

---

# Variables aléatoires finies et lois usuelles

---

## 1 Variables aléatoires

**Définition 1.** On considère un ensemble fini  $\Omega$  et une loi de probabilité  $p$  sur  $\Omega$ . Une variable aléatoire  $X$  sur  $\Omega$  est une fonction définie sur  $\Omega$  à valeurs dans  $\mathbb{R}$ .

*Exemple 1.* On lance deux dés équilibrés à six faces,  $X$  peut valoir la somme des deux dés, la plus grande valeur obtenue, la plus petite, la différence entre les deux etc

**Notations:** Soit  $A$  un ensemble de  $\mathbb{R}$ . On note  $(X \in A)$  l'évènement  $X^{-1}(A)$ . Soit  $(a, b) \in \mathbb{R}^2$ , pour alléger les notations, on note

- $(X = a) = X^{-1}(\{a\}) = \{w \in \Omega, X(w) = a\}$ .
- $(X \geq a) = X^{-1}([a, +\infty[) = \{w \in \Omega, X(w) \geq a\}$
- $(a < X \leq b) = X^{-1}(]a, b]) = \{w \in \Omega, a < X(w) \leq b\}$ .

*Exemples 2.*

1. Si  $X$  est la somme des dés et  $A = \{3, 4\}$ ,  $(X \in A)$  est l'ensemble des évènements dont l'image appartient à  $A$ . Autrement dit, l'ensemble des tirages qui réalisent "la somme des deux dés vaut 3 ou 4".

Si  $A = \{1\}$ ,  $X \in A$  (ou encore  $X = 1$ ) est l'évènement impossible.

2. On lance trois fois une pièce équilibrée, on obtient 2 euros si on tombe sur pile,  $-1$  sinon. On a  $X(\Omega) = \{-3, 0, 3, 6\}$ .

**Définition 2.** Soit  $X$  une variable aléatoire sur  $\Omega$ . On définit une nouvelle loi de probabilité associée à  $X$ , par la donnée des réels  $x_i$  et des probabilités  $p_i = P(X = x_i)$ , pour  $1 \leq i \leq n$ .

**Remarque.** Si  $X$  est une variable aléatoire sur  $\Omega$ , on a donc  $\sum_{x \in X(\Omega)} P(X = x) = 1$ .

*Exemples 3.*

1. Dans une urne, on dispose de 3 boules blanches, deux boules bleues et une boule noire. On tire une boule de cette urne au hasard. On perd 1 euro quand on tire une boule bleue, on ne gagne rien ni ne perd rien quand on tire une blanche, on gagne 2 euros quand on tire la boule noire. Déterminer la loi de  $X$
2. On lance deux dés équilibrés à six faces l'un après l'autre. On gagne 2 euro si on tire un six, on perd un euro si on tire un 3 ou un 5 et on gagne 1 euro sinon. On note  $X$  la loi de probabilité égale au total des gains. Déterminer la loi de  $X$ .

**Remarque.** Les  $x_i$  correspondent aux différentes valeurs prises par  $X$  lors des différentes issues. Dans les deux cas, on a la somme des  $P(X = x_i)$  qui vaut 1.

**Définition 3.** Soit  $f : A \rightarrow \mathbb{R}$  avec  $X(\Omega) \subset A$ , alors on note  $f(X)$  la variable aléatoire :  $f \circ X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ .

*Exemple 4.* On lance 3 fois un dé. On note  $X$  le nb de fois où on a obtenu un six. À chaque six, on gagne 2 euros. On note  $f : x \mapsto 2x$ ,  $f(X)$  est la variable aléatoire représentant le gain.

## 1.1 Espérance

**Définition 4.** Soit  $X$  une variable aléatoire réelle avec  $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ , on appelle espérance de  $X$  le réel

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

Concrètement, c'est la moyenne des valeurs de la variable aléatoire  $X$ , pondérées par leurs probabilités de réalisation.

*Exemples 5.*

1. Dans l'exemple du jeu avec les deux dés, le jeu est-il favorable au joueur?
2. Prenons maintenant le cas d'un dé équilibré que l'on lance. On note  $X$  le carré de la valeur obtenue. La variable aléatoire  $X$  prend donc comme valeurs les carrés des entiers de 1 à 6 et chacune de ces valeurs est obtenue avec une probabilité de  $\frac{1}{6}$ . À quoi correspond l'espérance?

**Définition 5.** Si  $E(X) = 0$ , on dit que  $X$  est une variable aléatoire centrée.

**Remarque:** Dans le cadre d'un jeu, si  $X$  représente le gain d'un joueur, une espérance positive correspond à un jeu favorable au joueur, une espérance négative un jeu défavorable au joueur.

### Proposition 1.

Si  $X$  est une variable aléatoire, alors  $X - E(X)$  est une variable aléatoire centrée.

