

Espaces probabilisés.

1. Déterminer une distribution de probabilités $(p_\omega)_{\omega \in \Omega}$ sur l'ensemble $\Omega = \llbracket 1, n \rrbracket$, telle que la probabilité de l'événement $\llbracket 1, k \rrbracket$ soit proportionnelle à k^2 .

Une distribution de probabilités sur Ω est une suite finie $(p_i)_{1 \leq i \leq n}$ de réels positifs telle que $\sum_{i=1}^n p_i = 1$. La probabilité associée sur Ω est alors définie par $P(I) = \sum_{i \in I} p_i$ pour toute partie I de Ω . Il doit, de plus, exister un réel α strictement positif tel que $P(\llbracket 1, k \rrbracket) = \alpha k^2$ pour tout k , soit $\sum_{i=1}^k p_i = \alpha k^2$. Pour $k = n$, on voit que nécessairement $\alpha = \frac{1}{n^2}$. Puis, pour tout $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$,

$$p_k = P(\{k\}) = P(\llbracket 1, k \rrbracket) - P(\llbracket 1, k-1 \rrbracket) = \frac{1}{n^2} (k^2 - (k-1)^2) = \frac{2k-1}{n^2}.$$

Réciproquement, le lecteur est invité à vérifier que cette suite de nombres $(p_k)_{1 \leq k \leq n}$ convient.

2. Une urne contient des boules blanches et noires, en proportion p et q (avec $p + q = 1$). On procède à n tirages successifs avec remise.
- Quelle est la probabilité pour que le n -ème tirage soit la première apparition d'une boule blanche ?
 - Quelle est la probabilité pour que le n -ème tirage soit la k -ème apparition d'une boule blanche (avec $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ donné) ?

-
- a. Notons A_k l'événement: "le k -ème tirage amène une boule blanche". Alors, par indépendance des tirages, les événements A_k sont indépendants, et on a $P(A_k) = p$ pour tout $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$. L'événement E : "le n -ème tirage donne la première apparition d'une boule blanche" est $A_1 \cap \dots \cap \overline{A_{n-1}} \cap A_n$, sa probabilité est donc

$$P(E) = (1 - P(A_1)) \dots (1 - P(A_{n-1})) P(A_n) = q^{n-1} p.$$

- b. Notons F l'événement: "le n -ème tirage donne la k -ème apparition d'une boule blanche". Notons aussi B l'événement: "les $n-1$ premiers tirages ont amené $k-1$ boules blanches". On a alors $F = B \cap A_n$, et les événements B et A_n sont indépendants, donc $P(F) = P(B) P(A_n) = p P(B)$. Par ailleurs, l'événement B correspond à la présence de $k-1$ "succès" lors d'une répétition de $n-1$ épreuves de Bernoulli indépendantes, on reconnaît donc la loi binomiale, ainsi $P(B) = \binom{n-1}{k-1} p^{k-1} q^{(n-1)-(k-1)}$. Finalement,

$$P(F) = \binom{n-1}{k-1} p^k q^{n-k}.$$

3. Une succession d'individus A_1, \dots, A_n se transmet une information binaire du type "oui" ou "non". Chaque individu A_k transmet l'information qu'il a reçue avec la probabilité p à l'individu A_{k+1} ou la transforme en son contraire avec la probabilité $q = 1 - p$. Chaque individu se comporte indépendamment des autres. Calculer la probabilité π_n pour que l'information reçue par A_n soit identique à celle émise par A_1 . Quelle est la limite de π_n quand n tend vers l'infini ?
-

Pour $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$, notons B_k l'événement: "l'individu A_k a reçu la bonne information (celle émise par A_1)". On a alors $P(B_1) = 1$ et, pour $k \geq 1$, par la formule des probabilités totales:

$$\begin{aligned} \pi_{k+1} = P(B_{k+1}) &= P(B_{k+1}|B_k) P(B_k) + P(B_{k+1}|\overline{B_k}) P(\overline{B_k}) \\ &= p P(B_k) + (1-p) (1 - P(B_k)) \\ &= (2p - 1) \pi_k + (1 - p) . \end{aligned}$$

