

On considère une expérience aléatoire et on notera  $\Omega$  l'univers des possibles (supposé fini).

## I. Définitions et propriétés

### DÉFINITION

Une variable aléatoire réelle  $X$  définie sur un univers  $\Omega$  est une fonction définie sur  $\Omega$  et à valeurs dans  $\mathbb{R}$ .

### DÉFINITION

Deux variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont *indépendantes* si pour tous réels  $i$  et  $j$ , les événements  $\{X=i\}$  et  $\{Y=j\}$  sont indépendants.

### PROPRIÉTÉ (ADMISE)

Si  $X$  et  $Y$  sont deux variables aléatoires indépendantes, la loi de probabilité de la variable aléatoire somme  $X+Y$  est donnée par :  $p(X+Y=k) = \sum_{i+j=k} p(X=i) p(Y=j)$ .

## II. Indicateurs d'une combinaison linéaire de variables aléatoires

### PROPRIÉTÉS LINÉARITÉ DE L'ESPÉRANCE

Soient  $X$  et  $Y$  des variables aléatoires et  $a$  un réel :

$$E(aX) = aE(X) \text{ et } E(X+Y) = E(X) + E(Y).$$

En particulier :  $E(X+a) = E(X) + a$ .

### Démonstrations :

On note  $\Omega = \{\omega_1; \omega_2; \dots; \omega_r\}$  et  $X(\Omega) = \{x_1; x_2; \dots; x_s\}$ .

• Si  $a=0$ ,  $E(aX) = aE(X)$  est évident. Supposons donc  $a \neq 0$ .

$$E(aX) = \sum_{i=1}^s a x_i p(aX=a x_i) = \sum_{i=1}^s a x_i p(X=x_i) = a \sum_{i=1}^s x_i p(X=x_i) = a E(X).$$

• Si l'on suppose que  $X$  et  $Y$  sont définies sur le même univers  $\Omega$ , alors  $X+Y$  est aussi définie sur  $\Omega$  et pour tout  $\omega$  de  $\Omega$  :  $(X+Y)(\omega) = X(\omega) + Y(\omega)$ .

$$\text{De plus, on peut utiliser une autre écriture de l'espérance : } E(X) = \sum_{i=1}^r X(\omega_i) p(\{\omega_i\})$$

$$\begin{aligned} E(X+Y) &= \sum_{i=1}^r (X+Y)(\omega_i) p(\{\omega_i\}) &= \sum_{i=1}^r (X(\omega_i) + Y(\omega_i)) p(\{\omega_i\}) \\ &= \sum_{i=1}^r X(\omega_i) p(\{\omega_i\}) + Y(\omega_i) p(\{\omega_i\}) \\ &= \sum_{i=1}^r X(\omega_i) p(\{\omega_i\}) + \sum_{i=1}^r Y(\omega_i) p(\{\omega_i\}) &= E(X) + E(Y) \end{aligned}$$

## PROPRIÉTÉS

Soient  $X$  et  $Y$  des variables aléatoires et  $a$  un réel.

Alors :  $V(aX) = a^2 V(X)$ .

De plus, si  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors :

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

et en particulier :  $V(X+a) = V(X)$ .

### Démonstrations :

On note  $\Omega = \{\omega_1; \omega_2; \dots; \omega_r\}$  et  $X(\Omega) = \{x_1; x_2; \dots; x_s\}$ .

- Si  $a=0$ ,  $V(aX) = a^2 V(X)$  est évident. Supposons donc  $a \neq 0$ .

$$\begin{aligned} V(aX) &= \sum_{i=1}^s (ax_i - E(aX))^2 p(ax_i = ax_i) \\ &= \sum_{i=1}^s a^2(x_i - E(X))^2 p(X = x_i) \\ &= a^2 \sum_{i=1}^s (x_i - E(X))^2 p(X = x_i) = a^2 V(X) \end{aligned}$$

- Rappelons que :  $V(X) = E(X^2) - E(X)^2$ .

Alors :  $\begin{aligned} V(X+Y) &= E((X+Y)^2) - E(X+Y)^2 = E(X^2 + 2XY + Y^2) - (E(X) + E(Y))^2 \\ &= E(X^2) + 2E(XY) + E(Y^2) - E(X)^2 - 2E(X)E(Y) - E(Y)^2 \\ &= E(X^2) - E(X)^2 + E(Y^2) - E(Y)^2 + 2E(XY) - 2E(X)E(Y) \\ &= V(X) + V(Y) + 2E(XY) - 2E(X)E(Y). \end{aligned}$

On admet ici<sup>1</sup> que  $E(XY) = E(X)E(Y)$  lorsque  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, d'où le résultat.

Sauriez-vous le démontrer ? C'est ce qu'on appelle la formule de König-Huygens

## III. Application à la loi binomiale

### DÉFINITION

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . Un échantillon de taille  $n$  d'une loi de probabilité est une liste de  $n$  variables indépendantes suivant cette loi.

REMARQUE : la loi binomiale de paramètres  $n$  et  $p$  est la somme de  $n$  variables indépendantes suivant la même loi de Bernoulli de paramètre  $p$ .

### PROPRIÉTÉ

Soit  $X \sim \mathcal{B}(n ; p)$ . Alors :  $E(X) = np$  et  $V(X) = np(1-p)$ .

Cette propriété a déjà été démontrée au chapitre *Succession d'épreuves indépendantes et loi binomiale*, mais nous allons ici la démontrer d'une autre manière.

### Démonstration :

Commençons par rappeler que l'espérance d'une loi de Bernoulli de paramètre  $p$  est  $p$ , et que sa variance est  $p(1-p)$ .

<sup>1</sup> Nous pourrons le démontrer en approfondissement.

- $X = \sum_{i=1}^n Y_i$  où  $Y_i$  suit une loi de Bernoulli de paramètre  $p$

$$\text{d'où : } E(X) = E\left(\sum_{i=1}^n Y_i\right) = \sum_{i=1}^n E(Y_i) = \sum_{i=1}^n p = np.$$

- De même, puisque les  $Y_i$  sont indépendantes :

$$V(X) = V\left(\sum_{i=1}^n Y_i\right) = \sum_{i=1}^n V(Y_i) = \sum_{i=1}^n p(1-p) = np(1-p).$$

### PROPRIÉTÉ

Soient deux variables  $X_1$  et  $X_2$  suivant une loi binomiale avec :

$$X_1 \sim \mathcal{B}(n; p) \text{ et } X_2 \sim \mathcal{B}(m; p).$$

Alors :  $X_1 + X_2 \sim \mathcal{B}(n+m; p)$ .

### Démonstration :

$X_1$  est la somme d'un échantillon de taille  $n$  de la loi de Bernoulli de paramètre  $p$  et  $X_2$  est la somme d'un échantillon de taille  $m$  de la loi de Bernoulli de paramètre  $p$ , donc  $X_1 + X_2$  est la somme d'un échantillon de taille  $n+m$  de la loi de Bernoulli de paramètre  $p$   
d'où le résultat.

## → BILAN DU CHAPITRE & TRAVAIL EN AUTONOMIE ←



- Fiche bilan → p.444
- QCM 11 questions corrigées → p.445
- Exercices corrigés → 30 à 35 p.446
- Exercice type Bac guidé & corrigé → 110 p.458

- Méthodes et exercices corrigés en vidéo : → maths-et-tiques : [tsm-sva-ym](https://maths-et-tiques.fr/)