### Proposition 2 (Propriétés de l'espérance).

Soient  $X, Y$  deux variables aléatoires réelles,  $\lambda \in \mathbb{R}$  et  $u : X(\Omega) \rightarrow \mathbb{R}$ . On note  $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$  et  $Y(\Omega) = \{y_1, \dots, y_m\}$ . Alors :

- $E(u(X)) = \sum_{i=1}^n u(x_i)P(X = x_i)$  (théorème de transfert);
- $E(\lambda X + Y) = \lambda E(X) + E(Y)$ ;
- Si  $X \geq 0$ , alors  $E(X) \geq 0$ ;
- Si  $X \geq Y$ , alors  $E(X) \geq E(Y)$ ;
- $E(XY) = \sum_{i,j} x_i y_j P((X = x_i) \cap (Y = y_j))$ .

## 1.2 Variance/Covariance

**Définition 6.** Soit  $X$  une variable aléatoire réelle. On appelle variance de  $X$  le réel positif :

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

On appelle écart-type de  $X$  le nombre positif :

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

**Proposition 3.**

Si  $(a, b) \in \mathbb{R}^2$ , alors :

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

**Proposition 4** (Formule de Huygens). *Soit  $X$  une variable aléatoire, alors :*

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

**Définition 7.** Soit  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires finies. On appelle covariance de  $X$  et  $Y$ , notée  $cov(X, Y)$  le réel :

$$cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y).$$

On dit que deux variables sont non corrélées si leur covariance est nulle.

Ce réel mesure les variations simultanées des variables aléatoires.

**Remarque.** On a  $cov(X, X) = V(X)$ .

**Proposition 5.**

On a  $V(X + Y) = V(X) + V(Y) + 2cov(X, Y)$ .

## 2 Lois usuelles

### 2.1 Loi uniforme

**Définition 8.** Soit  $X$  une variable aléatoire avec  $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ , les  $x_i$  étant supposés distincts. On dit que  $X$  suit la loi uniforme si :

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, P(X = x_i) = \frac{1}{n}.$$

Autrement dit, chacune des valeurs prises par  $X$  se réalise avec la même probabilité.

**Proposition 6.**

Soit  $X$  une variable aléatoire suivant une loi uniforme avec  $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ , alors

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

L'espérance correspond donc à la moyenne des  $x_i$ .

Dans le cas où  $x_i = i$ , on a

$$E(X) = \frac{n+1}{2} \text{ et } V(X) = \frac{n^2-1}{12}$$

### 2.2 Loi de Bernoulli.

**Définition 9.** On considère une expérience aléatoire à deux issues :

- S appelé succès avec une probabilité  $p$ ,
- et  $\bar{E}$  ou  $\bar{S}$  appelé échec avec une probabilité  $q = 1 - p$ . Cette situation constitue une épreuve de Bernoulli.

L'exemple classique est le lancer d'une pièce. Si on note considère que le succès est "pile", il n'y a qu'une autre alternative qui est "face". Si la pièce est équilibrée, alors  $p = \frac{1}{2} = q$ .

**Définition 10.** Soit  $X$  la variable aléatoire prenant la valeur 1 si  $S$  est réalisé et 0 sinon. La loi de probabilité de  $X$  est appelée loi de Bernoulli.

Ici, on traduit la notion de succès ou échec avec la loi binaire: 0 ou 1.

*Exemples 6.*

*On reprend l'exemple de la pièce, on considère que l'on lance une pièce qui tombe sur face avec une probabilité de  $\frac{2}{3}$ . On note  $X$  la variable aléatoire valant 1 lorsque l'on obtient face, 0 sinon.*

*Si on se place dans la situation d'un contrôle qualité, on a alors deux cas possibles : pièce défectueuse ou non. Si on note  $X$  la variable aléatoire qui prend la valeur 1 si la pièce contrôlée est bonne, 0 sinon et que l'on considère que les pièces sont défectueuses avec une probabilité de  $\frac{1}{10}$ , quelle loi suit  $X$  ?*

*On lance un dé équilibré à six faces, on note  $X$  la variable aléatoire qui vaut 1 si on obtient un six, 0 sinon. Quelle loi suit  $X$  ?*

**Propriété:**

Soit  $X$  une variable aléatoire de Bernoulli de paramètre  $p$ .

- L'espérance de  $X$  est  $E(X) = p$ .
- La variance de  $X$  est :  $V(X) = p(1 - p)$ .
- L'écart-type de  $X$  est :  $\sigma(X) = \sqrt{p(1 - p)}$ .

**2.3 Loi binomiale**

**Définition 11.** On considère une expérience aléatoire à deux issues  $S$  ou  $\bar{S}$ , de probabilités respectives  $p$  et  $q$ . On répète  $n$  fois de suite cette expérience de façons indépendantes. On a alors un schéma de Bernoulli.