On reconnaît une suite arithmético-géométrique. L'équation $l = (2p - 1)l + (1 - p)$ a pour solution $l = \frac{1}{2}$, donc la suite (v_k) définie par $v_k = P(B_k) - \frac{1}{2}$ est géométrique, de raison $2p - 1$, ce que l'improbable lecteur se fera un plaisir de vérifier par le calcul. Ainsi, $v_k = (2p - 1)^{k-1} v_1 = \frac{1}{2} (2p - 1)^{k-1}$. Puis $\pi_n = P(B_n) = \frac{1}{2} (1 + (2p - 1)^{n-1})$.

Si on a $0 < p < 1$, alors $-1 < 2p - 1 < 1$ et $\lim_{n \rightarrow +\infty} \pi_n = \frac{1}{2}$.

4. Soient A_1, \dots, A_n des événements indépendants. Montrer que la probabilité pour qu'aucun d'eux ne soit réalisée est majorée par $M = \exp\left(-\sum_{k=1}^n P(A_k)\right)$.

On étudie $P\left(\bigcap_{k=1}^n \overline{A_k}\right)$. Par indépendance des $\overline{A_k}$, on a

$$P\left(\bigcap_{k=1}^n \overline{A_k}\right) = \prod_{k=1}^n P(\overline{A_k}) = \prod_{k=1}^n (1 - P(A_k)) .$$

Or, pour $x \in [0, 1]$, on a $0 \leq 1 - x \leq e^{-x}$, d'où

$$P\left(\bigcap_{k=1}^n \overline{A_k}\right) \leq \prod_{k=1}^n e^{-P(A_k)} = \exp\left(-\sum_{k=1}^n P(A_k)\right) = M .$$

5. Une maladie touche une personne sur 10000. Un test sanguin, censé dépister cette maladie, donne un résultat positif chez 99% des malades, mais est aussi faussement positif chez 0,1% des personnes saines. Un individu passe ce test et le résultat est positif. Quelle est sa probabilité d'être malade ?

Considérons les événements:

M = "l'individu testé est atteint par la maladie"

T = "le résultat du test est positif"

On a $P(M) = 10^{-4}$, $P(T|M) = 0,99$, $P(T|\overline{M}) = 10^{-3}$. On cherche $P(M|T)$. Par la formule de Bayes,

$$P(M|T) = \frac{P(T|M) \cdot P(M)}{P(T|M) \cdot P(M) + P(T|\overline{M}) \cdot P(\overline{M})} = \frac{0,99 \times 10^{-4}}{0,99 \times 10^{-4} + 0,9999 \times 10^{-3}} \simeq 0,09009 .$$

Un individu testé positif a donc... 9% de chances d'être malade!

- 6.a.** En considérant le coefficient de X^n dans le polynôme $P = (1 + X)^{2n} = (1 + X)^n(1 + X)^n$, démontrer la relation $\sum_{k=0}^n \binom{n}{k}^2 = \binom{2n}{n}$.
- b.** Deux joueurs jouent indépendamment n parties de pile ou face avec des pièces équilibrées. Quelle est la probabilité p_n pour qu'ils obtiennent le même nombre de fois "face" ?
- c.** On remarque que p_n est aussi la probabilité d'obtenir n fois "face" lors de $2n$ lancers. Pouvaient-on s'en douter ?
- d.** Donner un équivalent de p_n lorsque n tend vers $+\infty$.

- a.** Le coefficient de X^n dans $(1 + X)^{2n}$ est le coefficient binomial $\binom{2n}{n}$ d'après la formule du binôme, mais c'est aussi, en décomposant sous la forme $(1 + X)^n(1 + X)^n = \left(\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} X^k\right)^2$, la somme

$$\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \binom{n}{n-k} = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k}^2.$$

En effet, le coefficient de X^n dans le produit de deux polynômes $P = \sum_{k=0}^n a_k X^k$ et

$$Q = \sum_{k=0}^n b_k X^k \text{ est } c_n = \sum_{p+q=n} a_p b_q = \sum_{k=0}^n a_k b_{n-k}.$$

