

Correction - AP 5

## Variables aléatoires discrètes

**Exercice 1 (ECRICOME 2018)**

1. • A chacun des trois lancers, on a une probabilité  $p = 2/3$  d'obtenir *Pile* (et  $1/3$  pour l'alternative contraire), on reconnaît en  $X$  une loi binomiale

$$X \hookrightarrow \mathcal{B}(3, 2/3).$$

- On voit que

$$P(A) = P((X = 0) \cup (X = 2)) = P(X = 0) + P(X = 2) = \left(\frac{1}{3}\right)^3 + 3 \left(\frac{2}{3}\right)^2 \times \frac{1}{3} = \frac{1 + 3 \times 4}{3^3} = \frac{13}{27}.$$

2. Voici le programme demandé :

```

1 | def simulX()
2 |     res = 0
3 |     for k in range(3):
4 |         if rd.random() < 2/3 :
5 |             res = res+1
6 |     return(res)

```

3. Pour chaque valeur de  $X$ , on a une valeur différente de  $G$ . Si  $X = 0$ , alors  $G = 0$ , si  $X = 1$ , alors on perd 10 euros et  $G = -10$ , si  $X = 2$ , alors on gagne 20 euros et  $G = 20$ . Enfin, si  $X = 3$ , on perd 30 euros et  $G = -30$ . Au final,

$$G(\Omega) = \{-30, -10, 0, 20\}.$$

Alors :

- $P(G = -30) = P(X = 3) = \left(\frac{2}{3}\right)^3 = \frac{8}{27}$ .
- $P(G = -10) = P(X = 1) = 3 \times \frac{2}{3} \times \left(\frac{1}{3}\right)^2 = \frac{2}{9}$ .
- $P(G = 0) = P(X = 0) = \left(\frac{1}{3}\right)^3 = \frac{1}{27}$ .
- $P(G = 20) = P(X = 2) = 3 \left(\frac{2}{3}\right)^2 \times \frac{1}{3} = \frac{4}{9}$ .

4. Comme  $G$  est à support fini, elle admet une espérance et on a :

$$\begin{aligned} E(G) &= -30P(G = -30) - 10P(G = -10) + 20P(G = 20) \\ &= -30 \times \frac{8}{27} - 10 \times \frac{2}{9} + 20 \times \frac{4}{9} = -\frac{20}{9}. \end{aligned}$$

On trouve donc que  $E(G) < 0$  et le jeu est défavorable au joueur.

5. Voici le programme demandé :

```

1 | def simulG():
2 |     n = simulX()
3 |     if n==0:
4 |         return(0)
5 |     elif n==1:
6 |         return(-10)
7 |     elif n==2:
8 |         return(20)
9 |     else:
10 |        return(-30)

```

6. (a) Si  $Y = 1$ , alors  $Z = 1$ . Si  $Y = -1$ , alors  $Z = 0$ . On a bien  $Z(\Omega) = \{0; 1\}$ . De plus,

$$P(Z = 1) = P(Y = 1) = P(X \in 2\mathbb{N}) = P(A),$$

et on a bien  $Z \hookrightarrow \mathcal{B}(P(A))$ .

(b) D'après la question précédente,  $E(Z) = P(A)$  et  $Y = 2Z - 1$ . Par linéarité de l'espérance, on a donc

$$E(Y) = E(2Z - 1) = 2E(Z) - 1 = 2P(A) - 1.$$

7. (a) Comme précédemment,  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ .

(b) D'après le théorème de transfert

$$E(Y) = E((-1)^X) = \sum_{k=0}^n (-1)^k P(X = k) = \sum_{k=0}^n (-1)^k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}.$$

On utilise alors la formule du binôme

$$E(Y) = \sum_{k=0}^n (-1)^k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (-p)^k (1-p)^{n-k} = (-p + 1 - p)^n = (1 - 2p)^n.$$

8. D'après les questions 6.(b) et 7.(b), on a

$$(1 - 2p)^n = E(Y) = 2P(A) - 1 \iff P(A) = \frac{(1 - 2p)^n + 1}{2}.$$

9. On résout

$$\begin{aligned}
 P(A) \geq \frac{1}{2} &\iff \frac{(1 - 2p)^n + 1}{2} \geq \frac{1}{2} \\
 &\iff (1 - 2p)^n \geq 0 \\
 &\iff n \text{ pair ou } 1 - 2p \geq 0 \\
 &\iff n \text{ pair ou } p \leq \frac{1}{2}
 \end{aligned}$$

10. On "gagne" 10 euros pour chaque *Pile* (compté avec  $X$ ) affecté du signe donné par  $Y$  selon la parité de  $X$ , ou encore

$$G = 10XY = 10X(-1)^X.$$

Toujours avec le théorème de transfert, on obtient

$$E(G) = \sum_{k=0}^n 10k(-1)^k P(X = k) = 10 \sum_{k=0}^n (-1)^k k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}.$$

11. On a :

$$\begin{aligned} k \cdot \binom{n}{k} &= \frac{k \times n!}{k! \times (n-k)!} = \frac{k \times n \times (n-1)!}{k \times (k-1)! \times ((n-1) - (k-1))!} \\ &= \frac{n \times (n-1)!}{(k-1)! \times ((n-1) - (k-1))!} = n \cdot \binom{n-1}{k-1}. \end{aligned}$$

