

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'issue d'un jeu de hasard ou encore le temps d'attente d'un bus.

Définition 25.1 – Une **variable aléatoire** X est une application $X : \Omega \longrightarrow \mathbf{R}$. 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

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

2 – Évènements associés à une variable aléatoire

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

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

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

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

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

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

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

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

Plus généralement, si I désigne une partie de \mathbf{R} , on note

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

Exemple 25.4 – Calculer $P([X = 3])$ et $P([X \leq 2])$ 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,

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

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,

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

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

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

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

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

2. On a

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

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

De manière générale, on a

x	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
$P(X = x)$	$\frac{1}{36}$	$\frac{2}{36}$	$\frac{3}{36}$	$\frac{4}{36}$	$\frac{5}{36}$	$\frac{6}{36}$	$\frac{5}{36}$	$\frac{4}{36}$	$\frac{3}{36}$	$\frac{2}{36}$	$\frac{1}{36}$

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

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

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

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

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

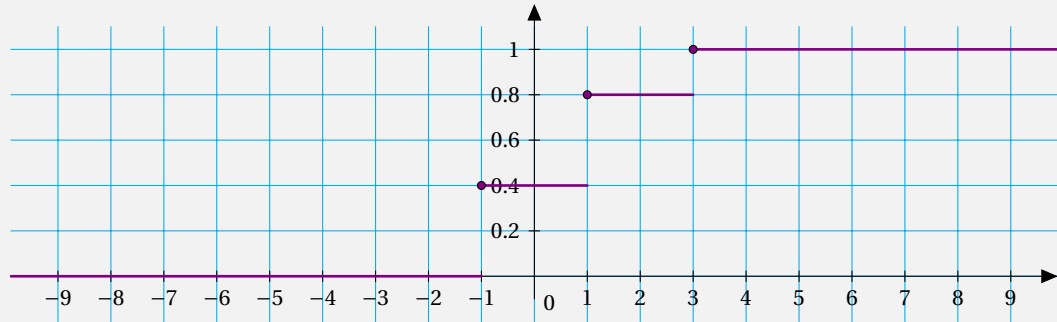
Exemple 25.14 – Calculer la fonction de répartition de X dans les deux exemples de l'exemple 25.2.

1. On a vu que $X(\Omega) = \{-1; 1; 3\}$. Dès lors,

- Si $x < -1$, alors $F_X(x) = 0$.
- Si $-1 \leq x < 1$, alors $F_X(x) = P(X = -1) = \frac{2}{5}$.
- Si $1 \leq x < 3$, alors $F_X(x) = P(X = -1) + P(X = 1) = \frac{2}{5} + \frac{2}{5} = \frac{4}{5}$.
- Si $x \geq 3$, alors $F_X(x) = 1$.

