



---

## Concours Blanc n°4 - Sujet B



*Mercredi 10 Mars*  
*Durée : 4 heures*

---

### Exercice 1

Cet exercice provient du sujet **EDHEC 2011**.

On désigne par  $E$  l'espace vectoriel des fonctions polynômiales de degré inférieur ou égal à 2 et on note  $\mathcal{B}$  la base  $(e_0, e_1, e_2)$  de  $E$ , où pour tout réel  $x$ , on a :  $e_0(x) = 1$ ,  $e_1(x) = x$  et  $e_2(x) = x^2$ .

On considère l'application, notée  $f$ , qui à toute fonction polynômiale  $P$  appartenant à  $E$  associe la fonction polynômiale  $f(P)$  définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, (f(P))(x) = 2xP(x) - (x^2 - 1)P'(x).$$

(1) (a) Soient  $P, Q$  deux éléments de  $E$  et  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ . On observe que

$$\begin{aligned} f(\lambda P + \mu Q)(x) &= 2x(\lambda P + \mu Q)(x) - (x^2 - 1)(\lambda P + \mu Q)'(x) \\ &= 2\lambda xP(x) + 2\mu xQ(x) - \lambda(x^2 - 1)P'(x) - \mu(x^2 - 1)Q'(x) \\ &= \lambda(2xP(x) - (x^2 - 1)P'(x)) + \mu(2xQ(x) - (x^2 - 1)Q'(x)) \\ &= \lambda f(P)(x) + \mu f(Q)(x) \end{aligned}$$

et  $f$  est bien linéaire.

(b) On utilise la définition de  $f$

$$\begin{aligned} f(e_0)(x) &= 2xe_0(x) - (x^2 - 1)e_0'(x) \\ &= 2x \\ &= 2e_1(x), \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f(e_1)(x) &= 2xe_1(x) - (x^2 - 1)e_1'(x) \\ &= 2x^2 - (x^2 - 1) \times 1 = x^2 + 1 \\ &= e_2(x) + e_0(x) \end{aligned}$$

et

$$\begin{aligned} f(e_2)(x) &= 2xe_2(x) - (x^2 - 1)e_2'(x) \\ &= 2x^3 - (x^2 - 1) \times (2x) = 2x \\ &= 2e_1(x) \end{aligned}$$

Ainsi, les images par  $f$  des trois vecteurs de la base canonique de  $E$  sont combinaisons linéaires de  $e_0, e_1$  et  $e_2$ . Par suite, tout élément de  $E$ , lui-même combinaison linéaire de  $e_0, e_1$  et  $e_2$  aura pour image par  $f$ , car celle-ci est linéaire, un élément encore combinaison linéaire de  $e_0, e_1$  et  $e_2$  donc élément de  $E$ ;  $f$  est donc un endomorphisme de  $E$ . Sa matrice dans la base canonique est alors

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

- (2) (a) L'image de  $f$  est engendrée par les vecteurs qui forment les colonnes de  $A$ . Comme la première et la troisième colonne sont les mêmes, on peut ne garder que les deux première et remplacer la première colonne par la moitié de celle-ci. Ainsi,

$$\text{Im}(f) = \text{Vect} \left( \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \text{Vect} \left( \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \text{Vect}(e_1; e_0 + e_2).$$

Ces deux vecteurs sont clairement non colinéaires; la dimension de l'image (et donc le rang de  $f$ ) est donc égale à 2. Par le théorème du rang, il suit que

$$\dim(\text{Ker}(f)) = 3 - 2 = 1,$$

en particulier 0 est valeur propre de  $f$ .

- (b) On pourrait résoudre  $AX = 0$  pour trouver une base de  $\text{Ker}(f)$ , mais remarquant que  $f(e_0) = f(e_2)$ , on peut en déduire que  $f(e_0 - e_2) = 0$  et que  $e_0 - e_2 \in \text{Ker}(f)$ . Ce vecteur étant non nul et la dimension du noyau étant déjà connue et égale à 1, il en forme une base.

$$\text{Ker}(f) = \text{Vect}(e_0 - e_2).$$

- (3) (a) Le calcul donne

$$A^3 = \begin{pmatrix} 0 & 4 & 0 \\ 8 & 0 & 8 \\ 0 & 4 & 0 \end{pmatrix} = 4A$$

ce qui permet d'écrire que  $A^3 - 4A = 0$  et d'en déduire que le polynôme  $X^3 - 4X = X(X^2 - 4)$  est un polynôme annulateur de  $A$ .

- (b) Le polynôme a trois racines qui sont 0, 2 et  $-2$  et qui sont donc les valeurs propres **possibles** pour  $A$ . On sait déjà que 0 est valeur propre. On vérifie donc pour les deux autres qu'elles le sont en résolvant les équations correspondantes.