12. Avec les deux questions précédentes, on obtient :

$$\begin{aligned} E(G) &= 10 \sum_{k=1}^n k \binom{n}{k} (-p)^k (1-p)^{n-k} \\ &= 10n \sum_{k=1}^n \binom{n-1}{k-1} (-p)^k (1-p)^{(n-1)-(k-1)} \\ &= 10n(-p) \sum_{j=0}^{n-1} \binom{n-1}{j} (-p)^j (1-p)^{n-1-j} \\ &= -10np(1-2p)^{n-1} \end{aligned}$$

13. On connaît déjà les conditions pour que  $P(A) \geq 1/2$ . Par ailleurs,

$$\begin{aligned} E(G) \leq 0 &\iff -10np(1-2p)^{n-1} \leq 0 \\ &\iff (1-2p)^{n-1} \geq 0 \\ &\iff 1-2p \geq 0 \text{ ou } n \text{ impair} \end{aligned}$$

Comme  $n$  ne peut pas être pair et impair à la fois, l'intersection des conditions précédentes donne bien

$$\begin{cases} P(A) \geq \frac{1}{2} \\ E(G) \leq 0 \end{cases} \iff p \leq \frac{1}{2}.$$

14. (a) La fonction  $f$  est polynomiale donc dérivable sur  $\mathbb{R}$  et a fortiori sur  $[0; 1/2]$ . Le calcul donne

$$f'(x) = (1-2x)^{n-2}(1-2nx).$$

On obtient le tableau de variation suivant

$x$	0	$1/2n$	$1/2$
$f'(x)$	+	0	-
$f$			

avec

$$f\left(\frac{1}{2n}\right) = \frac{1}{2n} \left(\frac{n-1}{n}\right)^{n-1}.$$

(b) La rentabilité est optimale pour le concepteur lorsque l'espérance du gain est minimale, ou, de manière équivalente, lorsque  $f(p)$  est maximal sur  $[0; 1/2]$ . Il faut donc choisir

$$p = \frac{1}{2n}.$$

15. Voici le programme demandé :

```

1 | def simulationsG(n,p):
2 |     G = np.zeros(200)
3 |     for k in range(200):
4 |         X = rd.binomial(n,p)
5 |         G = 10*X*(-1)**X
6 |     return(G)

```

16. Ici, on explicite facilement la loi de  $G_i$  en revenant à la définition du jeu.  $G_i(\Omega) = \{0, -10, 20\}$ .  
et

a	0	-10	20
$P(G_i = a)$	9/16	6/16	1/16

Ceci permet de calculer facilement l'espérance et la variance

$$E(G_i) = -10 \times \frac{9}{16} + 20 \times \frac{1}{16} = -\frac{5}{2}$$

et

$$V(G_i) = E(G_i^2) - E(G_i)^2 = 100 \times \frac{9}{16} + 400 \times \frac{1}{16} - \left(-\frac{5}{2}\right)^2 = \frac{225}{4} = \left(\frac{15}{2}\right)^2.$$

17. Il est clair que le gain du forain est égal à l'opposé du total des gains de tous les joueurs, ou encore

$$J = -\sum_{i=1}^{200} G_i.$$

Par linéarité de l'espérance

$$E(J) = -\sum_{i=1}^{200} E(G_i) = -200 \times \left(-\frac{5}{2}\right) = 500$$

et, par indépendance (que l'on peut supposer) des  $G_i$ ,

$$V(J) = (-1)^2 \sum_{i=1}^{200} V(G_i) = 200 \times \frac{225}{4} = 11250.$$

18.

$$\begin{aligned}
 |J - 500| \geq 400 &\iff J - 500 \geq 400 \text{ ou } J - 500 \leq -400 \\
 &\iff J \geq 900 \text{ ou } J \leq 100
 \end{aligned}$$

En particulier, l'événement

$$[J \leq 100] \subset [|J - 500| \geq 400]$$

et on a bien la comparaison des probabilités correspondantes voulue.

19. En utilisant la question précédente et l'inégalité de Bienaymé-Tchébychev, on voit que

$$P(J \leq 100) \leq P(|J - 500| \geq 400) \leq \frac{V(J)}{400^2} = \frac{11250}{160000} = \frac{9}{128}.$$

20. Le forain installera son stand si  $P(J \leq 100) \leq 10\%$ . Or, cette probabilité est majorée par  $9/128$  qui est inférieur à  $10\%$  (en effet  $9/128 \leq 9/100 < 10\%$ ). Donc il peut installer son stand.
21. Voici le programme demandé :

```

1 | n = 2
2 | p = 1/4
3 | res = 0
4 | for k in range(10000):
5 |     g = simulationsG(n,p)
6 |     J = -np.sum(g)
7 |     if J <= 100:
8 |         res = res+1
9 | f = res/10000
10| print(f)

```

### Exercice 2 (EDHEC 2005)

1. (a)  $(T = k)$  signifie qu'on ne revient pas à 0 lors des  $(k-1)$  premiers déplacements, donc qu'on avance à chaque fois de un d'après l'énoncé. Enfin au  $k$ -ème on revient à 0 :

$$(T = k) = \bigcap_{i=1}^{k-1} (X_i \neq 0) \cap (X_k = 0) = \bigcap_{i=1}^{k-1} (X_i = i) \cap (X_k = 0)$$

- (b) On a  $X_1(\Omega) = \{0; 1\}$ , puis d'après l'énoncé :

$$P(X_1 = 0) = 1 - p \quad \text{et} \quad P(X_1 = 1) = p$$

- (c) D'après les probabilités composées, on a :

$$\begin{aligned}
 P(T = k) &= P\left(\bigcap_{i=1}^{k-1} (X_i = i) \cap (X_k = 0)\right) \\
 &= P(X_1 = 1) \times P_{(X_1=1)}(X_2 = 2) \times \cdots \times P_{(X_1=1) \cap \cdots \cap (X_{k-1}=k-1)}(X_k = 0) \\
 &= p \times p \cdots \times p \times (1 - p) = p^{k-1}(1 - p) = (1 - (1 - p))^{k-1}(1 - p).
 \end{aligned}$$

On reconnaît une loi géométrique de paramètre  $1 - p$ .