- b.** Pour tout $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$, notons A_k l'événement: "le premier joueur obtient k fois face", et B_k l'événement: "le deuxième joueur obtient k fois face". Pour tout k , on a $P(A_k) = P(B_k) = \frac{1}{2^n} \binom{n}{k}$, puisque le nombre de "face" lors d'une succession de n lancers soit la loi binomiale $\mathcal{B}\left(n, \frac{1}{2}\right)$ de paramètres n et $\frac{1}{2}$. On cherche $p_n = P(E)$ avec $E = \bigsqcup_{k=0}^n (A_k \cap B_k)$, c'est une union disjointe. Les lancers des deux joueurs étant indépendants (*pour formaliser un peu, on introduit les variables aléatoires X et Y correspondant aux nombres de "face" obtenus respectivement par chacun des deux joueurs, ces deux variables sont indépendantes, donc les événements $A_k = \{X = k\}$ et $B_k = \{Y = k\}$ qui leur sont associés sont indépendants*), on a donc $P(A_k \cap B_k) = P(A_k)P(B_k) = \frac{1}{4^n} \binom{n}{k}^2$. Enfin, les événements $A_k \cap B_k$ étant deux à deux incompatibles (réunion disjointe), on a

$$P(E) = \sum_{k=0}^n P(A_k \cap B_k) = \frac{1}{4^n} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k}^2 = \frac{1}{4^n} \binom{2n}{n}.$$

- c.** Codons les résultats des deux joueurs sous la forme d'une suite de $2n$ "bits" en convenant de noter successivement les résultats du premier joueur avec 0 pour "pile" et 1 pour "face", puis les résultats du deuxième joueur avec 1 pour "pile" et 0 pour "face". Les 4^n suites (i.e. éléments de $\{0, 1\}^{2n}$) possibles sont équiprobables, et l'événement E de la question

précédente correspond à celles constituées de n fois 0 et n fois 1, qui sont au nombre de $\binom{2n}{n}$. C'est aussi le nombre de tirages comportant n fois "face" lors d'une succession de $2n$ lancers d'une pièce.

d. Donc $p_n = \frac{(2n)!}{4^n (n!)^2}$. La formule de Stirling donne $p_n \sim \frac{1}{\sqrt{\pi n}}$.

7. Un groupe de n chasseurs tire simultanément et indépendamment sur n canards. Chaque chasseur ne tire qu'une seule fois et atteint toujours sa cible.

a. Quelle est la probabilité p_n qu'au moins un canard survive ? Déterminer $\lim_{n \rightarrow +\infty} p_n$.

b. L'un des canards s'appelle Saturnin. Quelle est la probabilité q_n qu'il survive ? Déterminer $\lim_{n \rightarrow +\infty} q_n$.

a. On peut modéliser le résultat du tir par une application de l'ensemble \mathcal{H}_n des n chasseurs vers l'ensemble \mathcal{C}_n des n canards, puisque chaque chasseur atteint un et un seul canard. Donc $|\Omega| = n^n$. Au moins un canard survit si et seulement si cette application n'est pas surjective, i.e. si et seulement si elle n'est pas bijective. Or le nombre d'applications bijectives de \mathcal{H}_n vers \mathcal{C}_n est $n!$. La probabilité qu'au moins un canard survive est donc $p_n = 1 - \frac{n!}{n^n}$, et $\lim_{n \rightarrow +\infty} p_n = 1$ puisque $n! = o(n^n)$ lorsque n tend vers $+\infty$.

b. Saturnin s'en tire si et seulement si l'application correspondant au tir est à valeurs dans l'ensemble $\mathcal{C}_n \setminus \{\text{Saturnin}\}$, de cardinal $n-1$. Comme il y a $(n-1)^n$ applications de l'ensemble \mathcal{H}_n de cardinal n vers l'ensemble $\mathcal{C}_n \setminus \{\text{Saturnin}\}$, de cardinal $n-1$, la probabilité de survie de Saturnin est $q_n = \frac{(n-1)^n}{n^n} = \left(1 - \frac{1}{n}\right)^n$. Alors $\lim_{n \rightarrow +\infty} q_n = e^{-1}$.