- Pour  $\lambda = 2$

$$\begin{aligned} AX = 2X &\iff \begin{cases} -2x + y = 0 \\ 2x - 2y + 2z = 0 \\ y - 2z = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} z = x \\ y = 2x \end{cases} \\ &\iff X = \begin{pmatrix} x \\ 2x \\ x \end{pmatrix} = x \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

L'équation a des solutions  $X$  non nulles; 2 est bien valeur propre de  $f$  et on peut écrire

$$E_2 = \text{Vect}(e_0 + 2e_1 + e_2).$$

- Pour  $\lambda = -2$

$$\begin{aligned}
 AX = -2X &\iff \begin{cases} 2x + y = 0 \\ 2x + 2y + 2z = 0 \\ y + 2z = 0 \end{cases} \\
 &\iff \begin{cases} z = x \\ y = -2x \end{cases} \\
 &\iff X = \begin{pmatrix} x \\ -2x \\ x \end{pmatrix} = x \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

L'équation a des solutions  $X$  non nulles;  $-2$  est bien valeur propre de  $f$  et on peut écrire

$$E_{-2} = \text{Vect}(e_0 - 2e_1 + e_2).$$

Comme  $f$  admet trois valeurs propres distinctes, on peut conclure que  $f$  est bien diagonalisable.

(c) On voit tout de suite, car on connaît une base de  $\text{Im}(f)$ ,

$$e_0 + 2e_1 + e_2 = 1 \times (e_0 + e_2) + 2 \times e_1 \in \text{Im}(f) \implies E_2 = \text{Vect}(e_0 + 2e_1 + e_2) \subset \text{Im}(f).$$

et

$$e_0 - 2e_1 + e_2 = 1 \times (e_0 + e_2) - 2 \times e_1 \in \text{Im}(f) \implies E_{-2} = \text{Vect}(e_0 - 2e_1 + e_2) \subset \text{Im}(f).$$

## Exercice 2

Cet exercice provient aussi du sujet **EDHEC 2011**.

On considère la fonction  $f$  définie sur  $\mathbb{R}^+$  par  $f(x) = \begin{cases} \frac{2}{x^2} \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt, & \text{si } x > 0 \\ \frac{1}{2}, & \text{si } x = 0 \end{cases}$ .

(1) (a) Par croissance de la fonction exponentielle, si  $0 \leq t \leq x$ , on a

$$\begin{aligned}
 1 \leq e^t \leq e^x &\implies 2 \leq e^t + 1 \leq e^x + 1 \\
 &\implies \frac{1}{e^x + 1} \leq \frac{1}{e^t + 1} \leq \frac{1}{2}
 \end{aligned}$$

(b) En multipliant par  $t$  l'encadrement précédent, on obtient

$$\frac{t}{e^x + 1} \leq \frac{t}{e^t + 1} \leq \frac{t}{2}$$

Par positivité de l'intégrale, il suit que

$$\frac{x^2}{2(e^x + 1)} = \int_0^x \frac{t}{e^x + 1} dt \leq \int_0^x \frac{t dt}{e^t + 1} \leq \int_0^x \frac{t}{2} dt = x^2.$$

En multipliant par  $2/x^2$ , on a bien

$$\frac{1}{e^x + 1} \leq f(x) \leq \frac{1}{2}.$$

(c) Les deux termes qui encadrent  $f(x)$  tendent tous deux vers  $1/2$  en 0. Par le théorème des gendarmes,

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} f(x) = \frac{1}{2} = f(0),$$

et  $f$  est bien continue (à droite) en 0.

(2) (a) La fonction

$$\varphi : t \mapsto \frac{t}{e^t + 1}$$

est continue sur  $\mathbb{R}_+$ . Par le théorème fondamental de l'analyse, la fonction

$$x \mapsto \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt$$

est alors la primitive de  $\varphi$  qui s'annule en 0. À ce titre, elle est bien sûr  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}_+$ . De plus, la fonction

$$x \mapsto \frac{2}{x^2}$$

est aussi  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}_+^*$  comme multiple de l'inverse d'un polynôme qui ne s'annule pas. Par produit,  $f$  est bien de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}_+^*$ . De plus,

$$\begin{aligned} f'(x) &= -\frac{4}{x^3} \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt + \frac{2}{x^2} \times \frac{x}{e^x + 1} \\ &= -\frac{4}{x^3} \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt + \frac{4}{x^3} \times \frac{x^2}{2(e^x + 1)} \\ &= -\frac{4}{x^3} g(x), \end{aligned}$$

où on a posé

$$g(x) = \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt - \frac{x^2}{2(e^x + 1)}.$$