2. (a) Montrons par récurrence sur  $n$  que pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $X_n(\Omega) = \llbracket 0; n \rrbracket$  :

**Ini.** On a montré que  $X_0(\Omega) = \{0\}$  et  $X_1(\Omega) = \llbracket 0; 1 \rrbracket$ , ce qui initialise la récurrence.

**Héré.** Soit  $n \in \mathbb{N}$ . On suppose que  $X_n(\Omega) = \llbracket 0; n \rrbracket$ .

Si l'événement  $(X_n = k)$  est réalisé, on sait que  $X_{n+1}$  vaut  $k + 1$  avec la probabilité  $p$  et 0 avec la probabilité  $1 - p$  donc :

$$X_{n+1}(\Omega) = \{0\} \cup \{k + 1, k \in \llbracket 0; n \rrbracket\} = \{0\} \cup \llbracket 1; n + 1 \rrbracket = \llbracket 1; n + 1 \rrbracket.$$

La propriété est vraie au rang  $(n + 1)$ .

**Ccl.** Pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $X_n(\Omega) = \llbracket 0; n \rrbracket$ .

(b) Avec le système complet d'évènement donné, la formule des probabilités totales donne :

$$\begin{aligned} P(X_n = 0) &= \sum_{k=0}^{n-1} P(X_{n-1} = k)P_{(X_{n-1}=k)}(X_n = 0) = \sum_{k=0}^{n-1} P(X_{n-1} = k)(1-p) \\ &= (1-p) \sum_{k=0}^{n-1} P(X_{n-1} = k) = (1-p) \times 1 \\ &= 1-p. \end{aligned}$$

3. (a) Avec le système complet d'évènement  $(X_n = i)_{0 \leq i \leq n}$ , la formule des probabilités totales donne :

$$P(X_{n+1} = k) = \sum_{i=0}^n P(X_n = i)P_{(X_n=i)}(X_{n+1} = k).$$

Or  $P_{(X_n=i)}(X_{n+1} = k) = p$  si  $i = k - 1$  et 0 sinon. Donc :

$$\begin{aligned} P(X_{n+1} = k) &= \sum_{i \neq k-1} P(X_n = i) \underbrace{P_{(X_n=i)}(X_{n+1} = k)}_{=0} + P(X_n = k-1) \underbrace{P_{(X_n=k-1)}(X_{n+1} = k)}_{=p} \\ &= p \times P(X_n = k-1). \end{aligned}$$

(b) En utilisant plusieurs fois la question précédente, on a pour tout  $k \leq n - 1$  :

$$P(X_n = k) = pP(X_{n-1} = k-1) = p^2P(X_{n-2} = k-2) = \dots = p^kP(X_{n-k} = 0) = p^k(1-p),$$

avec la question 2.(b).

De la même façon, avec la question précédente,

$$P(X_n = n) = pP(X_{n-1} = n-1) = p^2P(X_{n-2} = n-2) = \dots = p^nP(X_0 = 0) = p^n$$

Pour avoir  $(X_n = n)$ , il faut avoir avancé d'un cran à chaque fois, donc à chaque épreuve il faut obtenir le résultat de probabilité  $p$  : "avancer de 1".

(c) On calcule la somme (car  $p \neq 1$ ) :

$$\sum_{k=0}^n P(X_n = k) = p^n + (1-p) \sum_{k=0}^{n-1} p^k = p^n + (1-p) \times \frac{1-p^n}{1-p} = p^n + (1-p^n) = 1.$$

4. (a) On peut démontrer ce résultat par récurrence. Proposons une autre méthode ici. On a l'égalité :

$$\sum_{k=0}^{n-1} p^k = \frac{1-p^n}{1-p}.$$

En dérivant par rapport à  $p$  de chaque coté, on a :

$$\sum_{k=0}^{n-1} k p^{k-1} = \frac{-np^{n-1}(1-p) - (1-p^n)(-1)}{(1-p)^2} = \frac{(n-1)p^n - np^{n-1} + 1}{(1-p)^2}.$$

(b) On en déduit que pour  $n \geq 2$  (pour que la somme aie du sens),

$$\begin{aligned} E(X_n) &= \sum_{k=1}^{n-1} k(1-p)p^k + np^n = p(1-p) \frac{(n-1)p^n - np^{n-1} + 1}{(1-p)^2} + np^n \\ &= p \left( \frac{(n-1)p^n - np^{n-1} + 1}{1-p} + np^{n-1} \right) \\ &= p \frac{(n-1)p^n - np^{n-1} + 1 + np^{n-1} - np^n}{1-p} \\ &= \frac{p(1-p^n)}{1-p}. \end{aligned}$$

On peut vérifier que la formule est aussi valable pour  $n = 0$  (car  $E(X_0) = \frac{p \times 0}{1 - p} = 0$ ) et  $n = 1$  (car  $E(X_1) = \frac{p \times (1 - p)}{1 - p} = p$ ).