Ce que l'on peut résumer par

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

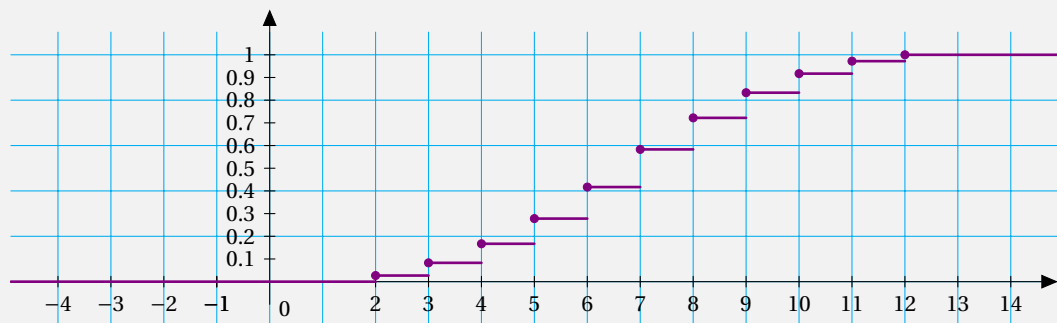


2. On a vu que $X(\Omega) = \llbracket 2; 12 \rrbracket$. Dès lors,

- Si $x < 2$, alors $F_X(x) = 0$.
- Si $2 \leq x < 3$, alors $F_X(x) = P(X = 2) = \frac{1}{36}$.
- Si $3 \leq x < 4$, alors $F_X(x) = P(X = 2) + P(X = 3) = \frac{1}{36} + \frac{2}{36} = \frac{3}{36}$.
- Si $4 \leq x < 5$, alors $F_X(x) = P(X = 2) + P(X = 3) + P(X = 4) = \frac{1}{36} + \frac{2}{36} + \frac{3}{36} = \frac{6}{36}$.
- etc.

Ce que l'on peut résumer par

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



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, \dots, x_k .

x_i	x_1	x_2	\dots	x_k
$P(X = x_i)$	p_1	p_2	\dots	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 $b \in \mathbf{R}$. Alors,

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

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 .

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

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

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

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

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

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

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

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 .

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

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

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

III – Lois usuelles

1 – Loi uniforme

Définition 25.32 – Soit $(a, b) \in \mathbb{Z}^2$ avec $a < b$. Une variable aléatoire X suit une **loi uniforme** sur $\llbracket a; b \rrbracket$ lorsque $X(\Omega) = \llbracket a; b \rrbracket$ et que

$$\forall k \in \llbracket a; b \rrbracket, \quad P(X = k) = \frac{1}{b - a + 1}.$$

On note $X \sim \mathcal{U}(\llbracket a; b \rrbracket)$.

Exemple 25.33 – Deux exemples classiques :

1. On lance un dé non-truqué et on note X le numéro obtenu. On a $X \sim \mathcal{U}(\llbracket 1; 6 \rrbracket)$ car $X(\Omega) = \llbracket 1; 6 \rrbracket$ et pour tout $k \in \llbracket 1; 6 \rrbracket$, $P(X = k) = \frac{1}{6}$.
2. On tire au hasard une boule dans une urne contenant n boules numérotées de 1 à n , et on note X le numéro obtenu. On a $X \sim \mathcal{U}(\llbracket 1; n \rrbracket)$ car $X(\Omega) = \llbracket 1; n \rrbracket$ et pour tout $k \in \llbracket 1; n \rrbracket$, $P(X = k) = \frac{1}{n}$.

Proposition 25.34

Soit $n \in \mathbb{N}^*$. Si $X \sim \mathcal{U}(\llbracket 1; n \rrbracket)$, alors l'espérance et la variance de X sont données par

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

Proposition 25.35

Soit $(a, b) \in \mathbb{Z}^2$ avec $a < b$. Si $X \sim \mathcal{U}(\llbracket a; b \rrbracket)$ alors $X - a + 1 \sim \mathcal{U}(\llbracket 1; b - a + 1 \rrbracket)$ et donc

$$E(X) = \frac{a+b}{2} \quad \text{et} \quad V(X) = \frac{(b-a+1)^2-1}{12}.$$

2 – Loi de Bernoulli

Définition 25.36 – Une variable aléatoire X suit une **loi de Bernoulli de paramètre** $p \in]0; 1[$ lorsqu'il n'y a que deux issues possibles $X(\Omega) = \{0; 1\}$ et

$$P(X = 1) = p \quad \text{et} \quad P(X = 0) = 1 - p.$$

On note $X \sim \mathcal{B}(p)$.

Une épreuve de Bernoulli est une épreuve aléatoire qui comporte exactement deux issues : une que l'on qualifie de « succès », de probabilité p , et l'autre que l'on qualifie de « d'échec », de probabilité $1 - p$. On réalise une fois cette épreuve de Bernoulli et si l'issue est un « succès », la variable aléatoire prend la valeur $X = 1$, et sinon $X = 0$.

Exemple 25.37 – On lance une pièce équilibrée et on note X la variable aléatoire qui prend la valeur 1 si le résultat est « Pile » et 0 sinon. Alors, $X \sim \mathcal{B}\left(\frac{1}{2}\right)$.