(b) On commence par dériver  $g$

$$\begin{aligned} g'(x) &= \frac{x}{e^x + 1} - \frac{4x(e^x + 1) - 2x^2 e^x}{4(e^x + 1)^2} \\ &= \frac{4x(e^x + 1) - 4x(e^x + 1) + 4x^2 e^x}{4(e^x + 1)^2} \\ &= \frac{x^2 e^x}{(e^x + 1)^2} \end{aligned}$$

quantité strictement positive sur  $\mathbb{R}_+^*$ . Ainsi  $g$  est strictement croissante sur  $\mathbb{R}_+^*$ . Étant clair que  $g$  est continue sur  $\mathbb{R}_+$  (les mêmes arguments que pour le caractère  $\mathcal{C}^1$  de  $f$  s'appliquent),  $g$  est en fait croissante sur  $\mathbb{R}_+$ . Comme  $g(0) = 0$ , on peut conclure que  $g(x) \geq 0$  pour tout  $x \in \mathbb{R}_+$ . Il suit alors que

$$\forall x \in \mathbb{R}_+^*, \quad f'(x) = -\frac{4}{x^3} g(x) < 0,$$

et  $f$  est (strictement) décroissante sur  $\mathbb{R}_+$ .

(3) (a) Observant que

$$\frac{t}{e^t + 1} \leq 1 \iff e^t + 1 \geq t \iff e^t \geq t - 1$$

on peut par exemple voir que, pour tout  $t > 0$

$$e^t = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} > 1 + t > t - 1.$$

(b) Par positivité de l'intégrale, l'inégalité précédente donne

$$0 \leq \int_0^x \frac{t}{e^t + 1} dt \leq \int_0^x dt = x$$

puis, en multipliant par  $2/x^2$ ,

$$0 \leq f(x) \leq \frac{2}{x}.$$

Les deux termes qui encadrent  $f(x)$  tendent vers 0 lorsque  $x \rightarrow +\infty$ , par le théorème des gendarmes, on peut conclure que

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} f(x) = 0.$$

## Exercice 3

Cet exercice est inspiré du sujet **ESSEC 2009**.

Dans cet exercice, on considère un  $n$ -échantillon  $(X_1, \dots, X_n)$  d'une variable aléatoire suivant une loi de Poisson de paramètre  $\theta$  inconnu ( $\theta \in ]0, +\infty[$ ). On souhaite estimer le paramètre  $\exp(-\theta)$ .

On note, pour  $k \in \llbracket 1; n \rrbracket$ ,  $S_k = \sum_{i=1}^k X_i$ , puis on définit, pour tout  $i \in \llbracket 1; n \rrbracket$ , la variable aléatoire  $Y_i$  par

$$Y_i = \begin{cases} 1, & \text{si } X_i = 0 \\ 0, & \text{sinon} \end{cases}, \quad \text{et on note } \bar{Y}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i.$$

- (1) D'après le cours, la somme de variables indépendantes suivant des loi de Poisson est encore une loi de Poisson dont le paramètre est égal à la somme des paramètres des variables sommées. Ainsi,

$$S_k \hookrightarrow \mathcal{P}(k\theta).$$

Chaque variable  $Y_i$  est clairement une variable de Bernoulli dont le paramètre est

$$P(Y_i = 1) = P(X_i = 0) = e^{-\theta}.$$

- (2) Toujours d'après le cours,  $n\bar{Y}_n$  est une somme de variables de Bernoulli indépendantes et de même paramètre, c'est donc une loi binomiale

$$n\bar{Y}_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, e^{-\theta}).$$

Il suit que

$$E(n\bar{Y}_n) = ne^{-\theta},$$

puis, par linéarité de l'espérance

$$E(\bar{Y}_n) = e^{-\theta},$$

et  $\bar{Y}_n$  est bien un estimateur (en tant que fonction de l'échantillon et qui ne dépend pas de  $\theta$ ) sans biais de  $e^{-\theta}$ .

- (3) L'estimateur étant sans biais, son risque quadratique est égal à sa variance. On a alors, d'après les formules du cours sur la variance d'une binomiale et avec les propriétés de la variance,

$$\begin{aligned} r(\bar{Y}_n) &= V(\bar{Y}_n) = V\left(\frac{1}{n} \times n\bar{Y}_n\right) \\ &= \frac{1}{n^2} V(n\bar{Y}_n) = \frac{ne^{-\theta}(1-e^{-\theta})}{n^2} \\ &= \frac{e^{-\theta}(1-e^{-\theta})}{n}. \end{aligned}$$

Le risque quadratique de  $\bar{Y}_n$  tend vers 0: c'est donc bien un estimateur convergent de  $e^{-\theta}$ .

