatoires **indépendantes** de fonctions de répartition respectives F_{X_1} et F_{X_2} .

① Soit $Y = \max(X_1, X_2)$. On détermine $Y(\Omega)$ et sa fonction de répartition F_Y en écrivant :

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_Y(x) = \mathbb{P}(\max(X_1, X_2) \leq x) = \mathbb{P}((X_1 \leq x) \cap (X_2 \leq x)) = \mathbb{P}(X_1 \leq x) \cdot \mathbb{P}(X_2 \leq x) = F_{X_1}(x) \cdot F_{X_2}(x)$$

Dès lors, $\forall k \in Y(\Omega), \mathbb{P}(Y = k) = F_Y(k) - F_Y(k - 1)$ où $F_Y(k) = F_{X_1}(k) \cdot F_{X_2}(k)$

② Soit $Z = \min(X_1, X_2)$. On détermine $Z(\Omega)$ et on précise que :

$$\forall k \in Z(\Omega), \mathbb{P}(Z = k) = \mathbb{P}(Z \geq k) - \mathbb{P}(Z \geq k + 1)$$

Exemple

Exemple 4.1

Soit X et Y deux variables aléatoires indépendantes telles que $X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$ et $Y \hookrightarrow \mathcal{G}(p')$.
Déterminer la loi de $Z = \min(X, Y)$

4.2 loi d'une somme de deux var discrètes à valeurs dans \mathbb{N}

Propriété

Proposition 4.2 Somme de deux var discrètes à valeurs dans \mathbb{N}

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires discrètes sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ à valeurs dans \mathbb{N} .

Alors $S = X + Y$ est une variable aléatoire discrète sur $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ dont la loi est donnée par : $S(\Omega) = (X + Y)(\Omega)$ et $\forall z \in S(\Omega)$,

$$\mathbb{P}(S = z) = \sum_{x \in X(\Omega)/x \leq z} \mathbb{P}(X = x, Y = z - x) = \sum_{y \in Y(\Omega)/y \leq z} \mathbb{P}(X = z - y, Y = y)$$

Exemple

Exemple 4.2

Soit X et Y deux variables aléatoires indépendantes telles que $X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$ et $Y \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$.
Déterminer la loi de $S = X + Y$, son espérance et sa variance.

Exemple

Exemple 4.3

Reprendre cette fois le couple (X, Y) défini dans l'exemple 1.2 et déterminer la loi $Z = Y - X$.
Montrer que X et Z sont indépendantes. Déterminer $\mathbb{E}(Y)$, $\mathbb{V}(Y)$ et $\text{Cov}(X, Y)$

Propriété

Proposition 4.3 Loi de la somme de deux var indépendantes suivant des lois de Poisson

Soit X et Y deux variables aléatoires indépendantes de $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ suivant des lois de Poisson de paramètres respectifs λ et μ . Alors $S = X + Y$ suit une loi de Poisson de paramètre $\lambda + \mu$.

Plus généralement :

Si X_1, \dots, X_n sont des variables mutuellement indépendantes telles que X_k suit une loi de Poisson de paramètre λ_k pour

tout $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$. Alors : $S_n = X_1 + \dots + X_n \hookrightarrow \mathcal{P}\left(\sum_{k=1}^n \lambda_k\right)$