5. (a) Avec le théorème de transfert, on écrit  $E(X_{n+1})$  puis on remplace les probabilités de la somme avec le 3.(a). Enfin on effectue un changement d'indice pour se ramener à la forme des probabilités pour l'espérance de  $X_n$  :

$$\begin{aligned} E(X_{n+1}^2) &= \sum_{k=0}^{n+1} k^2 P(X_{n+1} = k) = 0^2 P(X_{n+1} = 0) + \sum_{k=1}^{n+1} k^2 \times p \times P(X_n = k - 1) \\ &= p \sum_{j=0}^n (j + 1)^2 P(X_n = j) \\ &= p \left( \sum_{j=0}^n j^2 P(X_n = j) + 2 \sum_{j=0}^n j P(X_n = j) + \sum_{j=0}^n P(X_n = j) \right) \\ &= p (E(X_n^2) + 2E(X_n) + 1). \end{aligned}$$

- (b) On calcule :

$$\begin{aligned} u_{n+1} &= E(X_{n+1}^2) + (2n + 1) \frac{p^{n+2}}{1 - p} = pE(X_n^2) + 2pE(X_n) + p + (2n + 1) \frac{p^{n+2}}{1 - p} \\ &= p \left( u_n - (2n - 1) \frac{p^{n+1}}{1 - p} \right) + 2p \frac{p(1 - p^n)}{1 - p} + p + (2n + 1) \frac{p^{n+2}}{1 - p} \\ &= pu_n + \frac{2np^{n+2} + p^{n+2} - 2np^{n+2} + p^{n+2} + 2p^2 - 2p^{n+2} + p(1 - p)}{1 - p} \\ &= pu_n + \frac{p(2p + 1 - p)}{1 - p} = pu_n + \frac{p(1 + p)}{1 - p}. \end{aligned}$$

- (c) La suite  $(u_n)$  est arithmético-géométrique. On résout l'équation :

$$x = px + \frac{p(1 + p)}{1 - p} \Leftrightarrow x(1 - p) = \frac{p(1 + p)}{1 - p} \Leftrightarrow x = \frac{p(1 + p)}{(1 - p)^2}.$$

Ensuite on prouve que la suite  $(v_n)$  telle que  $v_n = u_n - x$  pour tout  $n$  est géométrique de raison  $p$  (à faire), donc on obtient :

$$\forall n \in \mathbb{N}, v_n = v_0 p^n.$$

D'où on tire finalement :

$$u_n = (u_0 - x)p^n + x.$$

On calcule alors :

$$u_0 = E(X_0^2) + (2 \times 0 - 1) \frac{p^1}{1 - p} = -\frac{p}{1 - p}$$

et on obtient finalement :

$$\begin{aligned} u_n &= \left( -\frac{p}{1 - p} - \frac{p(1 + p)}{(1 - p)^2} \right) p^n + \frac{p(1 + p)}{(1 - p)^2} = \frac{-p(1 - p) - p(1 + p)}{(1 - p)^2} p^n + \frac{p(1 + p)}{(1 - p)^2} \\ &= \frac{-2p^{n+1}}{(1 - p)^2} + \frac{p(1 + p)}{(1 - p)^2}. \end{aligned}$$

Enfin :

$$\begin{aligned} E(X_n^2) &= u_n - (2n - 1) \frac{p^{n+1}}{1 - p} = \frac{-2p^{n+1}}{(1 - p)^2} + \frac{p(1 + p)}{(1 - p)^2} - \frac{(2n - 1)p^{n+1} - (2n - 1)p^{n+2}}{(1 - p)^2} \\ &= \frac{(2n - 1)p^{n+2} - (2n + 1)p^{n+1} + p(1 + p)}{(1 - p)^2}. \end{aligned}$$

(d) On en déduit que par la formule de Koenig-Huyghens :

$$\begin{aligned}
 V(X_n) &= E(X_n^2) - [E(X_n)]^2 = \frac{(2n-1)p^{n+2} - (2n+1)p^{n+1} + p(1+p)}{(1-p)^2} - \frac{p^2(1-p^n)^2}{(1-p)^2} \\
 &= \frac{(2n-1)p^{n+2} - (2n+1)p^{n+1} + p(1+p) - p^2(1+p^{2n} - 2p^n)}{(1-p)^2} \\
 &= \frac{p}{(1-p)^2} \times [(2n-1)p^{n+1} - (2n+1)p^n + 1 + p - p - p^{2n+1} + 2p^{n+1}] \\
 &= \frac{p}{(1-p)^2} \times [1 + (2n+1)p^{n+1} - (2n+1)p^n - p^{2n+1}] \\
 &= \frac{p}{(1-p)^2} \times [1 - (2n+1)p^n(1-p) - p^{2n+1}]
 \end{aligned}$$

6. (a) `u = np.floor(rd.random()*3)` choisit un nombre au hasard parmi 0, 1 et 2. Ainsi, Il faut comprendre que  $(u == 2)$  est de probabilité  $p = \frac{1}{3}$  donc code le fait qu'on avance de 1, et  $(u \neq 2)$  est de probabilité  $1 - p$  donc code le retour à 0 :

```

1 | def X(n):
2 |     x = 0
3 |     for k in range(n):
4 |         u = np.floor(rd.random()*3)
5 |         if u==2 :
6 |             x = x+1
7 |         else:
8 |             x = 0
9 |     return(x)

```

(b) `>>> X(10)`

- (c) Ce programme mémorise dans un vecteur ligne  $x$  10000 simulations de la variable  $X_{10}$  puis affiche dans l'ordre : l'espérance empirique de  $X_{10}$  (moyenne des 10000 simulations), l'espérance théorique (mathématique) de  $X_{10}$ , la variance empirique de  $X_{10}$  puis la variance théorique (mathématique) de  $X_{10}$ . Le nombre de simulations étant proche de  $+\infty$ , on obtient bien une espérance empirique proche de l'espérance mathématique et une variance empirique proche de la variance mathématique.