Variables aléatoires.

8. Un archer tire successivement sur n cibles. À chaque tir, il a la probabilité p de toucher la cible et les tirs sont supposés indépendants. Il tire une première fois sur chaque cible et on note X le nombre de cibles atteintes lors de ce premier jet. L'archer tire ensuite une seconde fois sur les cibles restantes et l'on note Y le nombre de cibles touchées lors de cette tentative. Déterminer la loi de la variable $Z = X + Y$.

On a $Z(\Omega) = \llbracket 0, n \rrbracket$ et, pour tout $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$, on a $\{Z = k\} = \bigsqcup_{j=0}^k \left(\{X = j\} \cap \{Y = k - j\} \right)$.

Donc

$$P(Z = k) = \sum_{j=0}^k P\left(\{X = j\} \cap \{Y = k - j\}\right) = \sum_{j=0}^k P(X = j) P(Y = k - j | X = j).$$

Or, la loi de X est binomiale de paramètres n et p , donc $P(X = j) = \binom{n}{j} p^j q^{n-j}$. Si on fixe $j \in \llbracket 0, n \rrbracket$, la loi conditionnelle de Y sachant $X = j$ est binomiale de paramètres $n - j$

et p donc, si $k \in \llbracket j, n \rrbracket$, alors $P(Y = k - j | X = j) = \binom{n-j}{k-j} p^{k-j} q^{n-k}$, avec $q = 1 - p$.

On obtient donc

$$\begin{aligned}
 P(Z = k) &= p^k q^{2n-k} \sum_{j=0}^k \binom{n}{j} \binom{n-j}{k-j} q^{-j} \\
 &= p^k q^{2n-k} \sum_{j=0}^k \frac{n!}{j! (k-j)! (n-k)!} q^{-j} \\
 &= p^k q^{2n-k} \frac{n!}{k! (n-k)!} \sum_{j=0}^k \frac{k!}{j! (k-j)!} q^{-j} \\
 &= \binom{n}{k} p^k q^{2n-k} \sum_{j=0}^k \binom{k}{j} 1^{k-j} \left(\frac{1}{q}\right)^j \\
 &= \binom{n}{k} p^k q^{2n-k} \left(1 + \frac{1}{q}\right)^k \\
 &= \binom{n}{k} (p(1+q))^k (q^2)^{n-k}.
 \end{aligned}$$

Posons $p' = p(1+q) = p(2-p)$, on vérifie facilement que $p' \in [0, 1]$ et que $1 - p' = q^2$. On a ainsi prouvé que la variable Z suit une loi binomiale, de paramètres n et p' .

- 9.** Deux variables aléatoires indépendantes X et Y suivent des lois binomiales de tailles n et m et de même paramètre p . Quelle est la loi suivie par la variable aléatoire $Z = X + Y$?

On a clairement $X(\Omega) = \llbracket 0, n \rrbracket$, $Y(\Omega) = \llbracket 0, m \rrbracket$ et $Z(\Omega) = \llbracket 0, n + m \rrbracket$. Pour $k \in \llbracket 0, n + m \rrbracket$, on a

$$\{Z = k\} = \bigsqcup_{j=0}^k (\{X = j\} \cap \{Y = k - j\}).$$

Donc $P(Z = k) = \sum_{j=0}^k P(\{X = j\} \cap \{Y = k - j\}) = \sum_{j=0}^k P(X = j) P(Y = k - j)$ puisque les variables X et Y sont supposées indépendantes. On obtient donc

$$\begin{aligned}
 P(Z = k) &= \sum_{j=0}^k \binom{n}{j} p^j (1-p)^{n-j} \binom{m}{k-j} p^{k-j} (1-p)^{m-(k-j)} \\
 &= p^k (1-p)^{n+m-k} \sum_{j=0}^k \binom{n}{j} \binom{m}{k-j}.
 \end{aligned}$$

On conclut grâce à l'identité de Vandermonde: $\sum_{j=0}^k \binom{n}{j} \binom{m}{k-j} = \binom{n+m}{k}$, que

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

donc Z suit la loi binomiale de paramètres $n+m$ et p .

