

Correction du devoir surveillé

Exercice 1 (Edhec 2013)

1. Montrons que f est une densité de probabilité.

- f est positive sur \mathbb{R} .
- f est continue sur $\mathbb{R} \setminus \{-1, 1\}$.
- f est paire, et pour tout $A \in [1, +\infty[$, on a :

$$\int_0^A f(t)dt = \int_1^A \frac{1}{2x^2}dt = \left[\frac{-1}{2x} \right]_1^A = \frac{1}{2} - \frac{1}{2A} \xrightarrow{A \rightarrow +\infty} \frac{1}{2}.$$

Comme f est paire, on en déduit que l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t)dt$ converge et vaut $2 \int_0^{+\infty} f(t)dt = 1$.

f est donc bien une densité de probabilité.

2. Soit $x \in \mathbb{R}$, on a $F(x) = P(X_1 \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$. On a alors trois cas à considérer :

- si $x \leq -1$, on a :

$$F(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{2t^2}dt = \left[-\frac{1}{2t} \right]_{-\infty}^x = -\frac{1}{2x}.$$

- si $-1 \leq x \leq 1$, on a (par relation de Chasles) :

$$F(x) = \int_{-\infty}^{-1} f(t)dt + \int_{-1}^x f(t)dt = \int_{-\infty}^{-1} \frac{1}{2t^2}dt + \int_{-1}^x 0dt = \frac{1}{2}.$$

- si $x \geq 1$, on a (toujours par relation de Chasles) :

$$\begin{aligned} F(x) &= \int_{-\infty}^{-1} f(t)dt + \int_{-1}^1 f(t)dt + \int_1^x f(t)dt = \int_{-\infty}^{-1} \frac{1}{2t^2}dt + \int_{-1}^x 0dt + \int_1^x \frac{1}{2t^2}dt \\ &= \frac{1}{2} + 0 + \left[-\frac{1}{2t} \right]_1^x = 1 - \frac{1}{2x} \end{aligned}$$

Finalement on obtient pour fonction de répartition

$$F : x \in \mathbb{R} \mapsto \begin{cases} -\frac{1}{2x} & \text{si } x \leq -1 \\ 1/2 & \text{si } -1 \leq x \leq 1 \\ 1 - \frac{1}{2x} & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$$

3. Soit $n \in \mathbb{N}$ et $x \in \mathbb{R}$. On a :

$$\begin{aligned} G_n(x) &= P(Y_n \leq x) = P(S_n \leq nx) = P\left(\bigcap_{1 \leq k \leq n} [X_k \leq nx] \right) \\ &\stackrel{X_k \text{ indép.}}{=} \prod_{k=1}^n P(X_k \leq nx) \stackrel{\text{même loi}}{=} F(nx)^n \end{aligned}$$

On obtient donc que pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, Y_n a pour fonction de répartition :

$$G_n : x \in \mathbb{R} \mapsto \begin{cases} \left(-\frac{1}{2nx} \right)^n & \text{si } nx \leq -1 \\ \frac{1}{2^n} & \text{si } -1 \leq nx \leq 1 \\ \left(1 - \frac{1}{2nx} \right)^n & \text{si } nx \geq 1 \end{cases} = \begin{cases} \left(-\frac{1}{2nx} \right)^n & \text{si } x \leq -\frac{1}{n} \\ \frac{1}{2^n} & \text{si } -\frac{1}{n} \leq x \leq \frac{1}{n} \\ \left(1 - \frac{1}{2nx} \right)^n & \text{si } x \geq \frac{1}{n} \end{cases}$$

4. (a) Soit $x \leq 0$. Puisque G_n est une fonction de répartition, elle est en particulier croissante, de sorte que :

$$G_n(x) \leq G_n(0) = \left(\frac{1}{2}\right)^n.$$

D'où le résultat.

- (b) Soit $x > 0$. Puisque $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{n} = 0$, il existe (par définition de la limite d'une suite avec $\varepsilon = x$) un rang $n_0 \in \mathbb{N}^*$ tel que pour tout $n \geq n_0$, on ait $x \geq \frac{1}{n}$.

On peut même expliciter un tel entier n_0 : il suffit de le choisir tel que $n_0 \geq \frac{1}{x}$. On peut prendre par exemple $n_0 = \lfloor \frac{1}{x} \rfloor + 1$. On a alors bien que pour tout $n \geq n_0 \geq \frac{1}{x} > 0$, on a $x \geq \frac{1}{n}$.

Pour tout $n \geq n_0$, on a ainsi $x \geq \frac{1}{n}$, et donc :

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

D'où le résultat demandé.

