

Correction Ecricome 2007

Voie scientifique

La correction comporte 20 pages.

Exercice 1

1. On rappelle que lorsque x est au voisinage de 0 :

$$\begin{aligned} \ln(1+x) &= x - \frac{1}{2}x^2 + o(x^2) \\ \exp x &= 1 + x + \frac{1}{2}x^2 + o(x^2) \end{aligned}$$

Ainsi par *composition* des développements limités, lorsque x est au voisinage de 0 :

$$\begin{aligned} \ln(2 - e^x) &= \ln\left(2 - \left(1 + x + \frac{1}{2}x^2\right) + o(x^2)\right) \\ &= \ln\left(1 - x - \frac{1}{2}x^2 + o(x^2)\right) \\ &= \left(-x - \frac{1}{2}x^2\right) - \frac{1}{2}\left(x - \frac{1}{2}x^2\right)^2 + o(x^2) \\ &= -x - \frac{1}{2}x^2 - \frac{1}{2}x^2 + o(x^2) \text{ par troncature} \\ &= \boxed{-x - x^2 + o(x^2)} \end{aligned} \tag{1}$$

2. _

(a) Pour tout k supérieur ou égal à 2, nous avons les implications suivantes :

$$\begin{aligned} 0 < \frac{1}{k} \leq \frac{1}{2} &\implies 1 < e^{\frac{1}{k}} < e^{\frac{1}{2}} \text{ par croissance de exp} \\ &\implies -e^{\frac{1}{2}} < -e^{\frac{1}{k}} < -1 \\ &\implies 2 - e^{\frac{1}{2}} < 2 - e^{\frac{1}{k}} < 1 \\ &\implies 2 - \sqrt{e} < 2 - e^{\frac{1}{k}} < 1 \\ &\implies 0 < 2 - e^{\frac{1}{k}} < 1 \end{aligned}$$

Conclusion :

$$\boxed{\forall k \geq 2, \quad 0 < 2 - e^{\frac{1}{k}} < 1} \tag{2}$$

(b) D'après (2) :

$$\forall k \geq 2, \quad \ln\left(2 - e^{\frac{1}{2}}\right) < \ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) < 0$$

par croissance de \ln sur \mathbb{R}_+^* donc :

$$\boxed{\forall k \geq 2, \quad \ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) < 0}$$

(c) Puisque $\lim_{k \rightarrow +\infty} \frac{1}{k} = 0$ alors selon (1) :

$$-\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) \underset{+\infty}{\sim} \frac{1}{k}$$

où $\sum_k \frac{1}{k}$ diverge en tant que *série harmonique* (*série de Riemann de paramètre 1*). En utilisant le *critère d'équivalence appliqué aux séries à termes positifs* nous pouvons dire que la série $\sum_k -\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right)$ diverge aussi.

Conclusion :

$$\boxed{\sum_k \ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) \text{ diverge}}$$

(d) La suite $(V_n)_{n \in \mathbb{N}_2}$ est décroissante car V_n représente une somme de termes négatifs alors comme la série de terme général $\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right)$ diverge :

$$\boxed{\lim_{n \rightarrow +\infty} V_n = -\infty}$$

Enfin comme nous savons $\lim_{t \rightarrow -\infty} e^t = 0$ nous pouvons conclure que :

$$\boxed{\lim_{n \rightarrow +\infty} u_n = 0}$$

3. _

(a) Nous avons :

$$\begin{aligned} \forall n \geq 2, \ln(nu_n) &= \ln n + \ln u_n \quad (u_n > 0) \\ &= \ln n + V_n \\ &= \ln n + \sum_{k=2}^n \ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) \end{aligned} \tag{3}$$

D'autre part :

$$\begin{aligned} \sum_{k=2}^n -\ln\left(1 - \frac{1}{k}\right) &= \sum_{k=2}^n -\ln\left(\frac{k-1}{k}\right) \\ &= \sum_{k=2}^n \ln\left(\frac{k}{k-1}\right) \\ &= \sum_{k=2}^n (\ln k - \ln(k-1)) \\ &= \sum_{k=2}^n \ln k - \sum_{k=1}^{n-1} \ln k \\ &= \ln n - \ln 1 \\ &= \ln n \end{aligned} \tag{4}$$

Conclusion : selon (3) et (4)

$$\forall n \geq 2, \ln(nu_n) = \sum_{k=2}^n -\ln\left(1 - \frac{1}{k}\right) + \sum_{k=2}^n \ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right)$$

d'où :

$$\boxed{\forall n \geq 2, \ln(nu_n) = \sum_{k=2}^n \left[\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{k}\right) \right]}$$