Remarque. On peut démontrer l'identité de Vandermonde:

- de façon algébrique, en écrivant de deux façons le coefficient de X^k dans le polynôme $(1+X)^{n+m} = (1+X)^n(1+X)^m$;
- de façon combinatoire, en écrivant le nombre de façons de choisir k éléments dans un ensemble E de cardinal $n+m$ que l'on considérerait comme réunion disjointe d'un ensemble F de cardinal n et d'un ensemble G de cardinal m (pour un j donné dans $\llbracket 0, k \rrbracket$, on doit choisir j éléments dans F et $k-j$ éléments dans G).

10*. Soient X et Y deux variables aléatoires réelles sur un même espace probabilisé fini (Ω, P) .

On suppose que

$$\forall k \in \mathbb{N} \quad E(X^k) = E(Y^k).$$

Montrer que X et Y suivent la même loi. On pourra introduire un polynôme de Lagrange prenant la valeur 1 sur l'un des réels appartenant à l'ensemble $X(\Omega) \cup Y(\Omega)$, et prenant la valeur 0 sur tous les autres éléments de cet ensemble.

Posons $X(\Omega) \cup Y(\Omega) = \{z_1, \dots, z_n\}$. On a alors $E(X^k) = \sum_{i=1}^n P(X = z_i) z_i^k$ par le

théorème de transfert et, parallèlement, $E(Y^k) = \sum_{i=1}^n P(Y = z_i) z_i^k$.

Si $L = \sum_{k=0}^d a_k T^k$ est un polynôme (exceptionnellement, on notera ici T l'indéterminée),

alors, par linéarité de l'espérance, $E(L(X)) = E\left(\sum_{k=0}^d a_k X^k\right) = \sum_{k=0}^d a_k E(X^k)$, et un calcul analogue avec la variable Y montre que $E(L(X)) = E(L(Y))$ pour tout polynôme L .

Mais d'autre part, on a

$$E(L(X)) = \sum_{k=0}^d a_k E(X^k) = \sum_{k=0}^d a_k \sum_{i=1}^n P(X = z_i) z_i^k = \sum_{i=1}^n P(X = z_i) \sum_{k=0}^d a_k z_i^k = \sum_{i=1}^n P(X = z_i) L(z_i).$$

Fixons un indice $j \in \llbracket 1, n \rrbracket$, et considérons un polynôme L_j tel que $L_j(z_j) = 1$ et $L_j(z_i) = 0$ pour tout $i \in \llbracket 1, n \rrbracket \setminus \{j\}$. Un tel polynôme existe, on peut prendre par exemple le polynôme d'interpolation de Lagrange $L_j = \prod_{i \neq j} \left(\frac{T - x_i}{x_j - x_i} \right)$. On a alors $E(L_j(X)) = P(X = z_j)$ et,

parallèlement, $E(L_j(Y)) = P(Y = z_j)$. On déduit alors de ce qui précède que $P(X = z_j) = P(Y = z_j)$ pour tout j , ce qui montre que X et Y suivent la même loi.

11. Une urne contient n boules blanches et n boules rouges. On tire simultanément n boules dans celle-ci et on note X le nombre de boules rouges obtenues lors de ce tirage. Quelle est la loi de X , son espérance, sa variance ?

Clairement, $X(\Omega) = \llbracket 0, n \rrbracket$. On peut d'ailleurs choisir comme univers l'ensemble $\mathcal{P}_n(\llbracket 1, 2n \rrbracket)$ des parties à n éléments de l'intervalle entier $\llbracket 1, 2n \rrbracket$ si l'on convient de numérotter les boules de 1 à $2n$, muni de la probabilité uniforme. Le nombre de tirages possibles est $|\Omega| = \binom{2n}{n}$. Pour $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$, l'événement $\{X = k\}$ est réalisé si l'on tire k boules parmi les n rouges, et $n - k$ boules parmi les n blanches, le nombre de tirages "favorables" est alors $\binom{n}{k} \binom{n}{n-k} = \binom{n}{k}^2$. Comme on est en situation d'équiprobabilité, on déduit

$$\forall k \in \llbracket 0, n \rrbracket \quad P(X = k) = \frac{\binom{n}{k}^2}{\binom{2n}{n}}.$$