5. (a) On a deux cas à considérer :

- Si $x \leq 0$, alors on a vu que pour tout $n \in \mathbb{N}$:

$$0 \leq G_n(x) \leq \frac{1}{2^n}.$$

Puisque $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{2^n} = 0$, on en déduit par théorème des gendarmes que $\lim_{n \rightarrow +\infty} G_n(x)$ existe et vaut 0.

- Si $x > 0$, alors on a vu qu'il existe $n_0 \in \mathbb{N}^*$ tel que :

$$\forall n \geq n_0, \quad G_n(x) = \left(1 - \frac{1}{2nx}\right)^n = \exp\left(n \ln\left(1 - \frac{1}{2nx}\right)\right).$$

On a $n \ln\left(1 - \frac{1}{2nx}\right) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} -\frac{n}{2nx} = -\frac{1}{2x}$, et donc $\lim_{n \rightarrow +\infty} n \ln\left(1 - \frac{1}{2nx}\right) = -\frac{1}{2x}$. Par composition de la **limite** par l'exponentielle (qui est continue), on obtient :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} G_n(x) = e^{-\frac{1}{2x}}.$$



Mise en garde.

Attention à ne pas dire, ou ne serait ce que laisser entendre ou imaginer, que vous composez des équivalents par la fonction exponentielle, ce qui on le sait est faux en général !

On obtient donc que :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad G(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ e^{-\frac{1}{2x}} & \text{si } x > 0 \end{cases}.$$

(b) Notons qu'on ne sait rien sur la fonction G : on ne sait pas si cette fonction est une fonction de répartition d'une variable, et encore moins si la variable qui lui correspondrait est à densité. On a donc les cinq points du chapitre 10a à vérifier. On vérifie donc que la fonction G ainsi obtenue est :

- continue sur $]0, +\infty[$ et sur $] - \infty, 0]$ comme composée de fonctions continues, et elle est continue en 0 car :

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} e^{-\frac{1}{2x}} = 0 = G(0).$$

- de classe \mathcal{C}^1 sur $]0, +\infty[$ et sur $] - \infty, 0[$ comme composées de fonctions qui le sont, et on a :

$$G'(x) = 0 \text{ si } x < 0 \quad \text{et} \quad G'(x) = \frac{1}{2x^2} e^{-\frac{1}{2x}} \text{ si } x > 0.$$

- En particulier $G'(x) \geq 0$ pour $x \neq 0$, et G est croissante sur \mathbb{R} .
- Enfin $\lim_{x \rightarrow -\infty} G(x) = 0$ et $\lim_{x \rightarrow +\infty} G(x) = 1$.

Donc G est la fonction de répartition d'une variable aléatoire à densité Y .

(c) On a donc montré que pour tout $x \in \mathbb{R}$, $G_n(x)$ converge vers $G(x)$ quand $n \rightarrow +\infty$. Par définition de la convergence en loi, on peut donc conclure que (Y_n) converge en loi vers une variable aléatoire Y dont la fonction de répartition est G .

6. Considérons la variable aléatoire $Z = \frac{1}{Y}$, et F_Z sa fonction de répartition. On a pour tout $x \leq 0$,

$$F_Z(x) = P(Z \leq x) = P\left(\frac{1}{Y} \leq x\right) = 0.$$

En effet, $\left[\frac{1}{Y} \leq x\right] \subset [Y \leq 0]$ et $P(Y \leq 0) = 0$.

Supposons maintenant $x > 0$. On a :

$$F_Z(x) = P\left(\frac{1}{Y} \leq x\right) = P\left(Y \geq \frac{1}{x}\right) = 1 - P\left(Y < \frac{1}{x}\right) \underset{Y \text{ cont.}}{=} 1 - P\left(Y \leq \frac{1}{x}\right) = 1 - \exp\left(-\frac{1}{2}x\right).$$

Ainsi F_Z est la fonction de répartition de la loi exponentielle de paramètre $1/2$, et $\frac{1}{Y} \hookrightarrow \mathcal{E}(1/2)$.

Exercice 2 (Edhec 2009)

1. Soit $P \in E$, $P(X) = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k = a_{2n+1} X^{2n+1} + a_{2n} X^{2n} + \dots + a_1 X + a_0$. Alors on a :

$$\begin{aligned} f(P) &= X^{2n+1} P\left(\frac{1}{X}\right) = X^{2n+1} \left(a_{2n+1} \left(\frac{1}{X}\right)^{2n+1} + a_{2n} \left(\frac{1}{X}\right)^{2n} + \dots + a_1 \left(\frac{1}{X}\right) + a_0 \right) \\ &= a_{2n+1} + a_{2n} X^1 + \dots + a_1 X^{2n} + a_0 X^{2n+1} = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^{2n+1-k} \end{aligned}$$

Ainsi $f(P)$ appartient bien à E .