- (4) On utilise la définition de probabilité conditionnelle

$$\begin{aligned} P_{[S_n=j]}(X_1 = 0) &= \frac{P(S_n = j \cap X_1 = 0)}{P(S_n = j)} \\ &= \frac{P(X_1 = 0 \cap \sum_{i=2}^n X_i = j)}{P(S_n = j)} \end{aligned}$$

Or, par le lemme des coalition,  $X_1$  et  $\sum_{i=2}^n X_i$  sont indépendantes, et, pour la même raison que précédemment,

$$\sum_{i=2}^n X_i \hookrightarrow \mathcal{P}((n-1)\theta).$$

Il suit que

$$\begin{aligned} P_{[S_n=j]}(X_1 = 0) &= \frac{P(X_1 = 0)P(\sum_{i=2}^n X_i = j)}{P(S_n = j)} \\ &= \frac{e^{-\theta} e^{-(n-1)\theta} \frac{((n-1)\theta)^j}{j!}}{e^{-n\theta} \frac{(n\theta)^j}{j!}} \\ &= \frac{(n-1)^j}{n^j} = \left(\frac{n-1}{n}\right)^j \\ &= \left(1 - \frac{1}{n}\right)^j, \end{aligned}$$

ce qu'on voulait.

On introduit alors, pour  $n \in \mathbb{N}^*$ , l'estimateur  $T_n = \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{S_n}$ .

- (5) D'après le théorème de transfert,

$$T_n \text{ admet une espérance} \iff \sum_{k \geq 0} \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k P(S_n = k) \text{ converge.}$$

Or,

$$\begin{aligned} \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k P(S_n = k) &= \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k e^{-n\theta} \frac{(n\theta)^k}{k!} \\ &= e^{-n\theta} \left[\left(1 - \frac{1}{n}\right) n\theta\right]^k \times \frac{1}{k!} \end{aligned}$$

et on reconnaît le multiple du terme général d'une série exponentielle convergence de paramètre

$$\left(1 - \frac{1}{n}\right) n\theta.$$

Ainsi,  $T_n$  admet une espérance et

$$\begin{aligned} E(T_n) &= e^{-n\theta} \sum_{k=0}^{+\infty} \left[ \left(1 - \frac{1}{n}\right) n\theta \right]^k \times \frac{1}{k!} \\ &= e^{-n\theta} \exp \left( \left(1 - \frac{1}{n}\right) n\theta \right) \\ &= \exp(-\theta), \end{aligned}$$

et  $T_n$  est encore un estimateur sans biais de  $\exp(-\theta)$ .

(6) Toujours d'après le théorème de transfert,

$$\begin{aligned} T_n \text{ admet une variance} &\iff T_n^2 \text{ admet une espérance} \\ &\iff \sum_{k \geq 0} \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{2k} P(S_n = k) \text{ converge.} \end{aligned}$$

C'est encore une série exponentielle, cette fois de paramètre

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

Ainsi  $T_n$  admet une variance, son moment d'ordre 2 vaut

$$\begin{aligned} E(T_n^2) &= \exp(-n\theta) \exp \left( \left(1 - \frac{1}{n}\right)^2 n\theta \right) \\ &= \exp \left( -2\theta + \frac{\theta}{n} \right) \end{aligned}$$

Par la formule de König-Huyguens, on obtient alors

$$\begin{aligned} V(T_n) &= E(T_n^2) - E(T_n)^2 \\ &= \exp \left( -2\theta + \frac{\theta}{n} \right) - \exp(-\theta)^2 \\ &= \exp(-2\theta) \left( \exp \left( \frac{\theta}{n} \right) - 1 \right). \end{aligned}$$

Comme  $\theta/n \rightarrow 0$ ,  $e^{\theta/n} - 1 \rightarrow 0$  et  $V(T_n) \rightarrow 0$ . Comme  $T_n$  est un estimateur sans biais de  $e^{-\theta}$ , son risque quadratique est égal à sa variance et tend donc vers 0; c'est encore un estimateur convergent.

(7) On souhaite comparer les performances de  $\bar{Y}_n$  et  $T_n$  en tant qu'estimateurs de  $\exp(-\theta)$ .

(a) La fonction exponentielle est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}$  et *a fortiori* sur  $[0; \theta]$ . Sa dérivée est encore la fonction exponentielle qui admet pour minimum 1 et pour maximum  $\exp(\theta)$  sur  $[0; \theta]$ . Ainsi, par l'inégalité des accroissements finis sur ce même intervalle

$$1 \times (\theta - 0) \leq \exp(\theta) - \exp(0) \leq e^\theta(\theta - 0)$$

ou encore

$$\theta \leq e^\theta - 1 \leq e^\theta \theta.$$

En divisant par  $\theta > 0$ , on a bien

$$1 \leq \frac{\exp(\theta) - 1}{\theta} \leq \exp(\theta).$$

- (b) La fonction  $h$  (dont la variable est  $t$  et pas  $\theta$ , attention!) est bien dérivable sur  $[0; 1]$  comme combinaison de fonctions usuelles dérivables sur ce même intervalle. Pour  $t \in [0; 1]$ , on a

$$h'(t) = e^\theta - 1 - \theta e^{t\theta} = \theta \left( \frac{e^\theta - 1}{\theta} - e^{t\theta} \right)$$