- (b) Pour obtenir un équivalent de $\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{k}\right)$ (qui est une différence) quand k tend vers $+\infty$ nous aurons recours à un *développement limité* au voisinage de l'infini qui s'impose. Posons pour $k \geq 2$, $u = \frac{1}{k}$, on a :

$$\begin{aligned} \ln(2 - e^u) - \ln(1 - u) &= (-u - u^2) - \left(-u - \frac{1}{2}u^2\right) + o(u^2) \\ &= -\frac{1}{2}u^2 + o(u^2) \end{aligned}$$

et par substitution de $\frac{1}{x}$ à u :

$$\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{k}\right) = -\frac{1}{2k^2} + o\left(\frac{1}{k^2}\right)$$

Comme la *partie principale* du développement limité vaut $-\frac{1}{2k^2}$ alors :

$$\boxed{\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{k}\right) \underset{+\infty}{\sim} -\frac{1}{2k^2}} \quad (5)$$

- (c) D'après le résultat (5) de la question précédente nous pouvons affirmer que la série de terme général $-\left(\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{k}\right)\right)$ converge en utilisant le *critère d'équivalence appliqué aux séries à termes positifs* puisque $\sum_k \frac{1}{2k^2}$ converge en tant que série proportionnelle à la *série de Riemann* de paramètre $2 > 1$. Ainsi :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} -\sum_{k=2}^n \left[\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{k}\right) \right]$$

est constante et donc :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=2}^n \left[\ln\left(2 - e^{\frac{1}{k}}\right) - \ln\left(1 - \frac{1}{k}\right) \right]$$

est constante aussi. Autrement dit il existe un réel α tel que :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \ln(nu_n) = \alpha$$

autrement dit :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} nu_n = e^\alpha > 0$$

ce qui équivaut à dire que (c'est la *caractérisation de l'équivalence*) :

$$\exists K > 0 \mid nu_n \underset{+\infty}{\sim} K$$

autrement dit :

$$\boxed{\exists K > 0 \mid u_n \underset{+\infty}{\sim} \frac{K}{n}}$$

Comme $\frac{K}{n}$ est un terme général proportionnel à la *série harmonique* divergente, le *critère d'équivalence appliqué aux séries à termes positifs* permet de conclure que :

la série de terme général u_n est divergente

4. Posons pour tout entier n supérieur ou égal à 2, $S_n = \sum_{k=2}^n (-1)^k u_k$.

(a) Nous avons :

$$\forall n \geq 2, \quad u_{n+1} - u_n = \exp V_{n+1} - \exp V_n$$

Or comme tous les termes de la somme définissant V_n sont négatifs, la suite $(V_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est décroissante dans ce cas :

$$\begin{aligned} \forall n \geq 2, \quad \exp V_{n+1} &\leq \exp V_n \text{ par croissance de } \exp \\ \text{soit } u_{n+1} &\leq u_n \end{aligned}$$

Conclusion :

la suite $(u_n)_{n \geq 2}$ est décroissante

(b) Nous avons :

$$\begin{aligned} \forall n \geq 1, \quad S_{2n+2} - S_{2n} &= \sum_{k=2}^{2n+2} (-1)^k u_k - \sum_{k=2}^{2n} (-1)^k u_k \\ &= (-1)^{2n+2} u_{2n+2} + (-1)^{2n+1} u_{2n+1} \\ &= u_{2n+2} - u_{2n+1} \\ &\leq 0 \text{ car } (u_n)_{n \geq 2} \text{ est décroissante} \end{aligned}$$

et :

$(S_{2n})_{n \geq 1}$ est décroissante

De même :

$$\begin{aligned} \forall n \geq 1, \quad S_{2n+3} - S_{2n+1} &= \sum_{k=2}^{2n+3} (-1)^k u_k - \sum_{k=2}^{2n+1} (-1)^k u_k \\ &= (-1)^{2n+3} u_{2n+3} + (-1)^{2n+2} u_{2n+2} \\ &= -u_{2n+3} + u_{2n+2} \\ &\geq 0 \text{ car } (u_n)_{n \geq 2} \text{ est décroissante} \end{aligned}$$

et :

$(S_{2n+1})_{n \geq 1}$ est croissante

Enfin :

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow +\infty} |S_{2n+2} - S_{2n+1}| &= \lim_{n \rightarrow +\infty} u_{2n+2} \\ &= 0 \end{aligned}$$

car $(u_{2n+2})_{n \geq 0}$ converge vers 0 en tant que *suite extraite* de $(u_n)_{n \geq 1}$ qui converge elle-même vers 0 selon la **question 2.d**.