### Exercice 3 (ESSEC 2003)

1. (a) Il faut noter d'abord que la somme totale des lancers augmente au moins de 1 et au plus de 6 à chaque lancer.

Donc pour tout  $i$ , la différence entre  $Y_i$  et  $Y_{i+1}$  est au moins de 1 et au plus de 6.

Donc  $Y_{12}$  vaut au minimum 12 (réalisé quand on n'a eu que des 1) et comme  $Y_1$  vaut au maximum 6, la première à pouvoir atteindre 12 est  $Y_2$  (réalisé si l'on a un double 6).

Donc  $2 \leq T_{12} \leq 12$ , toutes les valeurs intermédiaires étant possibles.

Finalement  $T_{12}(\Omega) = \llbracket 2, 12 \rrbracket$ .

$(T_{12} = 12)$  ne peut arriver que si chacun des tirages donne 1.

Donc  $(T_{12} = 12) = (X_1 = 1) \cap (X_2 = 1) \cap \dots \cap (X_{12} = 1)$ . Comme les lancers sont indépendants,  $P(T_{12} = 12) = (1/6)^{12}$  (les 6 faces sont équiprobables).

- (b) Il faut à chaque lancer du dé (simulé par `x = np.floor(rd.random()*6)+1`) augmenter la valeur `y` de `x` et celle de `t` de 1 qui compte le nombre des  $Y_i \leq 12$  et donc le nombre de lancers pour atteindre un total de 12 (on le dépasse forcément au lancer suivant).

```

1 | def simulT12():
2 |     y = 0
3 |     t = 0
4 |     while y<=12 :
5 |         x = np.floor(rd.random()*6) + 1
6 |         y = y+x
7 |         t = t+1
8 |     return(t-1)

```

2. (a) Comme au second lancer on totalise au moins 2, on a  $T_2(\Omega) = \{0, 1, 2\}$ .

- On a :  $(T_2 = 0) = (Y_1 > 2) = (X_1 > 2) = (X_1 \geq 3)$   
Les faces étant équiprobables,  $P(T_2 = 0) = 4/6 = 2/3$ .
- On a :

$$\begin{aligned}
 (T_2 = 1) &= (Y_1 \leq 2) \cap (Y_2 > 2) = (X_1 \leq 2) \cap (X_1 + X_2 > 2) \\
 &= ((X_1 = 1) \cap (X_2 \geq 2)) \cup (X_1 = 2).
 \end{aligned}$$

Par incompatibilité puis indépendance, on a :

$$\begin{aligned}
 P(T_2 = 1) &= P((X_1 = 1) \cap (X_2 \geq 2)) + P(X_1 = 2) \\
 &= P(X_1 = 1)P(X_2 \geq 2) + P(X_1 = 2) \\
 &= \frac{1}{6} \cdot \frac{5}{6} + \frac{1}{6} = \frac{11}{36}
 \end{aligned}$$

- On a :  $(T_2 = 2) = (Y_1 \leq 2) \cap (Y_2 \leq 2)$  (on a toujours  $Y_3 \geq 3$ ).  
Donc  $(T_2 = 2) = (X_1 = 1) \cap (X_2 = 1)$ . Par indépendance,  $P(T_2 = 2) = 1/36$ .

Finalement,

$i$	0	1	2
$P(T_2 = i)$	$\frac{2}{3}$	$\frac{11}{36}$	$\frac{1}{36}$

(b) Les 36 couples de valeurs du dé pour les premiers et second tirage étant équiprobables, le programme les énumère exhaustivement et compte combien de ces couples vérifient  $T_2 = 0, 1$  ou  $2$  :

- $T_2 = 0$  si  $X_1 > 2$  (**d1** > 2) et on augmente le cardinal  $|T_2 = 0|$  de 1 (**L[0] = L[0] + 1**) ;
- $T_2 = 1$  si  $X_1 \leq 2$  (**d1** > 2 ... **elif** ... ) et si  $X_1 + X_2 > 2$  (**d1+d2** > 2) on augmente alors le cardinal  $|T_2 = 1|$  de 1 (**L[1] = L[1] + 1**) ;
- $T_2 = 0$  sinon (**else**) et on augmente alors le cardinal  $|T_2 = 2|$  de 1 (**L[2] = L[2] + 1**).

La probabilité est alors le nombre de ces cas favorables sur le nombre de cas possibles.

Le programme affiche donc  $P(T_2 = 0)$ ,  $P(T_2 = 1)$  et  $P(T_2 = 2)$ .

3. Ici, on raisonne pour  $x$  fixé. On a  $F_n(x) = P(Y_n \leq x)$

Comme  $Y_{n+1} = Y_n + X_{n+1}$  et que  $X_{n+1} \geq 0$  alors  $Y_{n+1} \geq Y_n$ .

Donc si  $Y_{n+1} \leq x$  alors  $Y_n \leq x$  (autrement dit  $(Y_{n+1} \leq x) \subset (Y_n \leq x)$ ).