Il est possible à partir de cela de calculer $E(X)$, puis $E(X^2)$, puis la variance mais bof! Voici une meilleure idée: considérons que les boules rouges sont numérotées de 1 à n . Pour tout $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$, soit U_i la variable aléatoire qui vaut 1 si la boule i a été tirée, et 0 sinon. Il est clair que $P(U_i = 1) = \frac{1}{2}$ (comme on tire la moitié des boules, la boule i a une chance

sur deux de figurer dans le tirage), donc U_i suit la loi de Bernoulli $\mathcal{B}\left(\frac{1}{2}\right)$ et $E(U_i) = \frac{1}{2}$.

Enfin, $X = \sum_{i=1}^n U_i$, donc par linéarité de l'espérance, $E(X) = \sum_{i=1}^n \frac{1}{2} = \frac{n}{2}$, résultat assez évident intuitivement.

Ensuite, $X^2 = \left(\sum_{i=1}^n U_i\right)^2 = \sum_{i=1}^n U_i^2 + \sum_{i \neq j} U_i U_j$. Comme U_i suit une loi de Bernoulli, $U_i^2 = U_i$.

Si $i \neq j$, la variable $U_i U_j$ suit aussi une loi de Bernoulli (les valeurs possibles sont 0 et 1) et, par un raisonnement simple de dénombrement,

$$E(U_i U_j) = P(U_i U_j = 1) = \frac{\binom{2n-2}{n-2}}{\binom{2n}{n}} = \frac{n-1}{2(2n-1)}.$$

Par linéarité de l'espérance,

$$E(X^2) = \sum_{i=1}^n E(U_i^2) + \sum_{i \neq j} E(U_i U_j) = n \frac{1}{2} + n(n-1) \frac{n-1}{2(2n-1)} = \frac{n^3}{2(2n-1)}$$

après réduction sur feu moyen. Et enfin, par la formule de Koenig-Huygens,

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{n^2}{4(2n-1)}.$$

- 12.** On considère une suite (X_k) de variables indépendantes, suivant chacune la loi de Bernoulli $\mathcal{B}(p)$, et on pose $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$. Montrer que, pour tout $m \in \mathbb{N}$, on a $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(S_n \leq m) = 0$.

La variable S_n suit la loi binomiale $\mathcal{B}(n, p)$, donc $E(S_n) = np$ et $V(S_n) = npq$ avec $q = 1-p$. L'inégalité de Bienaymé-Tchebychev donne alors, pour tout $a > 0$, $P(|S_n - np| \geq a) \leq \frac{npq}{a^2}$. Si l'on fixe m , comme p est strictement positif, on a $np > m$ à partir d'un certain rang N et, à partir de ce rang, on a

$$\{S_n \leq m\} \subset \{|S_n - np| \geq np - m\}.$$

Pour $n \geq N$, l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev donne alors

$$P(S_n \leq m) \leq \frac{npq}{(np - m)^2} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0.$$

- 13.** Une urne contient N boules numérotées de 1 à N . On tire n boules sans remise ($1 \leq n \leq N$). On note X et Y le plus petit et le plus grand numéros obtenus.
- Pour $k \in \llbracket 1, N \rrbracket$, déterminer $P(X \geq k)$. En déduire la loi de X .
 - Pour $l \in \llbracket 1, N \rrbracket$, déterminer $P(Y \leq l)$. En déduire la loi de Y .
 - Quelle est la loi conjointe du couple $U = (X, Y)$?

On peut considérer que l'univers est l'ensemble des parties à n éléments de l'intervalle $\llbracket 1, N \rrbracket$, noté $\mathcal{P}_n(\llbracket 1, N \rrbracket)$, de cardinal $\binom{N}{n}$, muni de l'équiprobabilité.