Conclusion : comme

- $(S_{2n})_{n \geq 1}$ est décroissante,
- $(S_{2n+1})_{n \geq 1}$ est croissante,
- $\lim_{n \rightarrow +\infty} |S_{2n+2} - S_{2n+1}| = 0$

$(S_{2n})_{n \geq 1}$ et $(S_{2n+1})_{n \geq 1}$ sont adjacentes

(c) Les deux sous-suites $(S_{2n})_{n \geq 1}$ et $(S_{2n+1})_{n \geq 1}$, d'ordre pair et d'ordre impair, sont adjacentes, elles convergent vers une limite commune qui fait que la suite $(S_n)_{n \geq 1}$, dont elles sont extraites, est convergente. Autrement dit par définition de la convergence d'une série :

la série $\sum_n (-1)^n u_n$ est convergente

Exercice 2

1. Pour fixer les idées notons :

- $A = (a_{i,j})_{(i,j) \in ([1,n])^2}$,
- ${}^tA = (c_{i,j})_{(i,j) \in ([1,n])^2}$ où $\forall (i,j) \in ([1,n])^2, c_{i,j} = a_{j,i}$
- $B = (b_{i,j})_{(i,j) \in ([1,n])^2}$
- ${}^tAB = (d_{i,j})_{(i,j) \in ([1,n])^2}$ où $\forall (i,j) \in ([1,n])^2, d_{i,j} = \sum_{k=1}^n c_{i,k} b_{k,j}$.

Ainsi :

$$\begin{aligned} \varphi(A, B) &= Tr({}^tAB) \\ &= \sum_{i=1}^n d_{i,i} \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n c_{i,k} b_{k,i} \\ &= \boxed{\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{k,i} b_{k,i}} \end{aligned}$$

- Montrons que φ est un produit scalaire sur $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$.
 - Tout d'abord φ est une *forme* car $Tr({}^tAB) \in \mathbb{R}$,
 - Soit a et b deux réels, A, B et C trois matrices de $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, alors :

$$\begin{aligned} \varphi(aA + bB, C) &= Tr({}^t(aA + bB)C) \\ &= Tr((a({}^tA) + b({}^tB))C) \text{ par linéarité de la transposition} \\ &= Tr(a({}^tAC) + b({}^tBC)) \text{ en développant} \\ &= aTr({}^tAC) + bTr({}^tBC) \text{ par linéarité } Tr \\ &= a\varphi(A, C) + b\varphi(B, C) \end{aligned}$$

cela permet de dire φ est *linéaire à gauche* ou *linéaire par rapport à la première place*.

– Nous avons :

$$\begin{aligned} \varphi(A, B) &= Tr({}^tAB) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{k,i} b_{k,i} \end{aligned} \tag{6}$$

$$\begin{aligned} \text{et } \varphi(B, A) &= Tr({}^tBA) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n b_{k,i} a_{k,i} \end{aligned} \tag{7}$$

Selon (6) et (7) par *commutativité du produit dans* \mathbb{R} :

φ est symétrique

– Nous avons :

$$\begin{aligned} \varphi(A, A) &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{k,i} a_{k,i} \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n (a_{k,i})^2 \\ &\geq 0 \end{aligned}$$

φ est positive

– Enfin :

$$\begin{aligned} \varphi(A, A) = 0 &\implies \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (a_{i,j})^2 = 0 \\ &\implies \forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, (a_{i,j})^2 = 0 \text{ car tous les termes de la somme sont positifs} \\ &\implies \forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, a_{i,j} = 0 \\ &\implies A = 0 \end{aligned}$$

Conclusion : comme φ est une forme bilinéaire symétrique définie et positive

$$\boxed{\varphi \text{ est un produit scalaire}}$$

2. _

(a) Comme

$$\begin{aligned} {}^t(tAA) &= {}^tA^t({}^tA) \\ &= {}^tAA \end{aligned}$$

tAA est une *matrice symétrique réelle donc diagonalisable dans une base orthonormale*, c'est pourquoi il existe une matrice $P \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ *orthogonale* et une matrice $D \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ *diagonale* telles que ${}^tAA = PD^tP$ ce qui équivaut à :

$$\boxed{{}^tP({}^tAA)P = D}$$

(b) Soit λ une valeur propre de tAA et X un vecteur propre associé. Alors :

$$\begin{aligned} {}^tX{}^tAAX &= {}^tX\lambda X \\ &= \lambda {}^tXX \\ &= \lambda \|X\|^2 \text{ où } \|\cdot\| \text{ désigne la } \textit{norme euclidienne canonique} \text{ de } \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) \text{ (8)} \end{aligned}$$

D'autre part :

$$\begin{aligned} {}^tX{}^tAAX &= {}^t(AX)AX \\ &= \|AX\|^2 \end{aligned} \tag{9}$$