Pour tout $P, Q \in E$, pour tout $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$, on a :

$$\begin{aligned} f(\lambda P + \mu Q) &= X^{2n+1} \left(\lambda P + \mu Q \right) \left(\frac{1}{X} \right) \\ &= X^{2n+1} \left(\lambda P \left(\frac{1}{X} \right) + \mu Q \left(\frac{1}{X} \right) \right) \\ &= \lambda X^{2n+1} P \left(\frac{1}{X} \right) + \mu X^{2n+1} Q \left(\frac{1}{X} \right) \\ &= \lambda f(P) + \mu f(Q) \end{aligned}$$

Ainsi f est un endomorphisme de E .

2. (a) On a pour tout $P \in E$:

$$\begin{aligned} f \circ f(P) &= f(f(P)) = f \left(X^{2n+1} P \left(\frac{1}{X} \right) \right) \\ &= X^{2n+1} \left(\frac{1}{X^{2n+1}} P(X) \right) = P(X) \end{aligned}$$

On a donc bien $f \circ f = Id$.

(b) D'après la question précédente, $X^2 - 1$ est un polynôme annulateur de f . Les valeurs propres **possibles** de f se trouvent parmi les racines de $X^2 - 1$. Ainsi, les deux valeurs propres possibles de f sont 1 et -1 .

3. Soit $P = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k$ un polynôme quelconque de $\text{Ker}(f - Id)$.

(a) On a $f(P) = P$, soit encore :

$$\sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^{2n+1-k} = \sum_{j=0}^{2n+1} a_{2n+1-j} X^j$$

Puisque la famille $(1, X, \dots, X^{2n+1})$ est libre, on en déduit que :

$$\forall k \in \{0, 1, \dots, n\}, a_k = a_{2n+1-k}.$$

(b) On obtient donc :

$$\begin{aligned} P(X) &= \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k = \sum_{k=0}^n a_k X^k + \sum_{k=n+1}^{2n+1} a_k X^k \\ &\stackrel{3.(a)}{=} \sum_{k=0}^n a_k X^k + \sum_{k=n+1}^{2n+1} a_{2n+1-k} X^k = \sum_{k=0}^n a_k X^k + \sum_{j=0}^n a_j X^{2n+1-j} \\ &= \sum_{k=0}^n a_k (X^k + X^{2n+1-j}) \end{aligned}$$

On en déduit que $(X^k + X^{2n+1-j})_{k=0, \dots, n}$ est une famille génératrice de $\text{Ker}(f - Id)$. Comme c'est de plus une famille libre car échelonnée en degrés, on conclut que c'est une base de $\text{Ker}(f - Id)$.

4. Soit de même $P \in \text{Ker}(f + Id)$. On a :

$$\sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k = - \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^{2n+1-k} = - \sum_{j=0}^{2n+1} a_{2n+1-j} X^j$$

Puisque la famille $(1, X, \dots, X^{2n+1})$ est libre, on en déduit que :

$$\forall k \in \{0, 1, \dots, n\}, a_k = -a_{2n+1-k}.$$

On en déduit :

$$\begin{aligned} P(X) &= \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k = \sum_{k=0}^n a_k X^k + \sum_{k=n+1}^{2n+1} a_k X^k \\ &= \sum_{k=0}^n a_k X^k + \sum_{k=n+1}^{2n+1} (-a_{2n+1-k}) X^k = \sum_{k=0}^n a_k X^k + \sum_{j=0}^n a_j (-X^{2n+1-j}) \\ &= \sum_{k=0}^n a_k (X^k - X^{2n+1-k}) \end{aligned}$$

On en déduit que $(X^k - X^{2n+1-k})_{k=0, \dots, n}$ est une famille génératrice de $\text{Ker}(f + \text{Id})$, et libre car échelonnée en degrés. C'est donc une base de $\text{Ker}(f + \text{Id})$.

5. (a) Montrons que φ est un produit scalaire sur E :

- Bilinéarité. Soient $P = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k$, $Q = \sum_{k=0}^{2n+1} b_k X^k$ et $R = \sum_{k=0}^{2n+1} c_k X^k$, et $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$. On

$$\text{a } \lambda P + \mu Q = \sum_{k=0}^{2n+1} (\lambda a_k + \mu b_k) X^k. \text{ On obtient :}$$

$$\varphi(\lambda P + \mu Q, R) = \sum_{k=0}^{2n+1} (\lambda a_k + \mu b_k) c_k = \lambda \sum_{k=0}^{2n+1} a_k c_k + \mu \sum_{k=0}^{2n+1} b_k c_k = \lambda \varphi(P, R) + \mu \varphi(Q, R)$$

- Symétrie : Soient $P = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k$ et $Q = \sum_{k=0}^{2n+1} b_k X^k$. On a :

$$\varphi(P, Q) = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k b_k = \sum_{k=0}^{2n+1} b_k a_k = \varphi(Q, P).$$

- positivité : Soit $P = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k$. On a :

$$\varphi(P, P) = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k^2 \geq 0.$$

- définie positive : Soit $P = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k$. On a :

$$\varphi(P, P) = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k^2 = 0.$$

Comme tous les termes de cette somme sont positifs, et que cette somme vaut 0, on en déduit que :

$$\forall k = 0, \dots, 2n+1, a_k^2 = 0, \text{ soit encore } a_k = 0.$$

On en déduit donc que $P = 0$.