**Définition 12.** On considère un schéma de Bernoulli de paramètres  $n$  et  $p$ . Soit  $X$  la variable aléatoire donnant le nombre de fois où  $S$  est réalisée lors de ces  $n$  expériences. On dit que  $X$  suit une loi binomiale de paramètres  $n$  et  $p$ .

Concrètement : on est dans le cas où on répète une expérience de Bernoulli (deux issues possibles: succès ou échec) et on compte le nombre de fois où on a obtenu un succès.

*Exemple 7. On lance trois fois la pièce déséquilibrée qui vaut face avec une probabilité  $\frac{2}{3}$  et on note  $X$  le nombre de fois où on obtient face. Alors  $X$  suit une loi de Bernoulli de paramètres 3 et  $\frac{2}{3}$ .*

**Définition 13.** Soit  $n$  et  $k$  deux entiers naturels avec  $0 \leq k \leq n$ .  $\binom{n}{k}$  donne le nombre de chemins de l'arbre correspondant à  $k$  succès lors de  $n$  répétitions d'une épreuve de Bernoulli.  $\binom{n}{k}$  est appelé coefficient binomial.  $\binom{n}{k}$  se lit « k parmi n ». Convention :  $\binom{n}{0} = 1$

**Proposition 7.**

Soit  $n$  un entier naturel non nul, pour tout entier naturel  $k$  :

- Si  $0 \leq k \leq n$ , on a  $\binom{n}{n-k} = \binom{n}{k}$ .
- Si  $0 \leq k \leq n - 1$ , on a  $\binom{n}{k} + \binom{n}{k+1} = \binom{n+1}{k+1}$  (Formule de Pascal)

## interprétation?

**Théorème 8.** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $p$  un réel de l'intervalle  $[0; 1]$ . Soit  $X$  une variable aléatoire suivant une loi binomiale de paramètres  $n$  et  $p$ . Pour tout entier  $k$  tel que  $0 \leq k \leq n$ ,  $P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$ .

**Remarque:** Si on considère  $A_k$  l'évènement "obtenir exactement  $k$  succès au cours des  $n$  répétitions. Alors la famille  $(A_k)_{k \in [0, n]}$  est un système complet d'évènements (les évènements sont incompatibles et leur réunion est égal à l'univers tout entier car tous les cas sont couverts). Que vaut  $P\left(\bigcup_{k=0}^n A_k\right)$ ?

**Théorème 9.** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $p$  un réel de l'intervalle  $[0; 1]$ . Soit  $X$  une variable aléatoire suivant une loi binomiale de paramètres  $n$  et  $p$ .

- l'espérance de  $X$  est :  $E(X) = np$ ,
- la variance de  $X$  est :  $V(X) = np(1-p)$ ,
- l'écart-type de  $X$  est :  $\sigma(X) = \sqrt{np(1-p)}$ .

## 3 Couple de variables aléatoires

### 3.1 Loi conjointe

**Définition 14.** Soit  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires sur  $\Omega$  avec  $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$  et  $Y(\Omega) = \{y_1, \dots, y_m\}$ , alors on définit une probabilité sur  $\Omega$  appelée loi conjointe par la donnée  $\forall (i, j) \in [1, n] \times [1, m]$

$$p_{ij} = P((X = x_i) \cap (Y = y_j))$$

*Exemple 8.* Soit  $n$  un entier naturel non nul.

On donne, dans un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{P}(A), P)$  deux variables aléatoires  $X$  et  $Y$  prenant leurs valeurs dans  $[1, n+1]$ . On suppose qu'il existe  $\alpha \in \mathbb{R}$  tel que :

$$\forall (i, j) \in [1, n+1]^2, p_{ij} = P([X = i] \cap [Y = j]) = \alpha \binom{n}{i-1} \binom{n}{j-1}.$$

Déterminer la valeur du réel  $\alpha$ .

**Proposition 10.**

$$\forall i \in [1, n], P(X = x_i) = \sum_{j=1}^m P((X = x_i) \cap (Y = y_j)) = \sum_{j=1}^m p_{ij},$$

et

$$\forall j \in [1, m], P(Y = y_j) = \sum_{i=1}^n P((X = x_i) \cap (Y = y_j)) = \sum_{i=1}^n p_{ij},$$

Autrement dit, on peut retrouver les lois de  $X$  et  $Y$  à partir des lois conjointes.

**Définition 15.** Soit  $Z = (X, Y)$  un couple de variables aléatoires. Les lois de  $X$  et  $Y$  sont appelées lois marginales de  $Z$ .

*Exemple 9.* On reprend notre exemple précédent, on peut déterminer les lois de  $X$  et  $Y$  en calculant la somme.