Proposition 25.38

Soit X une variable aléatoire suivant une loi de Bernoulli de paramètre $p \in]0; 1[$. Alors l'espérance et la variance de X sont données par

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

3 – Loi binomiale

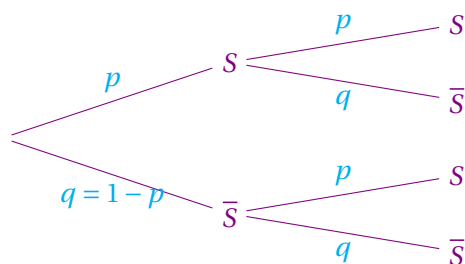
Définition 25.39 – L'expérience aléatoire qui consiste à répéter n fois une épreuve de Bernoulli de paramètre p de manière indépendante est appelée un schéma de Bernoulli de paramètres n et p . La variable aléatoire X égale au nombre de succès obtenus au cours des n épreuves de ce schéma de Bernoulli suit une **loi binomiale** de paramètres n et p . On note $X \sim \mathcal{B}(n, p)$.

Exemple 25.40 – On lance 10 fois de suite une pièce équilibrée et on note X le nombre de « Pile » obtenus. On a alors $X \sim \mathcal{B}(10, \frac{1}{2})$.

Dans le cas où $n = 2$ ou 3, on peut modéliser la situation à l'aide d'un arbre.

1. Cas $n = 2$

On répète deux épreuves de Bernoulli de paramètre p , successivement et de façon indépendante.



Soit X la variable aléatoire égale au nombre de succès. X suit la loi binomiale $\mathcal{B}(2; p)$ de paramètres $n = 2$ et p .

Nombre de succès k	0	1	2
$P(X = k)$	q^2	$2 \times p \times q$	p^2

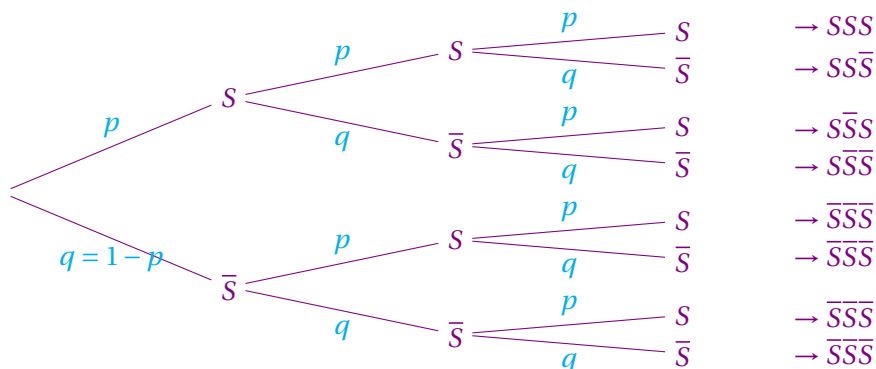
2. Cas $n = 3$

On répète trois épreuves de Bernoulli de paramètre p , successivement et de façon indépendante.

L'expérience comporte $2^3 = 8$ issues, chacune de ces issues pouvant être schématisée à l'aide d'un mot de trois lettres

$$\{SSS, SS\bar{S}, S\bar{S}S, \bar{S}SS, S\bar{S}\bar{S}, \bar{S}\bar{S}S, \bar{S}S\bar{S}, \bar{S}\bar{S}\bar{S}\}.$$

Pour obtenir la loi de probabilité de la variable aléatoire X égale au nombre de succès, on dresse un arbre et on compte le nombre d'issues contenant k succès.



La variable aléatoire X suit la loi binomiale $\mathcal{B}(3; p)$ de paramètres $n = 3$ et p .

Nombre de succès k	0	1	2	3
$P(X = k)$	q^3	$3 \times p \times q^2$	$3 \times p^2 \times q$	p^3

Définition 25.41 – Soit n un entier naturel non-nul et k un entier tel que $0 \leq k \leq n$.

