

Chapitre 23

Probabilités 2 : variables aléatoires finies

Sommaire

23.1 Variables aléatoires, Loi, Fonction de répartition	2
23.1.1 Variables aléatoires finies	2
23.1.2 Loi d'une variable aléatoire finie	3
23.1.3 Fonction de répartition d'une variable aléatoire réelle	5
23.1.4 Image d'une variable aléatoire par une fonction	6
23.2 Espérance d'une variable aléatoire, Moments	6
23.2.1 Définition de l'espérance	6
23.2.2 Propriétés de l'espérance	7
23.2.3 Moments, Variance, Écart-type	8
23.3 Indépendance de deux variables aléatoires	9
23.4 Lois de probabilités usuelles	10
23.4.1 Loi certaine	10
23.4.2 Loi de Bernoulli	11
23.4.3 Loi uniforme sur un ensemble fini	12
23.4.4 Loi binomiale	13

Lors du chapitre Probabilités 1, nous avons étudié la probabilité d'événements aléatoires. Dans ce chapitre, l'objectif est d'étudier des variables dites aléatoires.

Dans tout ce chapitre, sauf mention contraire, Ω désigne un ensemble fini, sur lequel on dispose d'une mesure de probabilité \mathbb{P} . On dit que Ω est un espace probabilisé fini.

23.1 Variables aléatoires finies, Loi d'une variable aléatoire, Fonction de répartition

23.1.1 Variables aléatoires finies

Définition 23.1

On appelle variable aléatoire réelle finie toute application $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$.

L'ensemble $X(\Omega)$ est appelé univers image de la variable aléatoire X . Il s'agit de l'ensemble des valeurs que peut prendre X . Puisque Ω est fini alors $X(\Omega)$ est fini.

Remarque 23.1. Comme pour les fonctions on peut sommer, multiplier, diviser, composer par des fonctions réelles à valeurs réelles, etc, les variables aléatoires réelles.

Exemple 23.1. On lance 2 dés équilibrés et on s'intéresse à la somme des résultats. On a $\Omega = \llbracket 1, 6 \rrbracket^2$ et

$$X : \begin{array}{l} \Omega \longrightarrow \mathbb{R} \\ (x_1, x_2) \longmapsto x_1 + x_2 \end{array}$$

On a alors $X(\Omega) =$

Définition 23.2: Variable aléatoire constante. Indicatrice d'un événement.

- Soit $a \in \mathbb{R}$. On dit que l'application $X : \begin{array}{l} \Omega \longrightarrow \mathbb{R} \\ \omega \longmapsto a \end{array}$ est une variable aléatoire constante. Elle vérifie $X(\Omega) = \{a\}$.
- Soit $A \subset \Omega$ un événement. On définit l'application $\mathbf{1}_A$ par

$$\mathbf{1}_A : \begin{array}{l} \Omega \longrightarrow \mathbb{R} \\ \omega \longmapsto \begin{cases} 1 & \text{si } \omega \in A \\ 0 & \text{si } \omega \notin A \end{cases} \end{array}$$

$\mathbf{1}_A$ est une variable aléatoire appelée indicatrice de A . Si $A = \Omega$ (resp. $A = \emptyset$) alors $\mathbf{1}_A$ est la variable aléatoire constante égale à 1 (resp. 0). Dans les autres cas on a $\mathbf{1}_A(\Omega) = \{0, 1\}$

Définition 23.3: Notations

Soit $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une variable aléatoire réelle finie et $A \subset \mathbb{R}$.

On note $(X \in A)$ ou « $X \in A$ » l'événement

$$\{\omega \in \Omega, X(\omega) \in A\}$$

On notera alors $\mathbb{P}(X \in A)$ la probabilité de l'événement $(X \in A)$, c'est-à-dire

$$\mathbb{P}(X \in A) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega, X(\omega) \in A\})$$

Par extension, si $a \in \mathbb{R}$, on définit les notations suivantes :

- $(X = a) = \{\omega \in \Omega, X(\omega) = a\}$
- $(X \leq a) = \{\omega \in \Omega, X(\omega) \leq a\}$
- $(X \geq a) = \{\omega \in \Omega, X(\omega) \geq a\}$

Exemple 23.2. • On lance un dé équilibré à 6 faces et on note X le résultat du lancer. Alors on a $(X \leq 3) = \{1, 2, 3\}$.