Donc φ est un produit scalaire.

(b) Soient $P = \sum_{k=0}^{2n+1} a_k X^k$ et $Q = \sum_{k=0}^{2n+1} b_k X^k$. On a $f(P) = \sum_{k=0}^{2n+1} a_{2n+1-k} X^k$ et $f(Q) = \sum_{k=0}^{2n+1} b_{2n+1-k} X^k$. On a alors :

$$\begin{aligned} \langle f(P), Q \rangle &= \sum_{k=0}^{2n+1} a_{2n+1-k} b_k \\ &= \sum_{j=0}^{2n+1} a_j b_{2n+1-j} = \langle P, f(Q) \rangle \end{aligned}$$

Ainsi f est un endomorphisme symétrique.

(c) On a vu que f admettait deux valeurs propres 1 et -1 et on a déterminé une base des sous-espaces propres $\text{Ker}(f - \text{Id})$ et $\text{Ker}(f + \text{Id})$. En particulier on a montré que :

$$\dim(\text{Ker}(f - \text{Id})) = n + 1, \quad \dim(\text{Ker}(f + \text{Id})) = n + 1,$$

donc $\dim(\text{Ker}(f - \text{Id})) + \dim(\text{Ker}(f + \text{Id})) = 2n + 2 = \dim(E)$. On a donc :

$$E = \text{Ker}(f - \text{Id}) \oplus \text{Ker}(f + \text{Id}).$$

De plus f est symétrique, donc ces sous-espaces propres sont orthogonaux.

Finalement, $\text{Ker}(f - \text{Id})$ et $\text{Ker}(f + \text{Id})$ sont supplémentaires orthogonaux dans E .

Exercice 3 (Edhec 2007)

1. Les X_i sont indépendants et suivent tous une loi $\mathcal{E}(1) = \gamma(1)$. Par stabilité de la loi gamma par somme, on a $S_n \hookrightarrow \gamma(n)$. On en déduit que :

$$E(S_n) = n \quad \text{et} \quad V(S_n) = n.$$

2. Les variables X_i sont indépendantes et identiquement distribuées. Elles admettent toutes une espérance (qui vaut 1) et une variance (qui vaut 1 également). Par le théorème central limite, on sait que :

$$S_n^* = \frac{S_n - n}{\sqrt{n}} \xrightarrow{\mathcal{L}} S \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1).$$

On en déduit en particulier que :

$$P(S_n \leq n) = P(S_n - n \leq 0) = P\left(\frac{S_n - n}{\sqrt{n}} \leq 0\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} P(X \leq 0) = \Phi(0) = \frac{1}{2}$$

où Φ désigne la fonction de répartition de la loi $\mathcal{N}(0, 1)$.

3. Comme S_n suit une loi $\gamma(n)$, une densité de S_n est donnée par :

$$f : t \in \mathbb{R} \mapsto \begin{cases} 0 & \text{si } t \leq 0 \\ \frac{t^{n-1}}{\Gamma(n)} e^{-t} & \text{si } t > 0 \end{cases} = \begin{cases} 0 & \text{si } t \leq 0 \\ \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} e^{-t} & \text{si } t > 0 \end{cases}.$$

Pour tout $n \geq 1$, on a donc :

$$P(S_n \leq n) = \int_{-\infty}^n f(t) dt = \int_0^n \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} e^{-t} dt.$$

Avec la question précédente, on peut donc conclure que :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \int_0^n \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} e^{-t} dt = \frac{1}{2}.$$

4. (a) Les bornes de l'intégrale ainsi que le terme dans l'exponentielle nous incite à faire le changement de variables $t = nz$. Ce changement de variable est affine, donc licite, et on a :

$$dt = ndz, \quad z : 0 \rightarrow 1 \quad \text{lorsque} \quad t : 0 \rightarrow n.$$

Par le théorème de changement de variables, les intégrales $\int_0^n \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} e^{-t} dt$ et $\int_0^1 \frac{(nz)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-nz} ndz$ sont de même nature, c'est-à-dire convergente car la première converge, et on a :

$$\int_0^n \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} e^{-t} dt = \frac{n^n}{(n-1)!} \int_0^1 z^{n-1} e^{-nz} dz.$$