Si on représente par un arbre une série de n épreuves de Bernoulli, le coefficient binomial, noté $\binom{n}{k}$, est le nombre de chemins réalisant k succès parmi n épreuves répétées.

Remarque 25.42 –

- Un seul chemin permet d'obtenir 0 succès ou n succès consécutifs, donc $\binom{n}{0} = 1$ et $\binom{n}{n} = 1$.
- Il y a n chemins différents qui permettent d'obtenir un seul succès. Ainsi, $\binom{n}{1} = n$.

Proposition 25.43

Pour tout entier $n \geq 1$ et pour tout $k \in \llbracket 0; n \rrbracket$, on a

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} = \frac{n(n-1) \cdots (n-(k+1))}{k!}.$$

Proposition 25.44

Pour tout $n \in \mathbb{N}$ et pour tout $k \in \llbracket 0; n \rrbracket$, on a

- relation de symétrie des coefficients :

$$\binom{n}{n-k} = \binom{n}{k}.$$

- formule du triangle de Pascal :

$$\binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} = \binom{n}{k}.$$

Remarque 25.45 – La formule du triangle de Pascal permet de déterminer les coefficients binomiaux de proche en proche.

					1									
					1		1							
				1		2		1						
			1		3		3		1					
		1		4		6		4		1				
	1		5		10		10		5		1			
	1		6		15		20		15		6		1	
1		7		21		35		35		21		7		1

Exemple 25.46 – Calculer les coefficients binomiaux suivants.

$$\bullet \binom{4}{2} = \frac{4!}{2!(4-2)!} = \frac{4 \times 3}{2 \times 1} = 6$$

$$\bullet \binom{5}{2} = \frac{5!}{2!(5-2)!} = \frac{5 \times 4}{2 \times 1} = 10$$

$$\bullet \binom{11}{1} = 11$$

$$\bullet \binom{3}{0} = 1$$

Proposition 25.47

Soit X une variable aléatoire qui suit la loi binomiale $\mathcal{B}(n; p)$ de paramètres n et p . Alors, pour tout entier k tel que $0 \leq k \leq n$,

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}, \text{ où } q = 1 - p.$$

Proposition 25.48

Soit X une variable aléatoire suivant une loi binomiale de paramètres $n \in \mathbb{N}^*$ et $p \in]0; 1[$. Alors l'espérance et la variance de X sont données par

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

Exemple 25.49 – Dans une entreprise de vente par correspondance, une étude statistique a montré que 40% des clients choisissent l'option « Livraison Express ». On prélève au hasard 30 bons de commande. On considère que le nombre de bons de commande est suffisamment important pour que l'on puisse assimiler ce prélèvement à un tirage avec remise de 30 bons. On note X la variable aléatoire qui associe le nombre de bons portant la mention « Livraison Express ».

1. Déterminer la loi de X en justifiant soigneusement.

X compte le nombre de réalisations de l'évènement succès « le bon de commande comprend la mention « Livraison Express » » de probabilité 0,4 lors de la répétition de 30 expériences identiques et indépendantes. Donc, X suit la loi binomiale de paramètres $n = 30$ et $p = 0,4$.

2. Calculer l'espérance mathématique $E(X)$ et interpréter le résultat.

Puisque $X \sim \mathcal{B}(30; 0,4)$, on a d'après le cours que

$$E(x) = 30 \times 0,4 = 12.$$

Cela signifie que, sur un grand nombre de prélèvements de 30 bons, on trouve en moyenne 12 bons de commande avec la mention « Livraison Express ».

4 – Formule du binôme de Newton

Théorème 25.50 – Formule du binôme de Newton

Soient a et b dans \mathbb{R} et soit $n \in \mathbb{N}$. Alors

$$(a + b)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} a^k b^{n-k}.$$

Exemple 25.51 – $(2 + x)^3 = 2^3 + 3 \times 2^2 \times x + 3 \times 2 \times x^2 + x^3 = 8 + 12x + 6x^2 + x^3$.