- On lance une pièce deux monnaie équilibrée deux fois successivement. On gagne autant d'euros que le nombre de Pile qui apparaissent au cours des deux lancers. On note X le gain à l'issue de l'expérience.

Propriété 23.1. Soit X une variable aléatoire réelle finie sur Ω . Alors la famille d'événements

$$\{(X = a) \mid a \in X(\Omega)\}$$

forme un système complet d'événements.

23.1.2 Loi d'une variable aléatoire finie**Définition 23.4: Loi**

Soit $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une variable aléatoire réelle finie.

L'application

$$\mathbb{P}_X : \begin{array}{ll} \mathcal{P}(X(\Omega)) & \longrightarrow [0, 1] \\ A & \longmapsto \mathbb{P}_X(A) = \mathbb{P}(X \in A) \end{array}$$

est une probabilité sur $X(\Omega)$. On dit que c'est la loi de X .

Remarque 23.2. La loi de X dépend bien évidemment de la probabilité \mathbb{P} .

Propriété 23.2

Soit $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une variable aléatoire réelle finie.

On définit l'application

$$f_X : \begin{array}{ll} X(\Omega) & \longrightarrow [0, 1] \\ a & \longmapsto \mathbb{P}(X = a) \end{array} .$$

La donnée de l'application f_X caractérise entièrement la loi \mathbb{P}_X de X . On dira d'ailleurs parfois que f_X est la loi de X .

Remarque 23.3. En toute généralité il est incorrect de dire que f_X est la loi de X mais dans le cas des variables aléatoires finies la différence est minime. Le programme officiel définit donc la loi de X comme étant la fonction f_X . Il serait plus correct de dire que f_X est la fonction de masse de la loi de X

Propriété 23.3

Soit $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une variable aléatoire réelle finie et $A \subset X(\Omega)$. Alors

$$\mathbb{P}_X(A) = \mathbb{P}(X \in A) = \sum_{a \in A} \mathbb{P}(X = a) = \sum_{a \in A} f_X(a)$$

Exemple 23.3. 1. Je lance un dé et je gagne 1€ si le résultat est 3, 4 ou 5, 3€ si le résultat est 6 et rien du tout si le résultat est 1 ou 2. Notons alors X la variable aléatoire correspondant à mon gain. Donner l'univers Ω et la loi de X .

2. Aurore et Catherine jettent chacune un dé, celle qui obtient le plus grand score reçoit de l'autre autant d'euros que la différence des résultats des dés. Notons X le gain d'Aurore. Donner l'univers Ω et la loi de X .

Dans les problèmes de probabilité Ω n'aura en général pas d'importance et on ne disposera pas de l'expression explicite de X . Tout ce qui nous sera nécessaire est $X(\Omega)$ et la loi de X .

On peut représenter graphiquement la loi f_X de X par un diagramme en bâtons.

Si $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ alors on va tracer pour chaque x_i un bâton de hauteur $f_X(x_i)$ à l'abscisse x_i .

Remarque 23.4. Il est clair que la somme des hauteurs des bâtons est égale à 1.

Exemple 23.4. On revient à l'exemple d'Aurore et Catherine, où on a noté X la variable aléatoire donnant le gain d'Aurore.

On peut représenter graphiquement la loi de X comme suit :

On a vu qu'à une variable aléatoire on pouvait associer sa loi et on a dit qu'en pratique seule la loi nous était nécessaire, ceci s'explique en partie par le résultat suivant

Propriété 23.4

Soit $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ des réels deux-à-deux distincts. Soit $(p_1, \dots, p_n) \in (\mathbb{R}_+)^n$ des réels positifs tels que

$$\sum_{k=1}^n p_k = 1$$

Alors il existe une variable aléatoire X dont la loi est donnée par $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ et

$$\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad \mathbb{P}(X = x_k) = p_k$$

23.1.3 Fonction de répartition d'une variable aléatoire réelle

Définition 23.5

Soit $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une variable aléatoire réelle finie.