On a donc

$$h'(t) \geq 0 \iff t \leq \frac{1}{\theta} \ln \left( \frac{e^\theta - 1}{\theta} \right) = t_0$$

(Observons que l'inégalité du (a) permet de voir que

$$t_0 \leq \frac{1}{\theta} \ln(e^\theta) = 1$$

et donc  $t_0 \in [0; 1]$ ). Notant

$$M = h(t_0) = h \left( \frac{1}{\theta} \ln \left( \frac{e^\theta - 1}{\theta} \right) \right),$$

on a les variations de  $h$

$t$	0	$t_0$	1
$h'(t)$		+	0
			-
$h$			
	0	$M$	0

En particulier, pour tout  $t \in [0; 1]$ ,

$$h(t) \geq 0.$$

- (c) En utilisant l'inégalité précédente avec  $t = 1/n$ , on obtient

$$\frac{e^\theta}{n} + \left(1 - \frac{1}{n}\right) - \exp\left(\frac{\theta}{n}\right) \geq 0 \iff \exp\left(\frac{\theta}{n}\right) \leq \frac{e^\theta}{n} + \left(1 - \frac{1}{n}\right) = \frac{\exp(\theta)}{n} + \frac{n-1}{n},$$

ce qu'on voulait.

- (d) L'estimateur le plus performant est celui au risque quadratique le plus petit. On a

$$r(\bar{Y}_n) = \frac{e^{-\theta}(1 - e^{-\theta})}{n}, \quad r(T_n) = \exp(-2\theta) \left( \exp\left(\frac{\theta}{n}\right) - 1 \right).$$

D'après ce qui précède,

$$\exp\left(\frac{\theta}{n}\right) - 1 \leq \frac{\exp(\theta)}{n} + \frac{n-1}{n} - 1 = \frac{\exp(\theta)}{n} - \frac{1}{n} = \frac{\exp(\theta) - 1}{n}.$$

Mais alors

$$r(T_n) = e^{-2\theta} \left( \exp\left(\frac{\theta}{n}\right) - 1 \right) \leq e^{-\theta} e^{-\theta} \left( \frac{\exp(\theta) - 1}{n} \right) = \frac{e^{-\theta}(1 - e^{-\theta})}{n} = r(\bar{Y}_n)$$

et  $T_n$  est donc plus performant que  $\bar{Y}_n$ .

## (8) Simulation informatique.

- (a) Il faut dans les deux cas générer une matrice aléatoire  $X$  dont chaque coefficient est la réalisation d'une variable de loi de Poisson de paramètre  $\theta$ . Il manque donc à chaque fois

`X=grand(m, n, 'poi', theta)`

- (b) Il est clair qu'il s'agit de réalisation des estimateurs  $\bar{Y}_n$  et  $T_n$ . Reste à savoir qui est qui. Déjà, les valeurs semblent se concentrer autour de la ligne en rouge qui est la droite d'équation  $y = e^{-2}$  or les deux estimateurs sont censés donner des estimations de  $e^{-\theta}$ , on peut donc penser que  $\theta = 2$ . Les losanges sont moins dispersés que les + laissant penser qu'ils représentent le meilleur estimateur, à savoir  $T_n$ . Ce qui donne:

```
n=1000; m=25
theta=2
M=estimateur1(theta, m, n)
T=estimateur2(theta, m, n)
plot2d(M, style=-1) //-1 donne des +
plot2d(T, style=-4) //-4 donne des losanges
plot2d(0:m, exp(-2)*ones(1, m+1), style=5) //5 donne une ligne brisée rouge
```

## Problème

### Partie I - Formule de sommation par parties et critère d'Abel

Soient  $(a_n)$  et  $(b_n)$  deux suites. On note,

$$B_n = \sum_{k=1}^n b_k \quad \text{et} \quad S_n = \sum_{k=1}^n a_k b_k.$$

- (1) L'idée principale de cette question est d'observer que

$$b_k = B_k - B_{k-1}, \quad k \geq 2.$$

et que  $b_1 = B_1$ . Ainsi,

$$\begin{aligned} S_n = \sum_{k=1}^n a_k b_k &= a_1 b_1 + \sum_{k=2}^n a_k (B_k - B_{k-1}) \\ &= a_1 B_1 + \sum_{k=2}^n a_k B_k - \sum_{k=2}^n a_k B_{k-1} \\ &= \sum_{k=1}^n a_k B_k - \sum_{k=1}^{n-1} a_{k+1} B_k \quad (\text{changement d'indice}) \\ &= a_{n+1} B_n - \sum_{k=1}^n B_k (a_k - a_{k+1}), \end{aligned}$$

ce qui est bien la formule attendue.

- (2) Supposons donc que

- ★ La suite  $(a_n)$  tend vers 0;
- ★ la suite  $(B_n)$  est bornée;
- ★ la série  $\sum (a_{k+1} - a_k)$  converge absolument.

