25 Variables aléatoires réelles

I – Généralités sur les variables aléatoires

1 – Définitions et exemples

Il arrive souvent qu'à chaque résultat d'une expérience aléatoire, on associe un nombre réel. On définit ainsi une fonction de l'univers Ω (l'ensemble des résultats possibles) dans \mathbf{R} . On peut par exemple considérer le gain obtenu à l'issu d'un jeu de hasard ou encore le temps d'attente d'un bus.

Définition 25.1 – Une **variable aléatoire** X est une application $X : \Omega \longrightarrow \mathbb{R}$. On appelle **support** de X, et on note $X(\Omega)$, l'ensemble des valeurs prises par X.

Exemple 25.2 – Tout au long de ce chapitre, on s'appuiera sur les deux exemples suivants pour illustrer les différentes notions rencontrées.

1. Un sac contient 5 jetons numérotés de 1 à 5. Pour jouer une partie, on doit miser 1€. On tire au hasard un jeton. Si on a le numéro 1, on gagne 4€, si on a un numéro pair on reçoit 2€ et rien sinon. On note *X* le gain (algébrique). *X* est une variable aléatoire et

$$X(\Omega) = \{-1, 1, 3\}.$$

2. On lance deux dés équilibrés et on note X la somme des deux résultats obtenus. X est une variable aléatoire et

 $X(\Omega) = [2; 12]$ (on obtient au minimum 2 et au maximum 12).

2 - Évènements associés à une variable aléatoire

Définition 25.3 – Soit X une variable aléatoire sur Ω et $x \in \mathbb{R}$. On note

$$\begin{split} [X = x] &= \{\omega \in \Omega; X(\omega) = x\}, \\ [X < x] &= \{\omega \in \Omega; X(\omega) < x\}, \\ [X \le x] &= \{\omega \in \Omega; X(\omega) \le x\}, \\ [X > x] &= \{\omega \in \Omega; X(\omega) > x\}, \\ [X \ge x] &= \{\omega \in \Omega; X(\omega) \ge x\}. \end{split}$$

Si x et y sont deux réels tels que x < y alors on note

$$\left[x\leq X\leq y\right]=\left\{\omega\in\Omega;x\leq X(\omega)\leq y\right\}.$$

Plus généralement, si I désigne une partie de R, on note

$$[X \in I] = \{\omega \in \Omega; X(\omega) \in I\}.$$

Exemple 25.4 – Calculer P([X = 3]) et $P([X \le 2])$ dans les deux exemples de l'exemple 25.2.

1. On gagne 3€ dans le cas où l'on obtient le tirage 1. Ainsi,

$$P(X=3) = P(\{1\}) = \frac{1}{5}.$$

Par ailleurs, on gagne moins de 2€ dans le cas où l'on obtient n'importe quel tirage différent de 1. Autrement dit, si l'on obtient un 2, un 3, un 4 ou un 5. Ainsi,

$$P(X \le 2) = P(\{2;3;4;5\}) = \frac{4}{5}.$$

2. La somme des deux dés vaut 3 si l'on a obtenu (1;2) ou (2;1) avec les deux dés. Puisqu'il y a au total 36 issues possibles lorsque l'on lance les deux dés (tous les tirages (1;1), (1;2), ..., (1;6), ..., (6;1), (6;2), ..., (6;6)), on a :

$$P(X = 3) = P(\{(1;2);(2;1)\}) = \frac{2}{36} = \frac{1}{18}.$$

Par ailleurs, la somme des deux dés est inférieure ou égale à 2 seulement lorsque l'on obtient (1;1) avec les deux dés. Ainsi,

$$P(X \le 2) = P(\{(1;1)\}) = \frac{1}{36}.$$

Proposition 25.5

Soit X une variable aléatoire définie sur Ω . Alors, l'ensemble

$$\{[X=x]; x \in X(\Omega)\}$$

forme un système complet d'évènements. En particulier, on a

$$\sum_{x \in X(\Omega)} P([X = x]) = 1.$$

Exemple 25.6 - On reprend les deux exemples de l'exemple 25.2.

- 1. Un système complet d'évènements est $\{[X = -1]; [X = 1]; [X = 3]\}$.
- 2. Un système complet d'évènements est $\{[X=2]; [X=3]; [X=4]; \dots; [X=12]\}$.