On définit la fonction $F_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$
 $t \mapsto \mathbb{P}(X \leq t)$

On appelle F_X la fonction de répartition de la variable aléatoire X .

Exemple 23.5. 1. Je lance un dé et je gagne 1€ si le résultat est 3, 4 ou 5, 3€ si le résultat est 6 et rien du tout si le résultat est 1 ou 2. Notons alors X la variable aléatoire correspondant à mon gain. On a vu que Ω est l'ensemble $\llbracket 1, 6 \rrbracket$ muni de la probabilité uniforme \mathbb{P} . On a alors $X(\Omega) = \{0, 1, 3\}$ et

$$\mathbb{P}(X = 0) = \frac{1}{3}, \quad \mathbb{P}(X = 1) = \frac{1}{2}, \quad \mathbb{P}(X = 3) = \frac{1}{6}$$

Donner la fonction de répartition de X .

2. Aurore et Catherine jettent chacune un dé, celle qui obtient le plus grand score reçoit de l'autre autant d'euros que la différence des résultats des dés. Notons X le gain d'Aurore. Donner la fonction de répartition de X

Propriété 23.5

La donnée de F_X est équivalente à la donnée de \mathbb{P}_X ou de f_X .

Comment déterminer F_X à partir de \mathbb{P}_X ou de f_X

Soit X une variable aléatoire réelle finie, soit $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ avec $x_1 < x_2 < \dots < x_n$

F_X est une fonction en escalier, continue à droite en tout point et croissante. Elle « saute » en chaque x_k et fait « un saut » de hauteur $f_X(x_k)$.

Plus précisément, pour $t \in \mathbb{R}$, on a

$$F_X(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t < x_1 \\ \sum_{i=1}^k f_X(x_i) & \text{si } x_k \leq t < x_{k+1} \\ 1 & \text{si } t \geq x_n \end{cases}$$

Comment déterminer f_X à partir de F_X

Soit X une variable aléatoire réelle finie dont on connaît la fonction de répartition F_X .

Alors $X(\Omega)$ est l'ensemble des points de discontinuité de F_X . Notons $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$.

Soit $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$, on a alors

$$f_X(x_k) = F_X(x_k) - F_X(x_{k-1})$$

(avec, par convention $F_X(x_0) = 0$).

Plus précisément, si $x \in \mathbb{R}$ on a

$$f_X(x) = \lim_{t \rightarrow x^+} F_X(t) - \lim_{t \rightarrow x^-} F_X(t)$$

La fonction de répartition va être particulièrement utile pour trouver la loi d'une variable aléatoire exprimée par des conditions faisant intervenir des maximums ou des minimums.

Exemple 23.6. Soit X_1, X_2, X_3 les résultats de trois lancers de dés équilibrés à 6 faces. On suppose les lancers indépendants (dans un sens qui sera précisé plus tard).

Notons $Z = \max(X_1, X_2, X_3)$ le maximum des trois résultats. On veut déterminer la loi de Z .

23.1.4 Image d'une variable aléatoire par une fonction

Propriété 23.6

Soit $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une variable aléatoire réelle finie et soit $\varphi : D_\varphi \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction telle que $X(\Omega) \subset D_\varphi$.

On définit la variable aléatoire $Y = \varphi(X)$ par

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

La loi de Y est alors donnée par $Y(\Omega) = \{\varphi(x), x \in X(\Omega)\} = \varphi(X(\Omega))$ et, pour $y \in Y(\Omega)$

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

Exemple 23.7. On lance un dé équilibré à 6 faces et on note X le résultat. Soit $Y = (X - 2)(X - 4)$. Déterminons la loi de Y .

23.2 Espérance d'une variable aléatoire, Moments d'une variable aléatoire

23.2.1 Définition de l'espérance

Définition 23.6

Soit X une variable aléatoire réelle finie sur Ω .

On appelle espérance de X le réel $E(X)$ défini par

$$E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} x \mathbb{P}(X = x)$$

Si $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ alors

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

Remarque 23.5. L'espérance de X correspond la valeur moyenne de la variable aléatoire X .

