

Variables aléatoires

Exercice 1 :

- 1 La loi de probabilité de X_1 est donnée par :

x	1	2
$P(X_1 = x)$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$

$$\Rightarrow X_1 \leftrightarrow \mathcal{U}(\llbracket 1, 2 \rrbracket).$$

On en déduit $E(X_1) = \frac{3}{2}$ et $V(X_1) = \frac{1}{4}$.

- 2 La puce saute d'une ou deux cases à chaque saut ; considérons le saut d'une case comme un succès et celui de deux cases comme un échec. On reconnaît alors une épreuve de Bernoulli, avec une probabilité de succès égale à $\frac{1}{2}$.

On considère que chaque saut est indépendant des autres, si bien que le nombre de succès Y_n suit la loi binomiale de paramètres n et $\frac{1}{2}$.

La loi de Y_n est donnée par $\forall k \in \llbracket 0, n \rrbracket, P(Y_n = k) = \frac{1}{2^n} \binom{n}{k}$.

On a $E(Y_n) = \frac{n}{2}$ et $V(Y_n) = \frac{n}{4}$.

- 3 On a $\forall n \in \mathbb{N}^*, X_n = 1Y_n + 2(n - Y_n)$.

Donc,

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, X_n = 2n - Y_n$$

Le support de X_n est $\llbracket n, 2n \rrbracket$.

$$\forall p \in \llbracket n, 2n \rrbracket, P(X_n = p) = P(2n - Y_n = p) = P(Y_n = 2n - p)$$

La loi de X_n est donnée par :

$$\forall p \in \llbracket n, 2n \rrbracket, P(X_n = p) = \frac{1}{2^n} \binom{n}{2n-p}.$$

$E(X_n) = E(2n - Y_n) = 2n - E(Y_n)$ donc $E(Y_n) = \frac{3n}{2}$.

$V(X_n) = V(2n - Y_n) = V(Y_n)$ donc $V(X_n) = \frac{3n}{2}$.

Exercice 2 :

- 1 D'après le cours $X \leftrightarrow \mathcal{U}(\llbracket 1, n \rrbracket) \Rightarrow E(X) = \frac{n+1}{2}$.

- 2 Cherchons la loi de Y :

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

$$\begin{aligned} P(Y = k) &= P\left(\bigcap_{i=1}^n ((X = i) \cap (Y = k))\right) \\ &= \sum_{i=1}^n P((X = i) \cap (Y = k)) \\ &= \sum_{i=1}^n P(X = i) \times P_{(X_i=i)}(Y = k) \\ &= \sum_{i=k}^n \frac{1}{n} \times \frac{1}{i} = \frac{1}{n} \sum_{i=k}^n \frac{1}{i}. \end{aligned}$$

D'où,

$$\begin{aligned} E(Y) &= \sum_{k=1}^n k P(Y = k) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n k \sum_{i=k}^n \frac{1}{i} \\ &= \frac{1}{n} \sum_{1 \leq k \leq i \leq n} \frac{k}{i} \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{i} \sum_{k=1}^i k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{i+1}{2} \\ &= \frac{n+3}{4}. \end{aligned}$$

Remarque : On peut remarquer que $E(Y) = \frac{1 + E(X)}{2}$.

- 3 Le raisonnement est identique.

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

$$\begin{aligned} P(Z = k) &= P\left(\bigcup_{k \leq j \leq i \leq n} ((X = i) \cap (Y = j) \cap (Z = k))\right) \\ &= \sum_{k \leq j \leq i \leq n} P((X = i) \cap (Y = j) \cap (Z = k)) \\ &= \sum_{k \leq j \leq i \leq n} P(X = i) \times P_{(X_i=i)}(Y = j) \times P_{(X_i=i) \cap (Y=j)}(Z = k) \\ &= \sum_{j=k}^n \sum_{i=j}^n \frac{1}{n} \times \frac{1}{i} \times \frac{1}{j} = \frac{1}{n} \sum_{j=k}^n \sum_{i=j}^n \frac{1}{ij}. \end{aligned}$$

D'où,

$$\begin{aligned} E(Z) &= \sum_{k=1}^n k P(Z = k) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n k \sum_{j=k}^n \sum_{i=j}^n \frac{1}{ij} \\ &= \frac{1}{n} \sum_{1 \leq k \leq j \leq i \leq n} \frac{k}{ij} \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{i} \sum_{j=1}^i \frac{1}{j} \sum_{k=1}^j k \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{i} \sum_{j=1}^i \frac{j+1}{2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{i+3}{4} \\ &= \frac{n+7}{8}. \end{aligned}$$

Remarque : On peut remarquer que $E(Z) = \frac{1 + E(Y)}{2}$.

Exercice 3 :

- 1 ① Le groupe est négatif si chaque personne est saine : probabilité $\left(\frac{99}{100}\right)^r$.

La probabilité que le groupe soit positif est donc :

$$p = 1 - \left(\frac{99}{100}\right)^r.$$

- ② On suppose que le résultat de chaque groupe n'influe pas sur le résultat des autres (pas de contagion, par exemple). Chaque groupe ayant la même probabilité p d'être positif, négatif étant la seule autre possibilité, le nombre de groupe positifs suit la loi binomiale de paramètres n et p .

Donc

$$E(\mathbb{Y}) = np.$$

- ③ Le nombre d'analyse de groupe est n . Comme \mathbb{Y} groupes sont positifs, on doit ajouter $r\mathbb{Y}$ analyses individuelles.

On a donc

$$\mathbb{X} = n + r\mathbb{Y}.$$

D'après les propriétés de l'espérance,

$$\begin{aligned} E(\mathbb{X}) &= E(n + r\mathbb{Y}) = n + rE(\mathbb{Y}) = n + rnp \\ &= n(1 + rp). \end{aligned}$$

- 2 ① $p = 1 - 0,99^r = 1 - (1 - 0,01)^r \simeq 1 - (1 - 0,01r) = \frac{r}{100}$.

On a reparti les 1000 personnes en n groupes de r , donc $nr = 1000$ et $n = \frac{1000}{r}$.

D'où,

$$\begin{aligned} E(\mathbb{X}) &= n(1 + rp) \simeq n \left(1 + r \frac{r}{100}\right) \\ &= \frac{1000}{r} \left(1 + \frac{r^2}{100}\right) \simeq \frac{1000}{r} + 10r \\ &\simeq 10 \left(r + \frac{100}{r}\right). \end{aligned}$$

- ② La méthode A demande systématiquement 1000 analyses.

La méthode B est moins coûteuse que la méthode A dès que $10 \left(r + \frac{100}{r}\right) \leq 1000$.

On peut vérifier que c'est le cas dès que $r \in \llbracket 2; 500 \rrbracket$ *i.e.* toujours.

Personne n'aurait pensé à faire 1 groupe de 1000 ou 1000 groupes de 1!

Une rapide étude de la fonction $r \mapsto 10 \left(r + \frac{100}{r}\right)$ montre qu'elle atteint son minimum pour $r = 10$ et qu'il vaut alors 200.

En faisant 10 groupes de 100 personnes, on devra réaliser en moyenne 200 analyses.

On a divisé le coût par 5 par rapport à la méthode exhaustive.