

Chapitre 6: Les couples aléatoires

I. Généralités

Définition. Un couple aléatoire est un couple (X, Y) où X et Y sont des variables aléatoires. De même on parle de triplet aléatoire (X, Y, Z) si on considère trois variables X, Y, Z , et plus généralement de vecteur aléatoire, ou n-uplet aléatoire (X_1, X_2, \dots, X_n) , en considérant n variables X_1, X_2, \dots, X_n .

Définition. Le support d'un couple aléatoire (X, Y) est l'ensemble des valeurs prises par (X, Y) , c'est-à-dire l'ensemble des couples de valeurs prises par X et Y . On le note $S(X, Y)$, et il est donc égal à $S(X) \times S(Y)$.

Exemples :

- Si X et Y correspondent à des lancers de dés, on a $S(X) = S(Y) = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ et $S(X, Y) = \{(x, y), x, y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\} = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \times \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$. Le cardinal de $S(X, Y)$ est donc $6 \times 6 = 36$.
- Avec 10 lancers de dé, on obtient 10 variables X_1, \dots, X_{10} , et donc un vecteur aléatoire (X_1, \dots, X_{10}) . Le support de ce vecteur est l'ensemble $S((X_1, \dots, X_{10})) = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}^{10}$, et donc $\text{Card}(S((X_1, \dots, X_{10}))) = 6^{10}$, soit environ 60 millions de valeurs possibles.

II. Couple de variables discrètes

Définition. La loi d'un couple (X, Y) de variables discrètes est l'ensemble des probabilités $P((X, Y) = (x, y)) = P(X = x \text{ et } Y = y)$ souvent notée $P(X = x, Y = y)$ pour tous les couples $(x, y) \in S(X, Y)$. On peut présenter cette loi sous forme d'un tableau :

$x \backslash y$	y_1	\dots	y_k	\dots	Total (loi de X)
x_1	$P(X = x_1, Y = y_1)$	\dots	$P(X = x_1, Y = y_k)$	\dots	$P(X = x_1)$
\vdots	\vdots	\ddots	\vdots	\dots	\vdots
x_n	$P(X = x_n, Y = y_1)$	\dots	$P(X = x_n, Y = y_k)$	\dots	$P(X = x_n)$
\vdots	\vdots	\dots	\vdots	\ddots	\vdots
Total (loi de Y)	$P(Y = y_1)$	\dots	$P(Y = y_k)$	\dots	

En faisant les additions de chaque ligne et de chaque colonne, on obtient les lois de X et de Y . On a en fait les formules : pour tout x dans $S(X)$,

$$P(X = x) = \sum_{y \in S(Y)} P(X = x, Y = y),$$

De même pour tout y dans $S(Y)$,

$$P(Y = y) = \sum_{x \in S(X)} P(X = x, Y = y).$$

Définition: On appelle les lois de X et de Y les lois marginales du couple (X, Y) . Souvent on les appelle aussi lois marginales de X et de Y .

Propriété: Si X et Y sont des variables indépendantes, alors on déduit la loi du couple à partir des lois marginales : $P(X = x, Y = y) = P(X = x)P(Y = y)$.

Exemple: On lance 2 fois successivement la pièce de monnaie ; à chaque fois, si la pièce tombe sur face, on met une bille dans le sac A, sinon on ne fait rien. Puis on relance 2 fois la pièce et à chaque fois, si la pièce tombe sur face, on met une bille dans le sac B, sinon on ne fait rien.

Notons X le nombre de billes contenues dans le sac A à la fin de l'expérience, Y le nombre de billes dans le sac B. Alors Il est facile de voir que X et Y suivent toutes les deux la loi binomiale de paramètres $n=2$ et $p=0.5$.

On a alors:

	$Y=0$	$Y=1$	$Y=2$	$P(X=x)$
$X=0$	0.0625	0.125	0.0625	0,25
$X=1$	0.125	0.25	0.125	0,5
$X=2$	0.0625	0.125	0.0625	0,25
$P(Y=y)$	0.25	0.5	0.25	1