Remarque 25.7 – Dans toute la suite, on convient d'alléger la notation P([X = x]) en P(X = x), et de même pour les autres ensembles.

3 - Loi d'une variable aléatoire finie

Définition 25.8 – Soit X une variable aléatoire sur Ω . On appelle **loi** de la variable aléatoire X, la donnée des P(X = x) pour tout réel x.

Méthode 25.9 - Donner la loi de probabilité d'une variable aléatoire finie

- On donne l'ensemble $X(\Omega)$ des valeurs prises par X.
- On calcule P(X = x) pour tout $x \in X(\Omega)$.

On résume souvent la loi sous la forme d'un tableau avec, sur la 1ère ligne, les valeurs prises par X, et sur la 2ème ligne les probabilités correspondantes.

Exemple 25.10 – On reprend les deux exemples de l'exemple 25.2.

1. La loi de la variable aléatoire *X* est donnée par

$$P(X = -1) = \frac{2}{5}$$
, $P(X = 1) = \frac{2}{5}$, $P(X = 3) = \frac{1}{5}$.

Ce que l'on peut résumer par le tableau suivant.

$$\begin{array}{c|ccccc} x & -1 & 1 & 3 \\ \hline P(X=x) & \frac{2}{5} & \frac{2}{5} & \frac{1}{5} \\ \end{array}$$

2. On a

$$P(X = 2) = P(\{(1;1)\} = \frac{1}{36}, \qquad P(X = 3) = P(\{(1;2);(2;1)\}) = \frac{2}{36}$$

$$P(X = 4) = P(\{(1;3);(2;2);(3;1)\}) = \frac{3}{36}$$
 etc.

De manière générale, on a

X				5							
P(X=x)	1	2	3	4	5	6	5	4	3	2	1
	36	36	36	36	36	36	36	36	36	36	36

Remarque 25.11 – On n'oubliera pas de vérifier **à chaque fois** que la somme des probabilités inscrites dans le tableau fait 1.

4 - Fonction de répartition d'une variable aléatoire

Définition 25.12 – Soit X une variable aléatoire définie sur Ω . On appelle **fonction de répartition** de la variable aléatoire X et on note F_X la fonction définie sur \mathbf{R} par

$$F_X(x) = P(X \le x) \in [0;1]$$

Proposition 25.13

Soit X une variable aléatoire finie. On note $X(\Omega) = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ avec $x_1 < x_2 < \dots < x_n$. Alors

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < x_1, \\ P(X = x_1) + \dots + P(X = x_k) & \text{si } x_k \le x < x_{k+1}, \\ 1 & \text{si } x_n \le x. \end{cases}$$

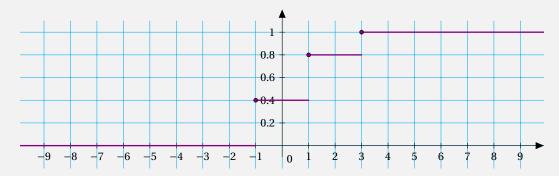
En particulier, F_X est constante sur $[x_k; x_{k+1}]$.

Exemple 25.14 – Calculer la fonction de répartition de *X* dans les deux exemples de l'exemple 25.2.

- 1. On a vu que $X(\Omega) = \{-1, 1, 3\}$. Dès lors,
 - Si x < -1, alors $F_X(x) = 0$.
 - Si $-1 \le x < 1$, alors $F_X(x) = P(X = -1) = \frac{2}{5}$.
 - Si $1 \le x < 3$, alors $F_X(x) = P(X = -1) + P(X = 1) = \frac{2}{5} + \frac{2}{5} = \frac{4}{5}$.
 - Si $x \ge 3$, alors $F_X(x) = 1$.

Ce que l'on peut résumer par

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < -1, \\ \frac{2}{5} & \text{si } -1 \le x < 1, \\ \frac{4}{5} & \text{si } 1 \le x < 3, \\ 1 & \text{si } x \ge 3. \end{cases}$$

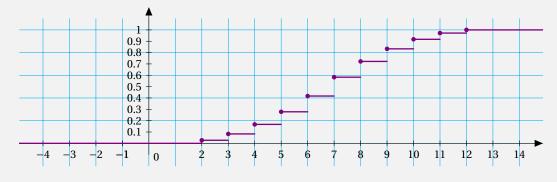


- 2. On a vu que $X(\Omega) = [2; 12]$. Dès lors,
 - Si x < 2, alors $F_X(x) = 0$.