On peut alors déduire que

- la suite  $(a_n B_n)$  converge vers 0. En effet, comme  $(B_n)$  est bornée, il existe  $M \geq 0$  tel que, pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $|B_n| \leq M$ . Il suit que, pour tout  $n \in \mathbb{N}$

$$-M a_n \leq a_n B_n \leq M a_n$$

et par le théorème des gendarmes,  $a_n B_n$  tend bien vers 0;

- La série  $\sum B_k(a_k - a_{k+1})$  converge (absolument). En effet,

$$|B_k(a_k - a_{k+1})| \leq M|a_{k+1} - a_k|$$

et comme par hypothèse la série  $\sum(a_k - a_{k+1})$  converge absolument, le critère de comparaison pour les séries à termes positifs permet d'affirmer que la série  $\sum B_k(a_k - a_{k+1})$  converge absolument et donc converge.

Ainsi, la somme partielle  $S_n$  admet une limite finie, ce qui est la définition d'une série convergente.

## Partie II - Semi-convergence d'une série par le critère d'Abel

On considère la série  $\sum (-1)^n \sqrt{n} \ln\left(\frac{n+2}{n}\right)$ .

- (3) On énonce les formules des DL en 0, à l'ordre 2, qu'on connaît sur le bout des doigts:

$$\ln(1+u) = u - \frac{u^2}{2} + o(u^2), \quad \text{et} \quad \sqrt{1+u} = 1 + \frac{u}{2} - \frac{u^2}{8} + o(u^2).$$

- (4) On commence par réécrire la quantité dans le log.

$$\begin{aligned} a_n &= \sqrt{n} \ln\left(\frac{n+2}{n}\right) \\ &= \sqrt{n} \ln\left(1 + \frac{2}{n}\right) \\ &= \sqrt{n} \left(\frac{2}{n} - \frac{2}{n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right)\right) \\ &= \frac{2\sqrt{n}}{n} + o\left(\frac{\sqrt{n}}{n}\right) \\ &\sim \frac{2}{\sqrt{n}}, \quad n \rightarrow +\infty. \end{aligned}$$

- (5) Comme

$$\left|(-1)^n \sqrt{n} \ln\left(\frac{n+2}{n}\right)\right| = a_n \sim \frac{2}{\sqrt{n}}, \quad n \rightarrow +\infty,$$

le critère d'équivalence (en comparaison à une série de Riemann divergente) permet d'affirmer que la série ne converge pas absolument.

- (6) On utilise les DL rappelés ci-dessus.

$$\begin{aligned} a_n - a_{n+1} &= \sqrt{n} \ln\left(1 + \frac{2}{n}\right) - \sqrt{n+1} \ln\left(1 + \frac{2}{n+1}\right) \\ &= \sqrt{n} \left(\ln\left(1 + \frac{2}{n}\right) - \sqrt{1 + \frac{1}{n}} \ln\left(1 + \frac{2}{n+1}\right)\right) \\ &= \sqrt{n} \left(\frac{2}{n} + \frac{2}{n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) - \left(1 + \frac{1}{2n} - \frac{1}{8n^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right)\right) \left(\frac{2}{n+1} - \frac{2}{(n+1)^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right)\right)\right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
a_n - a_{n+1} &= \sqrt{n} \left( \frac{2}{n} - \frac{2}{n^2} - \frac{1}{n(n+1)} - \frac{2}{n+1} + \frac{2}{(n+1)^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \\
&= \sqrt{n} \left( \frac{2}{n(n+1)} - \frac{1}{n(n+1)} + \frac{2n^2 - 2(n+1)^2}{n^2(n+1)^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \\
&= \sqrt{n} \left( \frac{1}{n(n+1)} + \frac{2-4n}{n^2(n+1)^2} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \\
&= \sqrt{n} \left( \frac{1}{n(n+1)} + o\left(\frac{1}{n^2}\right) \right) \\
&\underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{\sqrt{n}}{n^2} = \frac{1}{n\sqrt{n}}
\end{aligned}$$

(7) On vérifie que les hypothèses du critères sont bien satisfaites:

- Comme  $a_n \sim 2/\sqrt{n}$ , on a bien que  $a_n \rightarrow 0$ ;
- La suite  $(B_n)$  est bornée. En effet

$$B_n = \sum_{k=1}^n (-1)^k = \begin{cases} 0, & \text{si } n \text{ est pair} \\ 1, & \text{sinon.} \end{cases}$$

Donc  $|B_n| \leq 1$ ;

- La série  $\sum (a_k - a_{k+1})$  converge absolument. En effet,

$$|a_k - a_{k+1}| = a_k - a_{k+1} \sim \frac{1}{k\sqrt{k}}$$

et par équivalence avec une série de Riemann convergente, on a bien la convergence.