Propriété 23.7: Espérance d'une variable aléatoire constante, d'une indicatrice.

- Soit X une variable aléatoire réelle constante égale à a . Alors $E(X) = a$.
- Soit $A \subset \Omega$. Alors $E(\mathbf{1}_A) = \mathbb{P}(A)$.

- Exemple 23.8.*
1. On lance un dé équilibré à 6 faces et on note X le résultat. Donner la loi et l'espérance de X .
 2. Aurore et Catherine jettent chacune un dé, celle qui obtient le plus grand score reçoit de l'autre autant d'euros que la différence des résultats des dés. Notons X le gain d'Aurore. Donner l'espérance de X .

23.2.2 Propriétés de l'espérance**Propriété 23.8: Linéarité de l'espérance**

Soit X et Y deux variables aléatoires réelles finies. Soit $(\lambda, \mu) \in \mathbb{R}^2$. On a

$$E(\lambda X + \mu Y) = \lambda E(X) + \mu E(Y)$$

En particulier si Y est une variable aléatoire constante égale à 1

$$E(\lambda X + \mu) = \lambda E(X) + \mu$$

Définition 23.7

Une variable aléatoire réelle finie X est dite positive si

$$\forall \omega \in \Omega, \quad X(\omega) \geq 0$$

ou encore si

$$\mathbb{P}(X \geq 0) = 1.$$

De même, si X et Y sont deux variables aléatoires réelles finies définies sur Ω on dira que $X \leq Y$ si

$$\forall \omega \in \Omega, \quad X(\omega) \leq Y(\omega)$$

ou encore si

$$\mathbb{P}(X \leq Y) = 1.$$

Propriété 23.9

Soit X et Y deux variables aléatoires réelles finies définies sur Ω .

- Si X est positive, alors $E(X) \geq 0$ (la réciproque est fautive!).
- Si X est positive et $E(X) = 0$ alors $X = 0$.
- Si $X \geq Y$ (i.e. si $\mathbb{P}(X \geq Y) = 1$) alors $E(X) \geq E(Y)$.

Théorème 23.1: Théorème de transfert

Soit X une variable aléatoire réelle finie.

Soit φ une fonction réelle à valeurs réelles telle que $X(\Omega) \subset D_\varphi$. Alors

$$E(\varphi(X)) = \sum_{x \in X(\Omega)} \varphi(x) \mathbb{P}(X = x)$$

En particulier si $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ alors

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

Remarque 23.6. L'intérêt de ce théorème est de pouvoir calculer l'espérance de $\varphi(X)$ sans avoir à déterminer précisément la loi de $\varphi(X)$.

Exemple 23.9. On lance un dé équilibré à 6 faces et on note X le résultat. Soit $Y = (X - 2)(X - 4)$. Déterminons l'espérance de Y .

23.2.3 Moments, Variance, Écart-type**Définition 23.8: Moment d'ordre k**

Soit X une variable aléatoire réelle finie.

On appelle moment d'ordre k de X le réel

$$E(X^k) = \sum_{x \in X(\Omega)} x^k \mathbb{P}(X = x)$$

Si $X(\Omega) = \{x_1, \dots, x_n\}$ alors

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

Remarque 23.7. Ainsi, l'espérance d'une variable aléatoire X est son moment d'ordre 1.

Définition 23.9: Variance

Soit X une variable aléatoire réelle finie.

On définit la variance de X par

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

La variance de X représente l'écart quadratique moyen entre X et son espérance et mesure la dispersion de X autour de son espérance.

Propriété 23.10. Soit X une variable aléatoire réelle finie. On a $V(X) \geq 0$.

Définition 23.10: Écart-type

Soit X une variable aléatoire réelle finie. On définit alors l'écart-type de X par

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

Remarque 23.8. Comme la variance, l'écart-type mesure la dispersion de X mais son intérêt est d'être homogène à X et du même ordre de grandeur et ainsi de pouvoir facilement être interprétée.

Propriété 23.11: Formule de Koenig-Huygens

Soit X une variable aléatoire réelle finie. On a

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

Propriété 23.12

Soit X une variable aléatoire réelle finie. On a alors $V(X) = 0$ si et seulement si X est une variable aléatoire constante.