- a.** L'événement $\{X \geq k\}$ coïncide donc avec l'ensemble $\mathcal{P}_n(\llbracket k, N \rrbracket)$, de cardinal $\binom{N-k+1}{n}$, puisque cela signifie que l'on tire n boules dont les numéros sont compris entre k et N . Notons que cet ensemble est vide si $n > N - k + 1$, mais ceci est cohérent avec la convention

$$\binom{n}{p} = 0 \text{ lorsque } p > n. \text{ On a donc } P(X \geq k) = \frac{\binom{N-k+1}{n}}{\binom{N}{n}}. \text{ On en déduit}$$

$$P(X = k) = P(X \geq k) - P(X \geq k+1) = \frac{\binom{N-k+1}{n} - \binom{N-k}{n}}{\binom{N}{n}} = \frac{\binom{N-k}{n-1}}{\binom{N}{n}}$$

en utilisant la formule de Pascal.

Remarque. On retrouve ce résultat plus simplement en voyant que l'événement $\{X = k\}$ correspond aux parties de cardinal n de l'intervalle $\llbracket 1, N \rrbracket$ qui contiennent l'élément k et qui contiennent $n - 1$ éléments distincts parmi les $N - k$ éléments de l'intervalle $\llbracket k + 1, N \rrbracket$, il y a donc $\binom{N - k}{n - 1}$ telles parties.

b. De façon analogue, $\{Y \leq l\} = \mathcal{P}_n(\llbracket 1, l \rrbracket)$, donc $P(Y \leq l) = \frac{\binom{l}{n}}{\binom{N}{n}}$, puis

$$P(Y = l) = P(Y \leq l) - P(Y \leq l - 1) = \frac{\binom{l}{n} - \binom{l - 1}{n}}{\binom{N}{n}} = \frac{\binom{l - 1}{n - 1}}{\binom{N}{n}}$$

c. L'événement $\{U = (k, l)\} = \{X = k\} \cap \{Y = l\}$ correspond aux parties de cardinal n de l'intervalle $\llbracket 1, N \rrbracket$ contenant l'élément k , l'élément l , et $n - 2$ éléments parmi les $l - k - 1$ de l'intervalle $\llbracket k + 1, l - 1 \rrbracket$. Il y a $\binom{l - k - 1}{n - 2}$ telles parties, donc

$$\forall (k, l) \in \llbracket 1, N \rrbracket^2 \quad P((X, Y) = (k, l)) = \frac{\binom{l - k - 1}{n - 2}}{\binom{N}{n}}.$$

14. Marche aléatoire sur \mathbf{Z} .

Un mobile se déplace sur un axe gradué. À l'instant 0, il est à l'origine. À chaque instant entier, son abscisse augmente d'une unité avec la probabilité p (on parle de pas vers la droite), et diminue d'une unité avec la probabilité $q = 1 - p$ (on parle de pas vers la gauche). On note X_n l'abscisse du mobile à l'instant n .

- Déterminer l'ensemble $X_n(\Omega)$.
- On note D_n le nombre de pas vers la droite effectués par le mobile jusqu'à l'instant n . Quelle relation y a-t-il entre D_n et X_n ?
- Quelle est la loi de D_n ? En déduire la loi de X_n .
- Calculer l'espérance et la variance de X_n .

- À chaque instant, on se déplace d'une unité vers la droite ou vers la gauche, ainsi $|X_{n+1} - X_n| = 1$, et X_n et X_{n+1} sont de parités opposées. Comme $X_0 = 0$, X_n est de même parité que n . Ainsi, $X_0(\Omega) = \{0\}$, $X_1(\Omega) = \{-1, 1\}$, $X_2(\Omega) = \{-2, 0, 2\}$. Finalement, pour tout p entier naturel, on a

$$X_{2p}(\Omega) = \{-2p, -2(p - 1), \dots, -2, 0, 2, \dots, 2(p - 1), 2p\}$$

$$X_{2p+1}(\Omega) = \{-(2p + 1), -(2p - 1), \dots, -1, 1, \dots, 2p - 1, 2p + 1\}.$$

b. S'il y a D_n pas vers la droite jusqu'à l'instant n , c'est qu'il y a $n - D_n$ pas vers la gauche. Donc la position du mobile à l'instant n est $X_n = D_n - (n - D_n) = 2D_n - n$.