***L'espérance:** Lorsque l'on connaît la loi d'un couple de variables il est possible de calculer l'espérance d'une fonction réelle f de ces deux variables. La formule pour des variables discrètes est :

$$E(f(X, Y)) = \sum_{x \in S(X)} \sum_{y \in S(Y)} f(x, y)P(X = x, Y = y).$$

Exemple: pour l'exemple précédent on peut calculer $E(X + Y)$:

$$\begin{aligned} E(X + Y) &= (0 + 0) * 0.0625 + (0 + 1) * 0.125 + (0 + 2) * 0.0625 \\ &+ (1 + 0) * 0.125 + (1 + 1) * 0.25 + (1 + 2) * 0.125 \\ &+ (2 + 0) * 0.0625 + (2 + 1) * 0.125 + (2 + 2) * 0.0625 = 2 \end{aligned}$$

Notons que $E(X + Y) = E(X) + E(Y) = 2 \times 0,5 + 2 \times 0,5 = 2$

***Conditionnement par rapport à une autre variable:** Soient X et Y deux variables discrètes. Pour tout $y \in S(Y)$ tel que $P(Y = y) \neq 0$, on peut considérer la loi de X sachant $\{Y = y\}$, donnée par les valeurs $P(X = x | Y = y)$ pour tous les $x \in S(X)$.

On a $P(X = x | Y = y) = \frac{P(X = x, Y = y)}{P(Y = y)}$. De plus, la formule des probabilités totales donne :

$$P(X = x) = \sum_{y \in S(Y)} P(X = x | Y = y)P(Y = y).$$

L'espérance conditionnelle de X sachant $\{Y = y\}$ est donc

$$E(X | Y = y) = \sum_{x \in S(X)} xP(X = x | Y = y).$$

Exemple: La loi de X sachant que $Y = 1$ est donnée par:

$X = x$	0	1	2
$P(X = x)$	$\frac{0,125}{0,5}$	$\frac{0,25}{0,5}$	$\frac{0,125}{0,5}$

$$\text{Et } E(X | Y = 1) = 0 \times \frac{0,125}{0,5} + 1 \times \frac{0,25}{0,5} + 2 \times \frac{0,125}{0,5}$$

***Espérance Conditionnelle de X sachant Y.** On a défini $E(X | Y = y)$ pour tout $y \in S(Y)$. Si maintenant on note $\psi(y) = E(X | Y = y)$, alors on peut définir $E(X | Y) = \psi(Y)$: c'est l'espérance conditionnelle de X sachant Y . Autrement dit, $E(X | Y)$ est la variable aléatoire telle que pour tout $y \in S(Y)$, $E(X | Y) = E(X | Y = y)$ lorsque $Y = y$. Il faut faire très attention ici car $E(X | Y)$ est une variable aléatoire et non un nombre, à la différence de $E(X)$.

III. Covariance et corrélation

Définition. Soient X et Y deux variables aléatoires dont les variances sont définies. La covariance de X et Y est $Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = E((X - E(X))(Y - E(Y)))$.

La covariance est une mesure incomplète de l'indépendance de deux variables. En effet on a la résultat suivant :

Proposition. Soient X et Y deux variables indépendantes. Alors $Cov(X, Y) = 0$.

Définition. La corrélation entre deux variables X et Y est définie par

$$\rho(X, Y) = \frac{Cov(X, Y)}{\sigma(X)\sigma(Y)}.$$

Exemple: On a

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X, Y) &= 0 * 0 * 0.0625 + 0 * 1 * 0.125 + 0 * 2 * 0.0625 \\ &+ 1 * 0 * 0.125 + 1 * 1 * 0.25 + 1 * 2 * 0.125 \\ &+ 2 * 0 * 0.0625 + 2 * 1 * 0.125 + 2 * 2 * 0.0625 = 1 \end{aligned}$$

De plus

$$V(X) = V(Y) = 0^2 \times 0,25 + 1^2 \times 0,5 + 2^2 \times 0,25 = 1,5$$

D'où

$$\rho(X, Y) = \frac{1}{\sqrt{(1,5)}\sqrt{(1,5)}} = 0.6666667$$

Remarques:

- On a donc toujours $-1 \leq \rho(X, Y) \leq 1$.
- Lorsque $\rho(X, Y) = 0$, c'est-à-dire lorsque $\text{Cov}(X, Y) = 0$, on dit que X et Y sont décorrélées.