 - Si 2 ≤ x < 3, alors F_X(x) = P(X = 2) = 1/36.
 Si 3 ≤ x < 4, alors F_X(x) = P(X = 2) + P(X = 3) = 1/36 + 2/36 = 3/36.
 Si 4 ≤ x < 5, alors F_X(x) = P(X = 2) + P(X = 3) + P(X = 4) = 1/36 + 2/36 + 3/36 = 6/36.
 - etc.

Ce que l'on peut résumer par

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 2, \\ \frac{1}{36} & \text{si } 2 \le x < 3, \\ \frac{3}{36} & \text{si } 3 \le x < 4, \\ \frac{6}{36} & \text{si } 4 \le x < 5, \\ \text{etc.} & \\ \frac{35}{36} & \text{si } 11 \le x < 12, \\ 1 & \text{si } x \ge 12. \end{cases}$$



Proposition 25.15

La fonction de répartition d'une variable aléatoire *X* détermine parfaitement la loi de *X*. Autrement dit, si deux variables aléatoires ont la même fonction de répartition alors elles suivent la même loi.

II - Moments d'une variable aléatoire finie

1 - Espérance

Définition 25.16 – Soit X une variable aléatoire définie sur Ω qui prend les valeurs $x_1, x_2, ..., x_k$.

x_i	x_1	x_2	•••	x_k
$P(X = x_i)$	p_1	p_2	•••	p_k

On appelle espérance mathématique de X le réel, noté E(X), défini par

$$E(X) = \sum_{i=1}^{k} x_i p(X = x_i) = x_1 \times p_1 + x_2 \times p_2 + \dots + x_k \times p_k.$$

Remarque 25.17 –

- L'espérance E(X) correspond à la moyenne des valeurs x_i affectées des fréquences p_i .
- Dans le cas particulier d'un jeu, l'espérance E(X) est le gain moyen par partie qu'un joueur peut espérer obtenir s'il joue un grand nombre de fois. Le signe de E(X) permet de savoir si le joueur a plus de chances de gagner que de perdre. Si E(X) = 0, on dit que le jeu est équitable.

Exemple 25.18 – Calculer E(X) pour chacun des deux exemples de l'exemple 25.2.

1.

$$E(X) = -1 \times \frac{2}{5} + 1 \times \frac{2}{5} + 3 \times \frac{1}{5} = \frac{3}{5}.$$

2.

$$E(X) = 2 \times \frac{1}{36} + 3 \times \frac{2}{36} + 4 \times \frac{3}{36} + \dots + 11 \times \frac{2}{36} + 12 \times \frac{1}{36} = \frac{252}{36} = 7.$$

Proposition 25.19

Soient X et Y deux variables aléatoires finies définies sur Ω . Soit a et $b \in \mathbb{R}$. Alors,

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y)$$
 et $E(aX+b) = aE(X) + b$.

Exemple 25.20 – On lance un dé non-truqué et on note X le numéro obtenu. Soit g la fonction définie par g(x) = 2x + 3 et Y = g(X) = 2X + 3. Déterminer l'espérance de Y.

 $X(\Omega) = [1; 6]$ et le dé étant non-truqué, on est en situation d'équiprobabilité :

$$\forall k \in [1; 6], \quad P(X = k) = \frac{1}{6}.$$

$$E(X) = \sum_{k=1}^{6} kP(X=k) = \frac{1}{6} \sum_{k=1}^{6} k = \frac{1}{6} \times \frac{6 \times 7}{2} = \frac{7}{2}.$$

On en déduit que

$$E(Y) = E(2X + 3) = 2E(X) + 3 = 7 + 3 = 10.$$

Théorème 25.21 – Théorème de transfert

Soit X une variable aléatoire finie. On note $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$. Soit g une application de $X(\Omega)$ dans \mathbf{R} . Alors, l'espérance de g(X) est donnée par

$$E\big(g(X)\big) = \sum_{i=1}^n g(x_i) P(X=x_i).$$

Exemple 25.22 – On considère la fonction $g(x) = x^2$. Calculer E(g(X)) pour chacun des deux exemples de l'exemple 25.2.