c. On peut écrire $D_n = \sum_{k=0}^{n-1} U_k$, où U_k est la variable aléatoire qui prend la valeur 1 si, à l'instant k , on choisit de faire un pas vers la droite, et la valeur 0 si l'on choisit de faire un pas vers la gauche. Ces variables aléatoires U_k sont mutuellement indépendantes, et chacune d'elles suit la loi $\mathcal{B}(p)$ de Bernoulli de paramètre p . La variable D_n suit donc la loi binomiale de paramètres n et p , notée $\mathcal{B}(n, p)$, autrement dit $D_n(\Omega) = \llbracket 0, n \rrbracket$ et, pour tout $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$, $P(D_n = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$. Donc, pour tout $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$, $P(X_n = 2k - n) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$, ce qui détermine la loi de X_n .

d. On a $E(D_n) = np$ et $V(D_n) = npq$ (c'est du cours). Par linéarité de l'espérance, on déduit $E(X_n) = 2np - n = (2p - 1)n$. De la relation $V(aX + b) = a^2V(X)$, on déduit $V(X_n) = 4V(D_n) = 4npq$.

15. Une urne contient N boules numérotées de 1 à N . On effectue n tirages avec remise dans cette urne et on note X_1, \dots, X_n les numéros obtenus. Soit $M_n = \max\{X_1, \dots, X_n\}$. Déterminer la loi de la variable aléatoire M_n , calculer son espérance. Calculer $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(M_n)$. Pour n (nombre de tirages) fixé, donner un équivalent de $E(M_n)$ lorsque N (le nombre de boules) tend vers l'infini.

On peut prendre comme univers $\Omega = \llbracket 1, N \rrbracket^n$, de cardinal N^n , chaque tirage étant identifié à un n -uplet d'éléments de l'intervalle entier $\llbracket 1, N \rrbracket$. Les N^n tirages possibles sont équiprobables. On a $M_n(\Omega) = \llbracket 1, N \rrbracket$ et, si $k \in \llbracket 1, N \rrbracket$, l'événement $\{M_n \leq k\}$ correspond aux cas où les n boules tirées sont numérotées dans l'intervalle $\llbracket 1, k \rrbracket$, autrement dit $\{M_n \leq k\} = \llbracket 1, k \rrbracket^n$ est un événement de cardinal k^n , donc de probabilité $\left(\frac{k}{N}\right)^n$. Donc

$$\forall k \in \llbracket 1, N \rrbracket \quad P(M_n = k) = P(M_n \leq k) - P(M_n \leq k - 1) = \frac{k^n - (k - 1)^n}{N^n}.$$

NB: La formule reste vraie pour $k = 1$. Donc

$$\begin{aligned} E(M_n) &= \sum_{k=1}^N k P(M_n = k) \\ &= \frac{1}{N^n} \sum_{k=1}^N \left(k^{n+1} - k(k-1)^n \right) \\ &= \frac{1}{N^n} \sum_{k=1}^N \left(k^{n+1} - (k-1)^{n+1} - (k-1)^n \right) \\ &= \frac{1}{N^n} \sum_{k=1}^N \left(k^{n+1} - (k-1)^{n+1} \right) - \frac{1}{N^n} \sum_{k=0}^{N-1} k^n \end{aligned}$$

Après télescopage, $E(M_n) = N - \sum_{k=1}^{N-1} \left(\frac{k}{N}\right)^n$. Pour N fixé, on a $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(M_n) = N$, ce qui est conforme à l'intuition. Pour n fixé, on a

$$\frac{E(M_n)}{N} = 1 - \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \left(\frac{k}{N}\right)^n \xrightarrow{N \rightarrow +\infty} 1 - \int_0^1 t^n dt = 1 - \frac{1}{n+1} = \frac{n}{n+1}$$

(on reconnaît une somme de Riemann). Donc $E(M_n) \underset{N \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{n}{n+1} N$.