Selon (8) et (9) nous avons :

$$\|AX\|^2 = \lambda \|X\|^2 \iff \lambda = \frac{\|AX\|^2}{\|X\|^2} \text{ car } \|X\| \neq 0 \text{ puisque } X \text{ est un vecteur propre}$$

Ainsi :

$$\boxed{\lambda \geq 0}$$

(c) _

• Nous avons :

$$\begin{aligned} [N(A)]^2 &= \varphi(A, A) \\ &= \text{Tr}({}^tAA) \\ &= \text{Tr}(A^tA) \text{ car } \text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA) \\ &= \text{Tr}(AP^tP^tA) \text{ car } P^tP = I_n \\ &= \text{Tr}({}^tP^tAAP) \text{ car } \text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA) \\ &= \text{Tr}({}^tP({}^tAA)P) \text{ par associativité du produit matriciel} \\ &= \boxed{\text{Tr}(D)} \end{aligned} \tag{10}$$

• De même :

$$\begin{aligned}
 [N(B)]^2 &= \varphi(B, B) \\
 &= \text{Tr}({}^t B B) \\
 &= \text{Tr}({}^t B P^t P B) \text{ car } P^t P = I_n \\
 &= \text{Tr}({}^t P B^t B P) \text{ car } \text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA) \\
 &= \text{Tr}({}^t P (B^t B) P) \text{ par associativité du produit matriciel} \\
 &= \boxed{\text{Tr}(S)} \tag{11}
 \end{aligned}$$

• Enfin :

$$\begin{aligned}
 [N(AB)]^2 &= \varphi(AB, AB) \\
 &= \text{Tr}({}^t (AB) AB) \\
 &= \text{Tr}({}^t B^t A A B) \\
 &= \text{Tr}(A B^t B^t A) \text{ car } \text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA) \\
 &= \text{Tr}\left(\left(AB^t B\right)^t A\right) \text{ par associativité du produit matriciel} \\
 &= \text{Tr}({}^t A (AB^t B)) \text{ car } \text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA) \\
 &= \text{Tr}\left(\left({}^t A A\right) (B^t B)\right) \text{ par associativité du produit matriciel} \\
 &= \text{Tr}(B^t B^t A A) \text{ car } \text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA) \\
 &= \text{Tr}(B^t B^t A A P^t P) \text{ car } P^t P = I_n \\
 &= \text{Tr}\left(\left(B^t B^t A A P\right)^t P\right) \text{ par associativité du produit matriciel} \\
 &= \text{Tr}({}^t P B^t B^t A A P) \text{ car } \text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA) \tag{12}
 \end{aligned}$$

D'autre part :

$$\begin{aligned}
 \text{Tr}(SD) &= \text{Tr}({}^t P B^t B P^t P^t A A P) \\
 &= \text{Tr}({}^t P B^t B^t A A P) \tag{13}
 \end{aligned}$$

Selon (12) et (13) :

$$\boxed{[N(AB)]^2 = \text{Tr}(SD)} \tag{14}$$

(d) Nous avons :

$$\begin{aligned}
 \text{Tr}(SD) &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n s_{i,j} d_{i,j} \\
 &= \sum_{\left\{ \begin{smallmatrix} (i,j) \in ([1,n])^2 \\ i=j \end{smallmatrix} \right\}} s_{i,j} d_{i,j} + \sum_{\left\{ \begin{smallmatrix} (i,j) \in ([1,n])^2 \\ i \neq j \end{smallmatrix} \right\}} s_{i,j} d_{i,j} \tag{15}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= \sum_{i=1}^n s_{i,i} d_{i,i} + \sum_{\left\{ \begin{smallmatrix} (i,j) \in ([1,n])^2 \\ i \neq j \end{smallmatrix} \right\}} s_{i,j} d_{i,j} \\
 &= \sum_{i=1}^n s_{i,i} d_{i,i} + 0 \text{ car } d_{i,j} = 0 \text{ quand } i \neq j \\
 &= \boxed{\sum_{i=1}^n s_{i,i} \lambda_i} \tag{16}
 \end{aligned}$$

(e) Tout d'abord :

$$\begin{aligned}
 {}^t E_i S E_i &= {}^t E_i {}^t P B^t B P E_i \\
 &= {}^t ({}^t B P E_i) ({}^t B P E_i) \\
 &= \boxed{\|{}^t B P E_i\|^2} \tag{17}
 \end{aligned}$$

Puis sachant que :

$$E_i = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \longleftarrow i^{\text{ème}} \text{ ligne}$$

$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, {}^t E_i S E_i = s_{i,i}$