Définition 23.11

Soit X une variable aléatoire réelle finie. On dit que

- X est centrée si $E(X) = 0$
- X est centrée réduite si $E(X) = 0$ et $\sigma(X) = 1$

Par une transformation affine on pourra toujours si besoin se ramener à une variable aléatoire centrée réduite.

Propriété 23.13

Soit X une variable aléatoire réelle finie. On a

$$V(\lambda X + \mu) = \lambda^2 V(X)$$

$$\sigma(\lambda X + \mu) = |\lambda| \sigma(X)$$

Corollaire 23.1. Soit X une variable aléatoire réelle finie.

Alors $X - E(X)$ est une variable aléatoire centrée et, si X n'est pas constante, $\frac{X - E(X)}{\sigma(X)}$ est une variable aléatoire centrée réduite.

23.3 Indépendance de deux variables aléatoires

Définition 23.12

Soit X et Y deux variables aléatoires finies définies sur un espace probabilisé (Ω, \mathbb{P}) . On dit que X et Y sont indépendantes si

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

Exemple 23.10. On lance deux dés équilibrés indépendamment l'un de l'autre, on note X la variable aléatoire donnant le résultat du premier dé et Y la variable aléatoire donnant le résultat du second.

Les lancers étant indépendants, on a l'intuition que les variables aléatoires X et Y le sont également.

Remarque 23.9. En pratique l'indépendance est souvent une hypothèse issue de la modélisation du problème

Théorème 23.2

Soit X et Y deux variables aléatoires finies définies sur un espace probabilisé (Ω, \mathbb{P}) . Alors X et Y sont indépendantes si et seulement si

$$\forall A \subset X(\Omega), \quad \forall B \subset Y(\Omega), \quad \text{les événements } (X \in A) \text{ et } (Y \in B) \text{ sont indépendants.}$$

Théorème 23.3

Soit X et Y deux variables aléatoires finies définies sur un espace probabilisé (Ω, \mathbb{P}) . Soit u et v deux fonctions réelles de la variable réelle. On suppose que X et Y sont indépendantes, alors $u(X)$ et $v(Y)$ sont indépendantes.

Théorème 23.4

Soit X et Y deux variables aléatoires finies définies sur un espace probabilisé (Ω, \mathbb{P}) . Soit u et v deux fonctions réelles de la variable réelle. On suppose que X et Y sont indépendantes, alors

$$E(u(X)v(Y)) = E(u(X))E(v(Y))$$

En particulier

$$E(XY) = E(X)E(Y)$$

Théorème 23.5: Variance de la somme de deux variables indépendantes

Soit X et Y deux variables aléatoires finies et indépendantes. Alors on a

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

23.4 Lois de probabilités usuelles

23.4.1 Loi certaine

Définition 23.13

Soit X une variable aléatoire réelle finie. Soit $a \in \mathbb{R}$. On dit que X suit la loi certaine égale à a si $X(\Omega) = \{a\}$ et

$$\mathbb{P}(X = a) = 1.$$

Propriété 23.14: Espérance, variance de la loi certaine

Soit $a \in \mathbb{R}$ et X une variable aléatoire réelle de loi certaine égale à a . Alors

$$E(X) = a \quad \text{et} \quad V(X) = 0.$$

Propriété 23.15: Fonction de répartition de la loi certaine

Soit $a \in \mathbb{R}$ et X une variable aléatoire réelle de loi certaine égale à a définie Ω . Alors la fonction de répartition de X est

$$F_X : \begin{array}{l} \mathbb{R} \longrightarrow [0, 1] \\ t \longmapsto \begin{cases} 0 & \text{si } t < a \\ 1 & \text{si } t \geq a \end{cases} \end{array}$$

23.4.2 Loi de Bernoulli

Définition 23.14

Soit X une variable aléatoire réelle finie. Soit $p \in [0, 1]$

On dit que X suit une loi de Bernoulli de paramètre p si $X(\Omega) = \{0, 1\}$ et

$$\mathbb{P}(X = 1) = p \quad \mathbb{P}(X = 0) = 1 - p$$

On note alors $X \sim \mathcal{B}(p)$ ou bien $X \rightsquigarrow \mathcal{B}(p)$.