Par croissance de la probabilité,  $P(Y_{n+1} \leq x) \leq P(Y_n \leq x)$ .

Finalement  $F_{n+1}(x) \leq F_n(x)$  et la suite  $(F_n(x))_{n \geq 1}$  est bien décroissante.

4. Démontrer chacune des deux relations demandées :

- Comme  $(T_x = 0)$  signifie que le nombre des  $Y_i \leq x$  est nul. Donc que pour tout  $i$ ,  $Y_i > x$ . Cela équivaut à  $Y_1 > x$  (car les  $(Y_i)_{i \geq 1}$  sont croissants) donc à  $X_1 > x$ .  
Donc  $P(T_x = 0) = P(X_1 > x) = 1 - P(X_1 \leq x) = 1 - F_1(x)$ .

- $P(T_x = n) = P(T_x \geq n) - P(T_x \geq n + 1)$ . En effet, comme  $T_x$  ne prend que des valeurs entières,

$$(T_x = n) \cup (T_x \geq n + 1) = (T_x \geq n),$$

et par incompatibilité,

$$P(T_x = n) + P(T_x \geq n + 1) = P(T_x \geq n).$$

Or  $(T_x \geq n)$  signifie qu'au moins  $n$  variables parmi les  $Y_i$  sont  $\leq x$ .

Comme elles sont croissantes, il y a au moins  $(Y_1 \leq x)$  et ... et  $(Y_n \leq x)$ .

Et comme  $(Y_1 \leq x) \cap \dots \cap (Y_n \leq x) = (Y_n \leq x)$ , on a alors  $(T_x \geq n) = (Y_n \leq x)$  pour tout  $n$ . Donc

$$\begin{aligned} P(T_x = n) &= P(T_x \geq n) - P(T_x \geq n + 1) = P(Y_n \leq x) - P(Y_{n+1} \leq x) \\ &= F_n(x) - F_{n+1}(x). \end{aligned}$$

5. Pour calculer  $\sum_{n=0}^{+\infty} P(T_x = n)$ , on calcule la somme partielle :

$$\begin{aligned} \sum_{n=0}^N P(T_x = n) &= P(T_x = 0) + \sum_{n=1}^N [F_n(x) - F_{n+1}(x)] \\ &= 1 - F_1(x) + \sum_{n=1}^N F_n(x) - \sum_{n=1}^N F_{n+1}(x) \\ &= 1 - F_1(x) + \sum_{n=1}^N F_n(x) - \sum_{n=2}^{N+1} F_n(x) \quad (\text{avec un changement de variable}) \\ &= 1 - F_{N+1}(x) \end{aligned}$$

Donc

$$\lim_{N \rightarrow +\infty} \sum_{n=0}^N P(T_x = n) = 1 \quad \Leftrightarrow \quad \lim_{N \rightarrow +\infty} F_{N+1}(x) = 0$$

c'est à dire

$$\sum_{n=0}^{+\infty} P(T_x = n) = 1 \quad \Leftrightarrow \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = 0.$$

Autrement dit,  $T_x$  est une variable aléatoire si, et seulement si  $\lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = 0$ .

6. (a) Comme pour tout  $i$ ,  $X_i(\Omega) = \llbracket 1, +\infty \llbracket$  et que  $Y_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$  alors  $Y_n(\Omega) = \llbracket n, +\infty \llbracket$ .
- (b) Pour  $k \geq 2$ ,

$$(Y_2 = k) = (X_1 + X_2 = k) = \bigcup_{i=1}^{k-1} ((X_1 = i) \cap (X_2 = k - i))$$

les bornes venant de  $X_1 \geq 1$  donc  $i \geq 1$  et  $X_2 \geq 1$  donc  $k - i \geq 1 \Leftrightarrow i \leq k - 1$ .

Donc (en faisant attention à l'ensemble de validité de la loi) :

$$\begin{aligned}
 P(Y_2 = k) &= P\left[\bigcup_{i=1}^{k-1} ((X_1 = i) \cap (X_2 = k - i))\right] \\
 &= \sum_{i=1}^{k-1} P((X_1 = i) \cap (X_2 = k - i)) \quad (\text{par incompatibilité}) \\
 &= \sum_{i=1}^{k-1} P(X_1 = i) \times P(X_2 = k - i) \quad (\text{par indépendance}) \\
 &= \sum_{i=1}^{k-1} q^{i-1} p q^{k-i-1} p \quad (\text{car } i \geq 1 \text{ et } k - i \geq 1) \\
 &= p^2 \sum_{i=1}^{k-1} q^{k-2} \quad (k \text{ constant par rapport à } i) \\
 &= p^2 q^{k-2} \sum_{i=1}^{k-1} 1 = (k-1) p^2 q^{k-2} = \binom{k-1}{1} p^2 q^{k-2}
 \end{aligned}$$

Pour  $k \geq 3$ ,

$$(Y_3 = k) = (X_1 + X_2 + X_3 = k) = (Y_2 + X_3 = k) = \bigcup_{i=2}^{k-1} ((Y_2 = i) \cap (X_3 = k - i))$$

les bornes venant de  $Y_2 \geq 2$  donc  $i \geq 2$  et  $X_3 \geq 1$  donc  $k - i \geq 1 \Leftrightarrow i \leq k - 1$ .