(18)

car en détaillant étape par étape :

$$\begin{aligned} {}^t E_i S E_i &= \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n s_{k,l} e_k e_l \\ &= \sum_{\substack{\{k,l\} \in (\llbracket 1, n \rrbracket)^2 \\ k=l}} s_{k,l} e_k e_l + \sum_{\substack{\{k,l\} \in (\llbracket 1, n \rrbracket)^2 \\ k \neq l}} s_{k,l} e_k e_l \\ &= \sum_{k=1}^n s_{k,k} (e_k)^2 + \sum_{\substack{\{k,l\} \in (\llbracket 1, n \rrbracket)^2 \\ k \neq l}} s_{k,l} e_k e_l \\ &= \sum_{k=1}^n s_{k,k} (e_k)^2 + \sum_{\substack{\{k,l\} \in (\llbracket 1, n \rrbracket)^2 \\ k \neq l}} s_{k,l} \times 0 \text{ car } e_k e_l = 0 \text{ quand } k \neq l \\ &= \sum_{k=1}^n s_{k,k} (e_k)^2 \\ &= \sum_{\substack{k \in \llbracket 1, n \rrbracket \\ k=i}} s_{k,k} (e_k)^2 + \sum_{\substack{k \in \llbracket 1, n \rrbracket \\ k \neq i}} s_{k,k} (e_k)^2 \\ &= s_{i,i} (e_i)^2 + \sum_{\substack{k \in \llbracket 1, n \rrbracket \\ k \neq i}} s_{k,k} \times 0 \text{ car } e_k = 0 \text{ quand } k \neq i \\ &= s_{i,i} \times 1 \\ &= s_{i,i} \end{aligned}$$

Nous en déduisons selon (17) et (18) que :

$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, s_{i,i} \geq 0$

(f) Montrons par *réurrence finie* que pour tout entier k non nul, la proposition \mathcal{P}_k :

$$\left\| \sum_{i=1}^k \lambda_i s_{i,i} \leq \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \right) \left(\sum_{i=1}^k s_{i,i} \right) \right\|$$

est vraie pour tout $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$.

- L'initialisation est vérifiée pour $k = 1$ car d'évidence :

$$\sum_{i=1}^1 \lambda_i s_{i,i} \leq \left(\sum_{i=1}^1 \lambda_i \right) \left(\sum_{i=1}^1 s_{i,i} \right)$$

puisque :

$$\lambda_1 s_{1,1} \leq \lambda_1 s_{1,1}$$

- Supposons que \mathcal{P}_k soit vraie pour k fixé dans $\llbracket 1, n-1 \rrbracket$, $n \geq 2$.

• Nous avons :

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i s_{i,i} &= \sum_{i=1}^k \lambda_i s_{i,i} + \lambda_{k+1} s_{k+1,k+1} \\ &\leq \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \right) \left(\sum_{i=1}^k s_{i,i} \right) + \lambda_{k+1} s_{k+1,k+1} \text{ selon l'hypothèse de récurrence} \\ &\leq \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \right) \left(\sum_{i=1}^k s_{i,i} \right) + \lambda_{k+1} s_{k+1,k+1} + \lambda_{k+1} \sum_{i=1}^k s_{i,i} + s_{k+1} \sum_{i=1}^k \lambda_i \\ &\leq \left(\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i \right) \left(\sum_{i=1}^{k+1} s_{i,i} \right) \end{aligned}$$

car par positivité des coefficients λ_i et $s_{i,i}$:

$$\lambda_{k+1} \sum_{i=1}^k s_{i,i} + s_{k+1} \sum_{i=1}^k \lambda_i \geq 0$$

Conclusion : la proposition \mathcal{P}_k est vraie pour tout k de $[[1, n]]$ et donc en particulier \mathcal{P}_n vraie, c'est-à-dire que :

$$\boxed{\sum_{i=1}^n \lambda_i s_{i,i} \leq \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \right) \left(\sum_{i=1}^n s_{i,i} \right)} \tag{19}$$

Enfin nous avons vu que :

$$\begin{aligned} [N(A, B)]^2 &= Tr(SD) \text{ selon (14)} \\ &= \sum_{i=1}^n s_{i,i} \lambda_i \text{ selon (15)} \\ &\leq \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \right) \left(\sum_{i=1}^n s_{i,i} \right) \text{ selon (19)} \\ &\leq Tr(D) Tr(S) \\ &\leq [N(A)]^2 [N(B)]^2 \text{ selon (10) et (11)} \end{aligned}$$