Par la question précédente, on a :

$$\frac{n^n}{(n-1)!} \int_0^1 z^{n-1} e^{-nz} dz = \int_0^n \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} e^{-t} dt \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{1}{2}.$$

On en déduit par opération sur les équivalents (quotient en l'occurrence) que :

$$\boxed{\int_0^1 z^{n-1} e^{-nz} dz \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{(n-1)!}{2n^n} = \frac{n!}{2n^{n+1}}.}$$

- (b) En utilisant que $n! \sim \sqrt{2\pi n} n^n e^{-n}$, on obtient :

$$\frac{n!}{2n^{n+1}} \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{\sqrt{2\pi n} n^n e^{-n}}{2n^{n+1}} = \sqrt{\frac{\pi}{2n}} e^{-n}.$$

On obtient donc le nouvel équivalent suivant :

$$\boxed{\int_0^1 z^{n-1} e^{-nz} dz \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \sqrt{\frac{\pi}{2n}} e^{-n}.}$$

Problème (Edhec 2018)

Partie I : simulations de S_k et T_k .

1. Étant donné la structure du programme (tant que $c < k$, $n = n+1$), on observe que n correspond au nombre de lancers de la pièce, et que c représente le nombre de piles obtenus lors de ces n lancers. On choisit d'augmenter c de 1 lorsqu'on obtient une pile, ce qui survient avec une probabilité p . On peut simuler cet événement (n -ième lancer d'une pièce) à l'aide de l'instruction `rand() < p`. En effet `rand()` renvoie une réalisation d'une variable suivant une loi $\mathcal{U}([0, 1])$. Cette réalisation est donc $< p$ avec une probabilité p , ce qui correspond à la probabilité d'obtenir une pile au n -ième lancer.

Le « tant que » s'arrête alors lorsque le compteur c est égal à k , c'est à dire lorsqu'on a obtenu les k piles. On doit alors renvoyer la valeur prise par S_n : il s'agit du nombre de lancers nécessaires pour obtenir les k piles, c'est à dire n .

On obtient donc le code suivant :

```

1 | k = input('donnez une valeur pour k :')
2 | p = input('donnez une valeur pour p :')
3 | n = 0
4 | c = 0
5 | while c < k
6 |     n = n + 1
7 |     if rand() < p then c = c + 1
8 |     end
9 | end
10 | disp(n)

```

2. De même, n représente le nombre de lancers. Mais ici, la variable c doit contenir le nombre de piles **consécutifs**, et on s'arrête lorsqu'on a obtenu k piles consécutifs, c'est à dire lorsque $c = k$, pour renvoyer n encore. On doit donc augmenter c de 1 lorsqu'on obtient un pile, ce qu'on simulera encore par `rand() < p`. Si par contre on obtient face, ce qui correspondra au cas où `rand() < p` n'est pas réalisée, alors on remet le compteur c à 0. On obtient donc le code suivant :

```
1 | if rand() < p then c = c+1, else c=0
```

Partie 2 : calcul de l'espérance S_k .

3. S_1 correspond au rang du premier pile dans une succession de lancers. C'est donc le rang du premier succès (« obtenir pile »), avec probabilité de succès p , dans une succession d'épreuves de Bernoulli identiques et indépendantes. Ainsi S_1 suit une loi $\mathcal{G}(p)$. En particulier $E(S_1)$ existe et vaut $E(S_1) = \frac{1}{p}$.

4. (a) Puisque X_{n-1} est égale au nombre de piles obtenus lors des $n - 1$ premiers lancers, il s'agit du nombre de succès lors de $n - 1$ épreuves de Bernoulli identiques et indépendantes avec probabilité de succès p . Donc X_{n-1} suit une loi $\mathcal{B}(n - 1, p)$.
- (b) S_k est le rang d'apparition du k -ème pile. Pour cela, on doit donc avoir lancer au moins k fois la pièce. Ainsi $S_k \geq k$. De plus pour tout $n \geq k$, l'évènement $[S_k = n]$ est bien réalisable puisqu'on peut obtenir $n - k$ « faces » suivis de k « piles ». Ainsi on a $S_k(\Omega) = \llbracket k, +\infty \llbracket = \{n \in \mathbb{N}, n \geq k\}$.