$$\begin{aligned}
 P(Y_3 = k) &= P\left[\bigcup_{i=2}^{k-1} (Y_2 = i \cap X_3 = k - i)\right] \\
 &= \sum_{i=2}^{k-1} p(Y_2 = i) \cdot p(X_3 = k - i) \quad (\text{par incompatibilité et indépendance}) \\
 &= \sum_{i=2}^{k-1} (i-1) p^2 q^{i-2} q^{k-1-i} p = p^3 q^{k-3} \sum_{i=2}^{k-1} (i-1) \\
 &= p^3 q^{k-3} \sum_{j=1}^{k-2} j \quad (\text{par changement de variable}) \\
 &= p^3 q^{k-3} \left[ \frac{(k-1)k}{2} - 0 \right] = \binom{k-1}{2} p^3 q^{k-3}.
 \end{aligned}$$

(c) Par récurrence sur  $m$  :

**Ini.** Pour  $m = n$ , on a  $\sum_{k=n}^n \binom{k}{n} = \binom{n}{n} = 1 = \binom{n+1}{n+1}$ .

**Héré.** Soit  $m \geq n$ . Supposons que  $\sum_{k=n}^m \binom{k}{n} = \binom{m+1}{n+1}$ . Alors

$$\sum_{k=n}^{m+1} \binom{k}{n} = \sum_{k=n}^m \binom{k}{n} + \binom{m+1}{n} = \binom{m+1}{n+1} + \binom{m+1}{n} = \binom{m+2}{n+1}.$$

**Ccl.** Par récurrence, pour tout  $m \geq n$ ,  $\sum_{k=n}^m \binom{k}{n} = \binom{m+1}{n+1}$ .

(d) Démontrons cette formule par récurrence sur  $n$  :

**Ini.** Pour  $n = 1$ , on a  $P(Y_1 = k) = q^{k-1}p = \binom{k-1}{1-1}q^{k-1}p$ .

**Héré.** Soit  $n \geq 1$ . On suppose que pour tout  $k \geq n$  :

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

Alors, pour  $k \geq n+1$  :

$$(Y_{n+1} = k) = (Y_n + X_{n+1} = k) = \bigcup_{i=n}^{k-1} ((Y_n = i) \cap (X_{n+1} = k - i))$$

avec  $i \geq n$  et  $k - i \geq 1$ . Donc

$$\begin{aligned} P(Y_n = k) &= P\left[\bigcup_{i=n}^{k-1} (Y_n = i \cap X_{n+1} = k - i)\right] \\ &= \sum_{i=n}^{k-1} P(Y_n = i) \times P(X_{n+1} = k - i) \quad (\text{par incompatibilité et indépendance}) \\ &= \sum_{i=n}^{k-1} \binom{i-1}{n-1} q^{i-n} p^n q^{k-1-i} p \quad (\text{car } i \geq n \text{ et } k - i \geq 1) \\ &= p^{n+1} q^{k-(n-1)} \sum_{i=n}^{k-1} \binom{i-1}{n-1} \\ &= p^{n+1} q^{k-(n-1)} \sum_{j=n-1}^{k-2} \binom{j}{n-1} \quad (\text{par changement de variable}) \\ &= p^{n+1} q^{k-(n-1)} \binom{k-1}{n} \quad (\text{car } k-1 \geq n). \end{aligned}$$

**Ccl.** Pour tout entier  $n \geq 1$  et  $k \geq n$ ,

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

7. (a) On utilise l'équivalence de la question 5 :

$T_x$  est une variable aléatoire si, et seulement si  $\lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = 0$ .

Comme  $Y_n(\Omega) = \llbracket n, +\infty \llbracket$ , si  $n > x$  alors  $P(Y_n \leq x) = 0$  et donc  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(Y_n \leq x) = 0$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = 0$ . Donc  $T_x$  est une variable aléatoire.

Comme  $Y_n(\Omega) = \llbracket n, +\infty \llbracket$ , alors  $(Y_n \leq x)$  n'est possible que si  $n \leq x$  (car  $x$  entier naturel non-nul). Il y a donc au plus  $x$  variables  $Y_i$  qui sont inférieures ou égales à  $x$ . Et au minimum, il n'y a en a aucune (car  $X_1(\Omega) = Y_1(\Omega) = \llbracket 1, +\infty \llbracket$  donc  $T_x(\Omega) = \llbracket x, +\infty \llbracket$ .

$(T_x = 0)$  signifie que tous les  $Y_i > x$ , donc que  $Y_1 > x$  (car les  $Y_i$  sont croissants par rapport à  $i$ ). Et en passant par le contraire :  $(Y_1 > x) = (X_1 > x) = \overline{(X_1 \leq x)}$ . Donc :

$$\begin{aligned} P(T_x = 0) &= 1 - \sum_{i=1}^x P(X_1 = i) = 1 - \sum_{i=1}^x q^{i-1}p \quad (\text{changement de variable}) \\ &= 1 - p \sum_{i=0}^{x-1} q^i = 1 - p \frac{q^x - 1}{q - 1} = q^x. \end{aligned}$$