Conclusion : en prenant la racine de tous les réels en jeu

$$\boxed{[N(A, B)] \leq [N(A)] [N(B)]}$$

Problème

3.1. Préliminaire

1. C'est une question de cours classique. Pour tout réel λ :

$$\begin{aligned} \mathbb{V}(\lambda X + Y) &= \mathbb{E} \left([(\lambda X + Y) - \mathbb{E}(\lambda X + Y)]^2 \right) \text{ par définition} \\ &= \mathbb{E} \left([\lambda(X - \mathbb{E}(X)) + (Y - \mathbb{E}(Y))]^2 \right) \text{ par linéarité de l'espérance} \\ &= \mathbb{E} \left(\lambda^2 (X - \mathbb{E}(X))^2 + 2\lambda (X - \mathbb{E}(X))(Y - \mathbb{E}(Y)) + (Y - \mathbb{E}(Y))^2 \right) \text{ en développant} \\ &= \lambda^2 \mathbb{E} \left((X - \mathbb{E}(X))^2 \right) + 2\lambda \mathbb{E} \left((X - \mathbb{E}(X))(Y - \mathbb{E}(Y)) \right) + \mathbb{E} \left((Y - \mathbb{E}(Y))^2 \right) \text{ par lin. de } \mathbb{E} \\ &= \lambda^2 \mathbb{V}(X) + 2\lambda Cov(X, Y) + \mathbb{V}(Y) \text{ par définition de la variance et de la covariance} \end{aligned}$$

Conclusion :

$$\boxed{\forall \lambda \in \mathbb{R}, \quad \mathbb{V}(\lambda X + Y) = \lambda^2 \mathbb{V}(X) + 2\lambda Cov(X, Y) + \mathbb{V}(Y)}$$

2. Encore une question de cours ! Nous avons la célèbre équivalence :

$$\begin{aligned} (Cov(X, Y))^2 = \mathbb{V}(X)\mathbb{V}(Y) &\iff X, Y \text{ sont presque sûrement liées par une relation affine} \\ &\iff \exists (a, b) \in \mathbb{R}^2 \mid \mathbf{P}([Y = aX + b]) = 1 \end{aligned}$$

Démontrons ce résultat.

- Supposons que $Y = aX + b$ p.s. alors :

$$\begin{aligned} (Cov(X, aX + b))^2 &= (aCov(X, X))^2 \\ &= (a\mathbb{V}(X))^2 \end{aligned} \tag{20}$$

$$\begin{aligned} \text{et } \mathbb{V}(X)\mathbb{V}(Y) &= \mathbb{V}(X)\mathbb{V}(aX + b) \\ &= a^2\mathbb{V}(X)\mathbb{V}(X) \\ &= (a\mathbb{V}(X))^2 \end{aligned} \tag{21}$$

Selon (20) et (21) l'égalité est vérifiée.

- Réciproquement, introduisons pour $\lambda \in \mathbb{R}$,

$$P : \lambda \rightarrow P(\lambda) = \mathbb{V}(-\lambda X + Y) = \lambda^2\mathbb{V}(X) - 2\lambda Cov(X, Y) + \mathbb{V}(Y)$$

C'est un trinôme du second degré en λ . Son discriminant réduit vaut :

$$\begin{aligned} \Delta' &= (Cov(X, Y))^2 - \mathbb{V}(X)\mathbb{V}(Y) \\ &= 0 \end{aligned}$$

P admet donc une racine double $\lambda = \frac{Cov(X, Y)}{\mathbb{V}(X)}$ et dans ce cas :

$$\begin{aligned} \mathbb{V}\left(-\frac{Cov(X, Y)}{\mathbb{V}(X)}X + Y\right) = 0 &\implies -\frac{Cov(X, Y)}{\mathbb{V}(X)}X + Y \text{ est une variable certaine} \\ &\implies \exists (a, b) \in \mathbb{R}^2 \mid aX + Y \text{ est une variable certaine} \end{aligned}$$

3.2. Partie I : Etude d'une fonction de deux variables

1. On donne :

$$L_n(a, b) = \begin{cases} \frac{1}{b^n} \exp\left(-\frac{1}{b}(-na + S)\right) & \text{si } 0 \leq a \leq A \\ 0 & \text{si } a > A \end{cases}$$

où $n \in \mathbb{N}^*$, A et S deux réels positifs ou nuls vérifiant $S > nA$.

L_n est de classe \mathcal{C}^1 sur l'ouvert $]0, A[\times]0, +\infty[$ puisque :

- $l_1 : (a, b) \mapsto -\frac{1}{b}(-na + S)$ est de classe \mathcal{C}^1 sur $]0, A[\times]0, +\infty[$, en tant que fraction rationnelle dont le dénominateur ne s'annule pas, et à valeurs dans \mathbb{R} .
- $l_2 : t \mapsto \exp t$ est de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}
- $l_3 : (a, b) \mapsto \frac{1}{b^n}$ est de classe \mathcal{C}^1 sur $]0, A[\times]0, +\infty[$, en tant que fraction rationnelle dont le dénominateur ne s'annule pas.