Tous les critères sont satisfaits, la série considérée converge.

### Partie III - Partie entière et partie décimale d'une variable gaussienne

On dit qu'une variable aléatoire à valeurs dans  $\mathbb{Z}$  admet une espérance si et seulement si **les deux** séries de termes généraux respectifs  $nP(X = n)$  et  $nP(X = -n)$  convergent. Dans ce cas,

$$E(X) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n kP(X = k) - \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n kP(X = -k).$$

Soit  $T$  une variable aléatoire normale centrée réduite, on pose  $X = \lfloor T \rfloor$  et  $Y = T - X$ . Dans toute cette partie, on note  $\Phi$  la fonction de répartition de  $T$ . On donne

$$\Phi\left(\frac{1}{2}\right) \simeq 0.6915, \quad \text{et} \quad \Phi(1) \simeq 0.8413.$$

(8)  $T$  prend ses valeurs dans  $\mathbb{R}$  tout entier donc  $X = \lfloor T \rfloor$  prend ses valeurs dans  $\mathbb{Z}$ . Soit  $k \in \mathbb{Z}$

$$\begin{aligned}
P(X = k) &= P(\lfloor T \rfloor = k) = P(k \leq T < k+1) \\
&= P(T < k+1) - P(T < k) \\
&= \Phi(k+1) - \Phi(k).
\end{aligned}$$

(9) Soit  $x \in \mathbb{R}$ . D'après les propriétés de symétrie de la densité de  $T$ , on sait que

$$\Phi(-x) = P(T \leq -x) = P(T \geq x) = 1 - P(T < x) = 1 - \Phi(x).$$

Soit alors  $k \in \mathbb{Z}$ , d'après la question précédente,

$$P(X = -k) = \Phi(-k+1) - \Phi(-k) = 1 - \Phi(k-1) - 1 + \Phi(k) = \Phi(k) - \Phi(k-1) = P(X = k-1).$$

(10) Soit  $k \in \mathbb{N}$ . On sait que  $\Phi$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}$  et *a fortiori* sur  $[k; k+1]$ . On a de plus,

$$\forall x \in [k, k+1], \quad |\Phi'(x)| = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-k^2/2}.$$

Ainsi, par l'inégalité des accroissements finis, on obtient bien

$$\Phi(k+1) - \Phi(k) = |\Phi(k+1) - \Phi(k)| \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-k^2/2} |k+1 - k| = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-k^2/2}.$$

(11) Pour que cette espérance existe, il faut que les deux séries de termes généraux respectifs  $kP(X = k)$  et  $kP(X = -k)$  convergent.

- D'après la question précédente

$$0 \leq kP(X = k) = k(\Phi(k+1) - \Phi(k)) \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} k e^{-k^2/2}.$$

Or, il est relativement clair, par croissance comparée, que

$$k e^{-k^2/2} = o\left(\frac{1}{k^2}\right), \quad k \rightarrow +\infty.$$

Par comparaison (pour des séries à termes positifs) par négligeabilité à une série de Riemann convergente, on peut conclure à la convergence de la première série, de terme général  $kP(X = k)$ .

- D'autre part, avec ce qui précède,

$$0 \leq kP(X = -k) = kP(X = k-1) = k(\Phi(k) - \Phi(k-1)) \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} k e^{-(k-1)^2/2}.$$

Pour le même argument que précédemment, on a à nouveau convergence de la série de terme général  $kP(X = -k)$ .

On peut donc conclure que  $E(X)$  existe.

(12) (a) On reprend les notations de la Question (1) de la Partie I, en posant

$$B_k = k, \quad a_k = P(X = k-1),$$

(avec évidemment  $b_k = 1$ ), ce qui donne

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n k(P(X = k) - P(X = -k)) &= \sum_{k=1}^n k(P(X = k) - P(X = k-1)) = \sum_{k=1}^n B_k(a_{k+1} - a_k) \\ &= a_{n+1}B_n - S_n = nP(X = n) - \sum_{k=1}^n P(X = k-1) \\ &= n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) - \sum_{k=1}^n (\Phi(k) - \Phi(k-1)) \\ &= n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) - \Phi(n) + \Phi(0) \quad (\text{par télescopage}), \end{aligned}$$

ce qui est bien la formule attendue.

$$\sum_{k=1}^n k(P(X = k) - P(X = -k)) = n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) + \Phi(0) - \Phi(n).$$

(b) Par l'inégalité obtenue à la Question (10), on a

$$0 \leq n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} n e^{-n^2/2}$$

Or, toujours par croissance comparé,  $ne^{-n^2/2} \rightarrow 0$ . Par le théorème des gendarmes, il suit que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} n(\Phi(n+1) - \Phi(n)) = 0$$

puis que

$$\begin{aligned} E(X) &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n k(P(X=k) - P(X=-k)) \\ &= \Phi(0) - \lim_{n \rightarrow +\infty} \Phi(n) = \Phi(0) - 1 \\ &= \frac{1}{2} - 1 = -\frac{1}{2}. \end{aligned}$$