1. D'après le théorème de transfert, on a

$$E(g(X)) = E(X^2) = (-1)^2 \times \frac{2}{5} + 1^2 \times \frac{2}{5} + 3^2 \times \frac{1}{5} = \frac{13}{5}.$$

2. D'après le théorème de transfert, on a

$$E(g(X)) = E(X^2) = 2^2 \times \frac{1}{36} + 3^2 \times \frac{2}{36} + 4^2 \times \frac{3}{36} + \dots + 11^2 \times \frac{2}{36} + 12^2 \times \frac{1}{36} = \frac{1974}{36} = \frac{329}{6}.$$

Remarque 25.23 – Le théorème de transfert montre que pour calculer l'espérance de g(X), il est inutile de déterminer la loi de g(X): il suffit de connaître la loi de X.

2 - Variance

Définition 25.24 – Soit *X* une variable aléatoire finie.

• On appelle **variance** de X le réel, noté V(X), défini par

$$V(X) = \sum_{i=1}^{n} (x_i - E(X))^2 P(X = x_i).$$

• On appelle **écart-type** de X et on note $\sigma(X)$ le réel

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)}$$
.

Remarque 25.25 – La variance mesure la dispersion de la variable aléatoire par rapport à son espérance.

Théorème 25.26 – Formule de König-Huygens

Soit *X* une variable aléatoire finie. On a

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2.$$

O

Méthode 25.27 - Calculer la variance d'une variable aléatoire

- On calcule $E(X^2)$ grâce au théorème de transfert.
- Puis on utilise la formule de König-Huygens

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2$$
.

Exemple 25.28 – Calculer V(X) pour les deux exemples de l'exemple 25.2.

1. On a déjà calculé $E(X^2)$ dans la partie précédente. On a $E(X^2) = \frac{13}{5}$. Par ailleurs, $E(X) = \frac{3}{5}$ donc $E(X)^2 = \frac{9}{25}$. Dès lors, d'après la formule de König-Huygens, on a

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{13}{5} - \frac{9}{25} = \frac{65}{25} - \frac{9}{25} = \frac{56}{25}.$$

2. On a déjà calculé $E(X^2)$ dans la partie précédente. On a $E(X^2) = \frac{329}{6}$. Par ailleurs, E(X) = 7 donc $E(X)^2 = 49$. Dès lors, d'après la formule de König-Huygens, on a

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{329}{6} - 49 = \frac{329}{6} - \frac{294}{6} = \frac{35}{6}.$$

Proposition 25.29

Soit X une variable aléatoire finie et soient a et b deux réels. Alors

$$V(aX + b) = a^2 V(X).$$

En particulier,

$$V(X+b) = V(X)$$
.

Remarque 25.30 – Contrairement à l'espérance, la variance n'est pas linéaire.

Exemple 25.31 – On lance un dé non-truqué et on note X le numéro obtenu. Soit Y = 2X + 3. Calculer la variance de X puis celle de Y.

 $X(\Omega) = [1; 6]$ et le dé étant non-truqué, on est en situation d'équiprobabilité :

 $\forall k \in [1; 6], \quad P(X = k) = \frac{1}{6}. \text{ Dès lors,}$

$$E(X) = \sum_{k=1}^{6} kP(X=k) = \frac{1}{6} \sum_{k=1}^{6} k = \frac{7}{2}.$$

De même,

$$E(X^2) = \sum_{k=1}^{6} k^2 P(X=k) = \frac{1}{6} \sum_{k=1}^{6} k^2 = \frac{91}{6}.$$

Dès lors, d'après la formule de König-Huygens,

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{91}{6} - \left(\frac{7}{2}\right)^2 = \frac{91}{6} - \frac{49}{4} = \frac{182}{12} - \frac{147}{12} = \frac{35}{12}.$$

On a donc, d'après la Proposition 25.29,

$$V(Y) = V(2X + 3) = 2^{2}V(X) = 4 \times \frac{35}{12} = \frac{35}{3}.$$