- Ainsi $l_2 \circ l_1 : (a, b) \mapsto \exp\left(-\frac{1}{b}(-na + S)\right)$ est de classe \mathcal{C}^1 sur $]0, A[\times]0, +\infty[$ en tant que fonction composée
- et $L_n = l_3 \times (l_2 \circ l_1)$ est de classe \mathcal{C}^1 sur $]0, A[\times]0, +\infty[$, en tant que produit de telles fonctions.

- Comme nous travaillons sur un ouvert, si L_n admet un extremum, c'est forcément en un point critique (a_0, b_0) vérifiant :

$$(\mathcal{S}) : \begin{cases} \frac{\partial L_n}{\partial a}(a_0, b_0) = 0 \\ \frac{\partial L_n}{\partial b}(a_0, b_0) = 0 \end{cases}$$

avec :

$$\begin{aligned} \frac{\partial L_n}{\partial a}(a, b) &= \frac{n}{b^{n+1}} \exp\left(-\frac{1}{b}(-na + S)\right) \\ \frac{\partial L_n}{\partial b}(a, b) &= -\left(\frac{(a+b)n - S}{b^{n+2}}\right) \exp\left(-\frac{1}{b}(-na + S)\right) \end{aligned}$$

Le système (S) nous donne alors :

$$\begin{cases} \frac{n}{b_0^{n+1}} \exp\left(-\frac{1}{b_0}(-na_0 + S)\right) = 0 \\ \left(\frac{S - (a_0 + b_0)n}{b_0^{n+2}}\right) \exp\left(-\frac{1}{b_0}(-na_0 + S)\right) = 0 \end{cases}$$

et comme la première équation est impossible :

$$\boxed{L_n \text{ n'admet pas d'extremum sur l'ouvert }]0, A[\times]0, +\infty[}$$

2. Nous avons pour tout $a \in]0, A[$ et pour tout $b \in]0, +\infty[$:

$$\begin{aligned} a < A &\implies -na > -nA \\ &\implies -na + S > -nA + S \\ &\implies -\frac{1}{b}(-na + S) < -\frac{1}{b}(-nA + S) \\ &\implies \exp\left(-\frac{1}{b}(-na + S)\right) < \exp\left(-\frac{1}{b}(-nA + S)\right) \text{ car } \exp \text{ est croissante sur } \mathbb{R} \\ &\implies \boxed{L_n(a, b) < L_n(A, b)} \end{aligned}$$

Maintenant si $a > A$ on sait que par définition $L_n(a, b) = 0$ et comme :

$$\begin{aligned} L_n(A, b) &= \frac{1}{b^n} \exp\left(-\frac{1}{b}(-nA + S)\right) \\ &> 0 \end{aligned}$$

alors nous avons encore :

$$\boxed{\forall a \in]A, +\infty[, \quad \forall b \in]0, +\infty[, \quad L_n(a, b) < L_n(A, b)}$$

3. Soit g une fonction d'une seule variable b définie par :

$$\forall b \in]0, +\infty[, \quad g(b) = L_n(A, b) = \frac{1}{b^n} \exp\left(-\frac{1}{b}(-nA + S)\right)$$

g est clairement de classe \mathcal{C}^1 sur l'intervalle ouvert $]0, +\infty[$ avec :

$$g'(b) = \left(\frac{S - An - bn}{b^{n+2}}\right) \exp\left(-\frac{1}{b}(-na + S)\right)$$

La dérivée est du signe de $S - An - bn$ et

b	0	$\frac{S - An}{n}$	$+\infty$
$g'(b)$	+	0	-

Ainsi nous déduisons que g est strictement croissante sur $\left]0, \frac{S - An}{n}\right]$, strictement décroissante sur $\left[\frac{S - An}{n}, +\infty\right[$. Donc g admet un maximum absolu sur \mathbb{R}_+^* atteint en un unique point b_0 où :

$$\boxed{b_0 = \frac{S - An}{n}}$$

4. Faisons un peu le bilan :

- pour tout $a \in [0, +\infty[- \{A\}$ et pour tout $b \in]0, +\infty[$:

$$L_n(a, b) < L_n(A, b) \tag{22}$$

- pour $a = A$ et pour tout $b \in]0, +\infty[$:

$$\begin{aligned} L_n(a, b) &= L_n(A, b) \\ &= g(b) \\ &\leq L_n\left(A, \frac{S - An}{n}\right) \end{aligned} \tag{23}$$