- (13) L'écart entre un nombre réel et sa partie entière est un nombre réel de  $[0; 1[$  donc  $Y(\Omega) = [0; 1[$ . Notamment, si  $y < 0$ , alors  $F_Y(y) = 0$  et si  $y \geq 1$ ,  $F_Y(y) = 1$ . Soit alors  $y \in [0; 1[$ , par la formule des probabilités totales appliquées au s.c.e  $\{X = k\} : \in \mathbb{Z}\}$ , on a

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y \leq y) = P(T - X \leq y) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} P(T - X \leq y \cap X = k) + \sum_{k=1}^{+\infty} P(T - X \leq y \cap X = -k) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} P(k \leq T \leq k + y) + \sum_{k=1}^{+\infty} P(-k \leq T \leq -k + y) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(-k + y) - \Phi(-k)) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k) - \Phi(k - y)) \\ &= \Phi(y) - \Phi(0) + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k - y)) \end{aligned}$$

où l'opération sur les sommes est bien licite :

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k) - \Phi(k - y)) &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k) - \Phi(k - y)) \\ &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k + y) - \Phi(k)) + \sum_{k=1}^n (\Phi(k) - \Phi(k - y)) \\ &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k + y) - \Phi(k) + \Phi(k) - \Phi(k - y)) \\ &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^n (\Phi(k + y) - \Phi(k - y)) \\ &= \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k + y) - \Phi(k - y)), \end{aligned}$$

car la série de terme général  $\Phi(k + y) - \Phi(k - y)$  est bien convergente (on peut encore utiliser l'inégalité des accroissements finis pour majorer par une exponentielle elle-même négligeable devant  $1/k^2$ ). On attendait pas autant de rigueur pour cette question. Au final, on a bien

montré que

$$\forall y \in [0, 1[, \quad F_Y(y) = \Phi(y) - \frac{1}{2} + \sum_{k=1}^{+\infty} (\Phi(k+y) - \Phi(k-y)).$$

(14) (a) On propose le programme suivant, sans ambiguïté

```
function U=sampleY(N)
    T=grand(1, N, 'nor', 0, 1)
    X=floor(T)
    U=T-X
endfunction
```

(b) On observe qu'environ la moitié de l'effectif est réparti dans chacune des deux classes (la moitié entre 0 et 1/2 et l'autre moitié entre 1/2 et 1). On peut alors notamment conjecturer que

$$F_Y\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{1}{2}.$$

(15) Comme  $k - 1/2 = k - 1 + 1/2$ , on a en particulier

$$\Phi\left(k + \frac{1}{2}\right) - \Phi\left(k - \frac{1}{2}\right) = \Phi\left(k + \frac{1}{2}\right) - \Phi\left(k - 1 + \frac{1}{2}\right)$$

faisant apparaître le terme d'une somme télescopique. Il suit que

$$\begin{aligned} F_Y\left(\frac{1}{2}\right) &= \Phi\left(\frac{1}{2}\right) - \frac{1}{2} + \sum_{k=1}^{+\infty} \left(\Phi\left(k + \frac{1}{2}\right) - \Phi\left(k - \frac{1}{2}\right)\right) \\ &= \Phi\left(\frac{1}{2}\right) - \frac{1}{2} + \sum_{k=1}^{+\infty} \left(\Phi\left(k + \frac{1}{2}\right) - \Phi\left(k - 1 + \frac{1}{2}\right)\right) \\ &= \Phi\left(\frac{1}{2}\right) - \frac{1}{2} + \lim_{n \rightarrow +\infty} \Phi\left(n + \frac{1}{2}\right) - \Phi\left(\frac{1}{2}\right) \\ &= \frac{1}{2}, \end{aligned}$$

ce qui est bien le résultat conjecturé.

(16) Commençons par calculer. D'une part,

$$\begin{aligned} P\left([X = 0] \cap [Y \leq \frac{1}{2}]\right) &= P\left(0 \leq T \leq \frac{1}{2}\right) \\ &= \Phi\left(\frac{1}{2}\right) - \Phi(0) \\ &\simeq 0.1915 \end{aligned}$$

D'autre part,

$$\begin{aligned} P(X = 0)P\left(Y \leq \frac{1}{2}\right) &= P(0 \leq T < 1)F_Y\left(\frac{1}{2}\right) \\ &= (\Phi(1) - \Phi(0)) \times \frac{1}{2} \\ &\simeq 0.17065 \end{aligned}$$

Ainsi,

$$P\left([X = 0] \cap [Y \leq \frac{1}{2}]\right) \neq P(X = 0)P\left(Y \leq \frac{1}{2}\right)$$

et les variables  $X$  et  $Y$  ne sont pas indépendantes.