**Théorème 11** (thm de transfert généralisé). Soit  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction,  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réels, alors

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

### 3.2 Variables aléatoires indépendantes

**Définition 16.** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires réelles. On note  $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$  et  $Y(\Omega) = \{y_1, \dots, y_m\}$ . On dit que les lois de  $X$  et de  $Y$  sont indépendantes si pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, m \rrbracket$ ,

$$P((X = x_i) \cap (Y = y_j)) = P(X = x_i)P(Y = y_j).$$

*Exemple 10.*  $N$  personnes, numérotées de 1 à  $N$ , choisissent un opérateur téléphonique parmi les 3 existants (numérotés 1 à 3). On note  $X_i$  la variable aléatoire correspondant aux nombres de personnes ayant choisi l'opérateur  $i$ . Les variables aléatoires sont-elles indépendantes?

**Proposition 12.**

Deux variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont indépendantes si et seulement si pour tout  $A \subset X(\Omega)$  et  $B \subset Y(\Omega)$ , les évènements  $(X \in A)$  et  $(Y \in B)$  sont indépendants.

**Proposition 13.**

Si les variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, on a  $E(XY) = E(X)E(Y)$  et  $V(X + Y) = V(X) + V(Y)$ .

**Remarque.** Si  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, leur covariance est fausse.



La réciproque est fausse !

*Exemple 11.* soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires indépendantes telles que  $X \sim Y \sim \mathcal{B}(p)$ , avec  $p \in ]0, 1[$ . Soit  $U = X + Y$  et  $V = X - Y$ . Déterminer la loi conjointe de  $U$  et  $V$  et leur covariance. Sont-elles indépendantes ?

**Définition 17.** Soient  $X_1, \dots, X_n$  des variables aléatoires sur un même univers  $\Omega$ . Les variables  $X_1, \dots, X_n$  sont dites *mutuellement indépendantes* si :

$$\forall (x_1, \dots, x_n) \in X_1(\Omega) \times \dots \times X_n(\Omega), \quad P\left(\bigcap_{i=1}^n \{X_i = x_i\}\right) = \prod_{i=1}^n P(X_i = x_i).$$

**Remarque.** Si  $X_1, \dots, X_n$  sont mutuellement indépendantes, alors, pour tout  $(A_1, \dots, A_n) \subset X_1(\Omega) \times \dots \times X_n(\Omega)$ , les évènements  $(\{X_i \in A_i\})_{1 \leq i \leq n}$  sont mutuellement indépendants.

**Proposition 14** (Somme de variables aléatoires de Bernoulli).

Soient  $p \in [0, 1]$ ,  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{B}(p)$  mutuellement indépendantes. Alors :

$$X_1 + \dots + X_n \sim \mathcal{B}(n, p).$$

**Proposition 15** (Lemme des coalitions).

Soit,  $0 < p < n$  des entiers et  $X_1 : \Omega \rightarrow E_1, \dots, X_n : \Omega \rightarrow E_n$  des variables aléatoires indépendantes.

Soit  $f : E_1 \times \dots \times E_p \rightarrow F$  et  $g : E_{p+1} \times \dots \times E_n \rightarrow G$  deux applications.

Alors les variables aléatoires  $f(X_1, \dots, X_p)$  et  $g(X_{p+1}, \dots, X_n)$  sont indépendantes.

## 4 Inégalités utiles

### 4.1 Inégalités de Markov

**Théorème 16.** Soit  $X$  une variable aléatoire finie à valeurs positives. Pour tout réel strictement positif  $a$ , on a

$$P(X \geq a) \leq \frac{E(X)}{a}$$

*Exemple 12.* Un boulanger fabrique une certaine quantité de pâtes à pain chaque jour. On suppose que le nombre  $X$  de pains fabriqués chaque jour suit une loi d'espérance 500. Que peut-on dire de la probabilité pour qu'un jour donné, le boulanger ait fabriqué au moins 600 pains? 400 pains?

**Remarque.** Cette inégalité n'a d'intérêt que pour des valeurs du réel  $a$  supérieures à  $E(X)$ .

### 4.2 Inégalité de Bienaymé-tchébychev

**Théorème 17.** Soit  $X$  une variable aléatoire finie. Pour tout réel  $a$  strictement positif, on a

$$P(|X - E(X)| \geq a) \leq \frac{V(X)}{a^2}$$

*Exemples 13.*

1. On reprend l'exemple du boulanger, sachant que l'on a aussi un écart-type à 20. Que peut-on dire de la probabilité qu'il ait fabriqué un nb de pains compris entre 400 et 600? entre 450 et 550?
2. On joue avec un dé truqué à six faces. Combien faut-il effectuer de lancers pour pouvoir affirmer avec un risque d'erreur inférieur à 5% que la fréquence d'apparition du 1 diffèrera de  $1/6$  d'au plus  $1/100$ ?