Proposition. Soient X, Y deux variables de variances finies, et a, b deux réels fixés.

$$V(aX + bY) = a^2 V(X) + b^2 V(Y) + 2ab \text{Cov}(X, Y).$$

En particulier on a les formules :

$$\begin{aligned} V(X + Y) &= V(X) + V(Y) + 2\text{Cov}(X, Y), \\ V(X - Y) &= V(X) + V(Y) - 2\text{Cov}(X, Y). \end{aligned}$$

Si X et Y sont décorrélées (donc en particulier si elles sont indépendantes), alors

$$V(X + Y) = V(X - Y) = V(X) + V(Y).$$

II. Couple de variables continues

***Définition** Le couple (X, Y) est continu, s'il existe une fonction f continue, des deux variables X et Y , appelée densité de probabilité conjointe du couple (X, Y) , telle que

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1$$

Exemple:

$$f(x, y) = \frac{1}{\pi^2 (x^2 + y^2 + x^2 y^2 + 1)}$$

On peut vérifier que c'est bien une densité d'un couple aléatoire. En effet

$$\left\{ \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{du}{\pi(1+u^2)} \right\}^2 = \frac{1}{\pi^2} \left[\text{Atan}(u) \right]_{-\infty}^{+\infty} = 1$$

*Probabilités marginales

Par analogie avec le cas des variables discrètes, on peut définir des variables marginales

$$\begin{aligned} f_x(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy && x \text{ fixé} \\ f_y(y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx && y \text{ fixé} \end{aligned}$$

D'où

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f_x(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, y) dx dy \\ E(Y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} y f_y(y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y f(x, y) dx dy \end{aligned}$$

*Densités Conditionnelles

$$f(y/x) = \frac{f(x, y)}{f_x(x)} \quad ; \quad f(x/y) = \frac{f(x, y)}{f_y(y)}$$

*Esperances Conditionnelles

$$E(Y/X = x) = \int_{\mathbb{R}} y g(y/x) dy$$

*Variables Indépendantes

$$f(x, y) = f_x(x) f_y(y)$$

Exemple

On voit immédiatement que l'on peut écrire :

$$f(x, y) = \frac{1}{\pi(1+x^2)} \cdot \frac{1}{\pi(1+y^2)}$$

Et en déduire que :

$$f(x, y) = f_x(x) f_y(x)$$

avec :

$$f_x(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)} \quad ; \quad f_y(y) = \frac{1}{\pi(1+y^2)}$$

Ce qui signifie que les variables X et Y sont indépendantes.

*Fonction de répartition

La fonction de répartition conjointe F du couple (X, Y) est l'application de \mathbb{R}^2 dans $[0, 1]$ définie par :
 $F(a, b) = P(X < a, Y < b), \forall (a, b) \in \mathbb{R}^2$

*Relation avec la densité

$$f(x, y) = \frac{\partial^2 F}{\partial x \partial y}$$

* Changement de variables

Soit (X, Y) un couple aléatoire de densité f . Soit ϕ une application inversible, continûment différentiable ainsi que son inverse. On définit le couple aléatoire $(U, V) = \phi(X, Y)$. Sa densité est donnée par :

$$f_{(U, V)}(u, v) = f \circ \phi^{-1}(u, v) |J_{\phi^{-1}}|$$

où $J_{\phi^{-1}}$ est le jacobien de $J_{\phi^{-1}}$

Exemple: Soient X et Y deux variables aléatoires indépendantes suivant la loi normale centrée réduite, $N(0; 1)$. On considère les variables aléatoires $U=X$ et $Z = X/Y$ et on veut définir la loi de probabilité du couple (U, V) . X et Y étant deux variables indépendantes, la densité du couple (X, Y) est :

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi} \exp\left(-\frac{x^2 + y^2}{2}\right)$$

On a le changement de variables $u = x$ et $z = x/y$. Le jacobien de la transformation est :

$$J = \begin{bmatrix} 1 & 1/y \\ 0 & x/y^2 \end{bmatrix} = x/y^2 = \frac{z^2}{x}$$

D'où la densité du couple (X, Z) :

$$g(x, z) = \frac{1}{2\pi} \exp\left[-\frac{1}{2} \left(x^2 + \frac{x^2}{z^2}\right)\right] \frac{|x|}{z^2}$$

La densité de la variable Z s'obtient par intégration :

$$\begin{aligned} g(z) &= -\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^0 \exp\left[-\frac{1}{2} \left(x^2 + \frac{x^2}{z^2}\right)\right] x/z^2 dx \\ &\quad + \frac{1}{2\pi} \int_0^{\infty} \exp\left[-\frac{1}{2} \left(x^2 + \frac{x^2}{z^2}\right)\right] x/z^2 dx \\ g(z) &= \frac{1}{\pi} \frac{1}{(1+z^2)} \end{aligned}$$

On reconnaît la densité d'une variable aléatoire suivant une loi de Cauchy