L'évènement $[S_k = n]$ est réalisé si et seulement si on obtient le k -ème « pile » au n -ème lancer, soit si et seulement si on a obtenu $k - 1$ « pile » parmi des $n - 1$ premiers lancers et pile lors du n -ème lancer. Ainsi on a :

$$[S_k = n] = [X_{n-1} = k - 1] \cap P_n.$$

- (c) Les évènements $[X_{n-1} = k - 1]$ et P_n étant indépendants, puisque les lancers le sont, on a :

$$P(S_k = n) = P([X_{n-1} = k - 1] \cap P_n) = P(X_{n-1} = k - 1)P(P_n) = \left(\binom{n-1}{k-1} p^{k-1} (1-p)^{n-1-(k-1)} \right) p$$

car $X_{n-1} \hookrightarrow \mathcal{B}(n - 1, p)$. On obtient donc que :

$$\forall n \geq k, P(S_k = n) = \binom{n-1}{k-1} p^k q^{n-k}.$$

5. (a) Z_i représente le nombre de lancers nécessaires à l'obtention du i -ème « pile » après l'obtention du $i - 1$ -ème « pile ». Il s'agit donc du nombre de lancers nécessaires à l'obtention d'un pile. Les lancers étant indépendants, Z_i suit donc une loi $\mathcal{G}(p)$.

Cette justification conviendrait très bien lors du concours. En détails, au cas où l'argument précédent ne vous convainc pas totalement, on peut aussi le retrouver par le calcul suivant : on applique la formule des probabilités totales au système complet d'évènements

$([S_{i-1} = n])_{n=i-1, i, \dots}$. On obtient pour tout $k \geq 1$:

$$\begin{aligned}
 P(Z_i = k) &= \sum_{n=i-1}^{+\infty} P(Z_i = k, S_{i-1} = n) \\
 &= \sum_{n=i-1}^{+\infty} P(S_i = k + n, S_{i-1} = n) \\
 &= \sum_{n=i-1}^{+\infty} P([S_{i-1} = n] \cap F_{n+1} \cap \dots \cap F_{n+k-1} \cap P_{n+k}) \\
 &= \sum_{n=i-1}^{+\infty} P(S_{i-1} = n)P(F_{n+1}) \dots P(F_{n+k-1})P(P_{n+k}) \quad \text{par indépendance des lancers} \\
 &= \sum_{n=i-1}^{+\infty} P(S_{i-1} = n)(1-p)^{k-1}p \\
 &= (1-p)^{k-1}p \sum_{n=i-1}^{+\infty} P(S_{i-1} = n) = (1-p)^{k-1}p
 \end{aligned}$$

On retrouve bien que $Z_i \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$.

(b) On a :

$$S_k = (S_k - S_{k-1}) + (S_{k-1} - S_{k-2}) + \dots + (S_2 - S_1) + S_1 = Z_k + Z_{k-1} + \dots + S_2 + S_1.$$

(c) Puisque pour tout $1 \leq i \leq k$, Z_i possède une espérance qui vaut $\frac{1}{p}$, on en déduit par linéarité de l'espérance que $E(S_k)$ existe aussi et vaut :

$$E(S_k) = \sum_{i=1}^k E(Z_k) = \frac{k}{p}.$$

6. (a) Les Z_i admettent toutes une même espérance $\frac{1}{p}$ et une même variance. De plus elles sont indépendantes (admis dans l'énoncé). Par la loi faible des grands nombres, on peut donc conclure que \overline{Z}_k converge en probabilité vers $\frac{1}{p}$.

(b) Prenons $f : x \in \mathbb{R}_+^* \mapsto \frac{1}{x}$. f est continue sur \mathbb{R}_+^* , et on a $\frac{1}{p} \in \mathbb{R}_+^*$. Par la propriété admise dans l'énoncé (qui généralise l'une des propriétés du cours), on obtient que $\frac{1}{\overline{Z}_k} = \frac{k}{S_k} \xrightarrow{P} p$. $\frac{k}{S_k}$ est donc un estimateur convergent de p .

(c) Puisque $\{[S_{k-1} = j], j \geq k-1\}$ est un SCE, on a $\sum_{j=k-1}^{+\infty} P(S_{k-1} = j)$ converge et vaut 1.

Par le théorème de transfert, la variable aléatoire $\frac{k-1}{S_k-1}$ admet une espérance si et seulement si la série $\sum_{j \in S_k(\Omega)} \frac{k-1}{j-1} P(S_k = j) = \sum_{j \geq k} \frac{k-1}{j-1} \binom{j-1}{k-1} p^k q^{j-k}$ converge absolument.

Puisque cette série est à termes positifs, on étudie sa convergence. On a (en utilisant la formule de Pascal et le fait que $k \geq 2$) :

$$\begin{aligned}
 \frac{k-1}{j-1} \binom{j-1}{k-1} p^k q^{j-k} &= \binom{j-2}{k-2} p^k q^{j-k} = p \binom{j-2}{k-2} p^{k-1} q^{(j-1)-(k-1)} \\
 &= pP(S_{k-1} = j-1)
 \end{aligned}$$

Il s'agit du terme général d'une série convergente, donc $\frac{k-1}{S_k-1}$ admet bien une espérance et on a :

$$E\left(\frac{k-1}{S_k-1}\right) = p \sum_{j=k}^{+\infty} P(S_{k-1} = j-1) = p \sum_{j=k-1}^{+\infty} P(S_{k-1} = j) = p.$$

D'où le résultat souhaité.