Représentation de la loi de Bernoulli $\mathcal{B}\left(\frac{2}{3}\right)$

Propriété 23.16: Espérance, variance de la loi de Bernoulli

Soit $p \in [0, 1]$ et X une variable aléatoire réelle de loi de Bernoulli de paramètre p définie sur un espace probabilisé (Ω, \mathbb{P}) . Alors

$$E(X) = p \quad \text{et} \quad V(X) = p(1 - p).$$

Propriété 23.17: Fonction de répartition de la loi de Bernoulli

Soit $p \in [0, 1]$ et X une variable aléatoire réelle de loi de Bernoulli de paramètre p . Alors la fonction de répartition de X est

$$F_X: \mathbb{R} \longrightarrow [0, 1] \\ t \longmapsto \begin{cases} 0 & \text{si } t < 0, \\ 1 - p & \text{si } 0 \leq t < 1, \\ 1 & \text{si } t \geq 1. \end{cases}$$

Fonction de répartition de la loi de Bernoulli $\mathcal{B}\left(\frac{2}{3}\right)$ **23.4.3 Loi uniforme sur un ensemble fini****Définition 23.15**

Soit X une variable aléatoire réelle finie définie sur Ω et soit $E = \{x_1, \dots, x_n\}$ un ensemble fini. On dit que X suit la loi uniforme sur E si $X(\Omega) = E$ et

$$\forall x \in E, \quad \mathbb{P}(X = x) = \frac{1}{\text{card}(E)}$$

On note alors $X \sim \mathcal{U}(E)$ ou bien $X \rightsquigarrow \mathcal{U}(E)$.

Représentation de la loi uniforme sur $\{0, 1, 2, 3\}$

Remarque 23.10. Très souvent on travaille avec des lois uniformes sur des intervalles d'entiers $\mathcal{U}(\llbracket 1, n \rrbracket)$ ou $\mathcal{U}(\llbracket m, n \rrbracket)$ avec $(m, n) \in \mathbb{Z}^2$

Propriété 23.18: Espérance, variance de la loi uniforme

Soit $n \in \mathbb{N}$ et soit X une variable aléatoire réelle de loi uniforme sur $\llbracket 1, n \rrbracket$ définie sur Ω , alors

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

Plus généralement, si X suit la loi uniforme sur $\llbracket m, n \rrbracket$ avec $(m, n) \in \mathbb{Z}^2$ alors

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

23.4.4 Loi binomiale

Définition 23.16

Soit X une variable aléatoire réelle finie définie sur Ω et soit $n \in \mathbb{N}^*$ et $p \in [0, 1]$. On dit que X suit la loi binomiale de paramètres n et p si $X(\Omega) = \llbracket 0, n \rrbracket$ et

$$\forall k \in \llbracket 0, n \rrbracket, \quad \mathbb{P}(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

On note alors $X \sim \mathcal{B}(n, p)$ ou bien $X \rightsquigarrow \mathcal{B}(n, p)$

Remarque 23.11. • La loi binomiale $\mathcal{B}(1, p)$ correspond à la loi de Bernoulli $\mathcal{B}(p)$

- On a alors bien $\mathbb{P}(\Omega) = 1$ puisque, d'après la formule des probabilités totales,

$$\mathbb{P}(\Omega) = \sum_{k=0}^n \mathbb{P}(X = k) = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = (p + 1 - p)^n = 1$$

- Comment interpréter la loi binomiale? On répète de manière indépendante n expériences de Bernoulli de paramètres p (i.e. succès avec probabilité p , échec avec probabilité $1 - p$). Si X est le nombre d'issues favorables obtenues (le nombre de succès) alors X suit une loi binomiale de paramètre n et p .

Propriété 23.19: Espérance et variance de la loi binomiale

Soit $n \in \mathbb{N}^*$ et $p \in [0, 1]$. Soit X une variable aléatoire de loi binomiale de paramètres n et p . Alors

$$E(X) = np \quad \text{et} \quad V(X) = np(1-p).$$