(b) Pour  $n \leq x$ , on a :

$$F_n(x) = \sum_{k=n}^x P(Y_n = k) = \sum_{k=n}^x \binom{k-1}{n-1} q^{k-n} p^n$$

et comme (formule du triangle de Pascal)  $\binom{k}{n} = \binom{k-1}{n-1} + \binom{k-1}{n}$  alors  $\binom{k-1}{n-1} = \binom{k}{n} - \binom{k-1}{n}$  et

$$\begin{aligned} F_n(x) &= \sum_{k=n}^x \left( \binom{k}{n} - \binom{k-1}{n} \right) q^{k-n} p^n = \sum_{k=n}^x \binom{k}{n} q^{k-n} p^n - \sum_{k=n}^x \binom{k-1}{n} q^{k-n} p^n \\ &= \sum_{k=n}^x \binom{k}{n} q^{k-n} p^n - \sum_{k=n}^x \binom{k-1}{n} q^{k-n} p^n = p^n \sum_{k=n}^x \binom{k}{n} q^{k-n} - qp^n \sum_{k=n+1}^x \binom{k-1}{n} q^{k-n-1} \end{aligned}$$

et directement

$$F_{n+1}(x) = \sum_{k=n+1}^x P(Y_{n+1} = k) = \sum_{k=n+1}^x \binom{k-1}{n} p^{n+1} q^{k-n-1} = p^{n+1} \sum_{k=n+1}^x \binom{k-1}{n} q^{k-n-1}.$$

On a alors pour  $x \geq n \geq 1$  :

$$\begin{aligned} P(T_x = n) &= F_n(x) - F_{n+1}(x) \\ &= p^n \sum_{k=n}^x \binom{k}{n} q^{k-n} - qp^n \sum_{k=n+1}^x \binom{k-1}{n} q^{k-n-1} - p^{n+1} \sum_{k=n+1}^x \binom{k-1}{n} q^{k-n-1} \\ &= p^n \sum_{k=n}^x \binom{k}{n} q^{k-n} - p^n (q+p) \sum_{k=n+1}^x \binom{k-1}{n} q^{k-n-1} \quad (\text{avec } p+q=1) \\ &= p^n \left( \sum_{k=n}^x \binom{k}{n} q^{k-n} - \sum_{k=n+1}^x \binom{k-1}{n} q^{k-n-1} \right) \\ &= p^n \left( \sum_{k=n}^x \binom{k}{n} q^{k-n} - \sum_{h=n}^{x-1} \binom{h}{n} q^{h-n} \right) \quad (\text{par changement d'indice}) \\ &= \binom{x}{n} q^{x-n} p^n \end{aligned}$$

Et  $P(T_x = n) = 0$  si  $n > x$ .

(c) La formule est encore valable pour  $n = 0$  ( $P(T_x = 0) = q^x$ ).

On reconnaît donc que  $T_x \hookrightarrow \mathcal{B}(x, p)$  et donc  $E(T_x) = xp$  et  $V(T_x) = xpq$ .

8. Sachant que les variables aléatoires  $X_1, X_2, \dots$  sont des temps d'attente, et en observant que la réalisation des  $n$  premiers succès équivaut à la réalisation du  $n$ -ième succès,  $Y_n$  est le temps d'attente du  $n$ -ième succès (somme des temps d'attente pour chacun des  $n$  premiers succès)

$T_x = n$  signifie que en  $x$  expériences, il n'y a eu que  $n$  succès.  $T_x$  est donc le nombre de succès en  $x$  expériences indépendantes, qui ont chacune la probabilité  $p$  de donner succès.

Donc  $T_x \hookrightarrow \mathcal{B}(x, p)$

9. On utilise les formules de la question 4. D'une part :

$$P(T_x = 0) = 1 - P(Y_1 \leq x) = P(Y_1 > x) = \int_x^{+\infty} \lambda e^{-\lambda t} dt = \lim_{M \rightarrow +\infty} \left[ -e^{-\lambda t} \right]_x^M = e^{-\lambda x}.$$

D'autre part, avec une IPP (les fonctions  $t \mapsto \frac{t^n}{n}$  et  $t \mapsto e^{-\lambda t}$  étant  $C^1$  sur  $[0, x]$ ) :

$$\int_0^x e^{-\lambda t} t^{n-1} dt = \left[ \frac{t^n e^{-\lambda t}}{n} \right]_0^x + \frac{\lambda}{n} \int_0^x e^{-\lambda t} t^n dt = \frac{x^n e^{-\lambda x}}{n} + \frac{\lambda}{n} \int_0^x e^{-\lambda t} t^n dt,$$

donc

$$\begin{aligned}
 P(T_x = n) &= P(Y_n \leq x) - P(Y_{n+1} \leq x) = \int_0^x f_n(t) dt - \int_0^x f_{n+1}(t) dt \\
 &= \frac{\lambda^n}{(n-1)!} \int_0^x e^{-\lambda t} t^{n-1} dt - \frac{\lambda^{n+1}}{n!} \int_0^x e^{-\lambda t} t^n dt \\
 &= \frac{\lambda^n}{(n-1)!} \left( \frac{x^n e^{-\lambda x}}{n} + \frac{\lambda}{n} \int_0^x e^{-\lambda t} t^n dt \right) - \frac{\lambda^{n+1}}{n!} \int_0^x e^{-\lambda t} t^n dt \\
 &= \frac{\lambda^n x^n e^{-\lambda x}}{n!} + \frac{\lambda^{n+1}}{n!} \int_0^x e^{-\lambda t} t^n dt - \frac{\lambda^{n+1}}{n!} \int_0^x e^{-\lambda t} t^n dt = \frac{(\lambda x)^n}{n!} e^{-\lambda x}.
 \end{aligned}$$

10. On reconnaît une loi de Poisson de paramètre  $\lambda x$  (y compris pour  $n = 0$ ) et elle a donc pour espérance  $\lambda x$  et pour variance également.
-