(d) On a :

$$\begin{aligned} E\left(\frac{k}{S_k}\right) - p &= E\left(\frac{k}{S_k}\right) - E\left(\frac{k-1}{S_k-1}\right) = E\left(\frac{k(S_k-1) - (k-1)S_k}{S_k(S_k-1)}\right) \\ &= E\left(\frac{S_k - k}{S_k(S_k-1)}\right) \end{aligned}$$

Or on a $S_k \geq k$, donc $T_k = \frac{S_k - k}{S_k(S_k-1)} \geq 0$. De plus par le calcul précédent, T_k admet une espérance, et par le théorème de transfert :

$$E(T_k) = \sum_{n=k}^{+\infty} \frac{n-k}{n(n-1)} P(S_k = n) = \sum_{n=k+1}^{+\infty} \frac{n-k}{n(n-1)} \binom{n-1}{k-1} p^k q^{n-k} > 0.$$

Ainsi le biais de $\frac{k}{S_k}$ comme estimateur de p est strictement positif, et $\frac{k}{S_k}$ est un estimateur biaisé de p .

Partie 3 : calcul de l'espérance de T_k .

7. S_1 désigne le rang d'apparition du premier « pile », alors que T_1 désigne le dernier « pile » de la première série de 1 « pile ». Ainsi on a $S_1 = T_1$.
8. (a) Pour tout $1 \leq j \leq k$, on a :

$$P_1 \cap P_2 \cap \dots \cap P_{j-1} \cap F_j = [W = j]$$

et

$$P_1 \cap \dots \cap P_{k-1} \cap P_k = [W \geq k+1].$$

Or $\{[W = j], 1 \leq j \leq k\} \cup \{[W \geq k+1]\}$ est un système complet d'évènements puisque $W(\Omega) = \mathbb{N}^*$ (W suit une loi $\mathcal{G}(1-p)$).

- (b) Rappelons que T_k est le rang d'apparition du dernier pile de la première série de k piles consécutifs. Supposons qu'on a fait « face » au premier lancer. Ce lancer ne contribue pas à une série de « pile ». Ainsi pour obtenir pour la première fois une série de k « pile » consécutifs au n -ème lancer, il faudra donc obtenir cette série pour la première fois au bout de $n-1$ lancers (entre le deuxième lancer et le n -ème lancer). Or la probabilité d'obtenir k « pile » consécutifs pour la première fois au $(n-1)$ -ème lancer est précisément $P(T_k = n-1)$. On a donc :

$$\forall n \geq k, \quad P_{F_1}(T_k = n) = P(T_k = n-1).$$

On admet que T_k admet une espérance, de sorte que toutes les espérances conditionnelles considérées existent bien aussi. Notons de plus que $T_k(\Omega) = \llbracket k, +\infty \rrbracket$ (même argument que

pour $S_k(\Omega)$. On a :

$$\begin{aligned}
E(T_k|F_1) &= \sum_{n=k}^{+\infty} nP_{F_1}(T_k = n) \\
&= \sum_{n=k}^{+\infty} nP(T_k = n - 1) \\
&= \underbrace{P(T_k = k - 1)}_{=0} + \sum_{n=k+1}^{+\infty} nP(T_k = n - 1) \\
&= \sum_{n=k}^{+\infty} (n + 1)P(T_k = n) \\
&= \sum_{n=k}^{+\infty} nP(T_k = n) + \sum_{n=k}^{+\infty} P(T_k = n) \quad \text{car toutes les séries convergent} \\
&= E(T_k) + 1
\end{aligned}$$

car $\{[T_k = n], n \geq k\}$ est un SCE. D'où le résultat voulu.

- (c) Soit $i \in \llbracket 2, k \rrbracket$. De la même façon, si $P_1 \cap \dots \cap P_{i-1} \cap F_i$ est réalisé, les i -premiers lancers ne contribuent pas à la constitution d'une série de k -lancers. Ainsi la probabilité d'obtenir pour la première fois k « piles » consécutifs au n -ème lancer sachant $P_1 \cap \dots \cap P_{i-1} \cap F_i$ réalisé est égal à la probabilité d'obtenir pour la première fois k « piles » consécutifs en exactement $n - i$ lancers (du $(i + 1)$ -ème lancer au n -ème). Ainsi on a :

$$\forall n \geq k, \quad P_{P_1 \cap \dots \cap P_{i-1} \cap F_i}(T_k = n) = P(T_k = n - i).$$

Notons d'ailleurs que $P(T_k = n - i) = 0$ si $n - i < k$. On obtient alors :

$$\begin{aligned}
E(T_k|P_1 \cap \dots \cap P_{i-1} \cap F_i) &= \sum_{n=k}^{+\infty} nP_{P_1 \cap \dots \cap P_{i-1} \cap F_i}(T_k = n) \\
&= \sum_{n=k}^{+\infty} nP(T_k = n - i) \\
&= \sum_{n=k+i}^{+\infty} nP(T_k = n - i) \\
&= \sum_{n=k}^{+\infty} (n + i)P(T_k = n) \\
&= \sum_{n=k}^{+\infty} nP(T_k = n) + i \sum_{n=k}^{+\infty} P(T_k = n) \quad \text{car toutes les séries convergent} \\
&= E(T_k) + i.
\end{aligned}$$

Ainsi on a $E(T_k|P_1 \cap \dots \cap P_{i-1} \cap F_i) = E(T_k) + i$ pour tout $i \in \llbracket 2, k \rrbracket$.

- (d) Si l'évènement $P_1 \cap \dots \cap P_k$ est réalisé, alors on a obtenu une succession de k « pile » consécutifs lors des k premiers lancers, et donc $T_k = k$. Ainsi la loi conditionnelle de T_k sachant l'évènement $P_1 \cap \dots \cap P_k$ est la loi certaine égale à k . On obtient donc que :

$$E(T_k|P_1 \cap \dots \cap P_k) = E(k|P_1 \cap \dots \cap P_k) = k.$$

9. (a) D'après la formule de l'espérance totale appliquée au système complet d'évènements de la

question 8.(a), on a (en admettant que $E(T_k)$ existe) :

$$\begin{aligned}
 E(T_k) &= \left(\sum_{i=1}^k E(T_k | P_1 \cap \dots \cap P_{i-1} \cap F_i) P(P_1 \cap \dots \cap P_{i-1} \cap F_i) \right) \\
 &\quad + E(T_k | P_1 \cap \dots \cap P_k) P(P_1 \cap \dots \cap P_k) \\
 &= \left(\sum_{i=1}^k (E(T_k) + i) p^{i-1} (1-p) \right) + kp^k \\
 &= E(T_k) \sum_{i=1}^k p^{i-1} (1-p) + \sum_{i=1}^k i p^{i-1} (1-p) + kp^k \\
 &= E(T_k) \sum_{j=0}^{k-1} p^j + \sum_{j=0}^{k-1} (j+1) p^j (1-p) + kp^k
 \end{aligned}$$

D'où le résultat voulu.

(b) On a (somme des termes d'une progression géométrique de raison $p \neq 1$) :

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

Il faut à présent calculer $\sum_{j=0}^{k-1} (j+1)p^j$. On reconnaît ici la « dérivée » de la somme d'une suite géométrique. Soit donc $x \in]-1, 1[$, on a :

$$\sum_{i=0}^k x^i = \frac{1-x^{k+1}}{1-x}.$$

D'où en dérivant par rapport à x (possible car tout est dérivable), on a :

$$\sum_{i=1}^k i x^{i-1} = \frac{-(k+1)x^k(1-x) + (1-x^{k+1})}{(1-x)^2} = \frac{1-(k+1)x^k + kx^{k+1}}{(1-x)^2}.$$

D'où pour $x = p$, on a :

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

On obtient alors en substituant dans l'expression de la question précédente :

$$E(T_k) = E(T_k)(1-p^k) + \frac{1-(k+1)p^k + kp^{k+1}}{(1-p)} + kp^k$$

soit encore :

$$E(T_k)p^k = \frac{1-(k+1)p^k + kp^{k+1} + kp^k - kp^{k+1}}{(1-p)}$$

D'où finalement le résultat voulu :

$$E(T_k) = \frac{1-p^k}{qp^k}.$$

10. Il est évident que lorsque la première série de k « piles » consécutifs s'achève, alors on a déjà obtenu au minimum k « piles ». Et donc $S_k \leq T_k$. Par croissance de l'espérance, on a donc $E(S_k) \leq E(T_k)$. Soit encore, pour tout $k \in \mathbb{N}^*$ et tout $p \in]0, 1[$, on a :

$$\frac{k}{p} \leq \frac{1-p^k}{qp^k} \Leftrightarrow k(1-p)p^{k-1} \leq 1-p^k \Leftrightarrow kp^{k-1} - kp^k \leq 1-p^k \Leftrightarrow kp^{k-1} - 1 \leq kp^k - p^k = (k-1)p^k.$$

D'où le résultat.