Conclusion : selon (22) et (23) :

$$\forall a \in \mathbb{R}_+, \quad \forall b \in \mathbb{R}_+^*, \quad L_n(a, b) \leq L_n\left(A, \frac{S - An}{n}\right)$$

et

$$L_n \text{ admet sur } \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+^* \text{ un maximum absolu atteint en un unique point } \left(A, \frac{S - An}{n}\right)$$

3.3. Partie II : Etude d'une loi

1. Pour $a \geq 0$ et $b > 0$ on considère la fonction $f_{a,b}$ définie sur \mathbb{R} par :

$$f_{a,b}(x) = \begin{cases} \frac{1}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) & \text{si } x \geq a \\ 0 & \text{si } x < a \end{cases}$$

- Tout d'abord constatons avec joie que $\mathcal{D}_{f_{a,b}} = \mathbb{R}$,
- D'autre part on voit facilement que $f_{a,b}$ est continue sur $[a, +\infty[$ en tant que fonction composée et aussi continue sur $] -\infty, a[$ puisque sur cet intervalle $f_{a,b}$ coïncide avec la fonction nulle. Notez que $f_{a,b}$ n'est pas continue en a puisque $\lim_{a^+} f_{a,b} = f_{a,b}(a) \neq 0$ alors que $\lim_{a^-} f_{a,b} = 0$.

- $\int_{\mathbb{R}} f_{a,b}$ converge et vaut 1 puisque :

- $\int_{-\infty}^a f_{a,b}$ converge car $f_{a,b}$ coïncide avec la fonction nulle sur $] -\infty, a[$,
- $\int_a^{+\infty} f_{a,b}$ converge du fait que :

$$\begin{aligned} \lim_{\beta \rightarrow +\infty} \int_a^\beta \frac{1}{b} \exp\left(-\frac{x-a}{b}\right) dx &= \lim_{\beta \rightarrow +\infty} \left[-\exp\left(-\frac{x-a}{b}\right) \right]_a^\beta \\ &= \lim_{\beta \rightarrow +\infty} \left(1 - \exp\left(-\frac{\beta-a}{b}\right) \right) \\ &= 1 \text{ puisque } \lim_{t \rightarrow +\infty} e^{-t} = 0 \end{aligned}$$

Conclusion :

$$f_{a,b} \text{ est bien une densité de probabilité}$$

2. Notons F_X la fonction de répartition de X définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_{a,b}(t) dt$$

$$\begin{aligned}
 F_X(x) &= \begin{cases} 0 & \text{si } x < a \\ \int_{-\infty}^a f_{a,b}(t) dt + \int_a^x f_{a,b}(t) dt & \text{si } x \geq a \end{cases} \\
 &= \begin{cases} 0 & \text{si } x < a \\ \int_a^x \frac{1}{b} \exp\left(-\frac{t-a}{b}\right) dt & \text{si } x \geq a \end{cases} \\
 &= \boxed{\begin{cases} 0 & \text{si } x < a \\ 1 - \exp\left(-\frac{x-a}{b}\right) & \text{si } x \geq a \end{cases}}
 \end{aligned}$$

3. Tout d'abord mentionnons que toute transformation affine appliquée sur une variable à densité redonne encore une variable à densité. Ainsi :

$$\boxed{Y \text{ est une variable à densité}}$$

Pour obtenir une densité de Y commençons par rechercher sa fonction de répartition F_Y définie par:

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_Y(x) = \mathbf{P}([Y \leq x])$$

Pour commencer signalons que :

$$Y(\Omega) = \mathbb{R}_+$$

- Si $x < 0$,

$$F_Y(x) = 0 \tag{24}$$

- Si $x \geq 0$,

$$\begin{aligned}
 F_Y(x) &= \mathbf{P}([Y \leq x]) \\
 &= \mathbf{P}([X - a \leq x]) \\
 &= \mathbf{P}([X \leq x + a]) \\
 &= F_X(x + a) \\
 &= 1 - \exp\left(-\frac{x + a - a}{b}\right) \\
 &= 1 - \exp\left(-\frac{x}{b}\right)
 \end{aligned} \tag{25}$$

Conclusion : selon (24) et (25)

$$\boxed{Y \hookrightarrow \varepsilon\left(\frac{1}{b}\right)}$$

D'après le cours :

$$\mathbb{E}(Y) = b \quad \mathbb{V}(Y) = b^2$$

Enfin comme $X = Y + a$ où Y admet une espérance et une variance, nous pouvons conclure que X admet aussi une espérance et une variance respectivement égales à :

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}(X) &= \mathbb{E}(Y) + a \\
 &= \boxed{b + a} \\
 \mathbb{V}(X) &= \mathbb{V}(Y) \\
 &= \boxed{b^2}
 \end{aligned}$$

4. Soit $p \in \mathbb{N}$. X admet un moment d'ordre p si et seulement si $\int_{\mathbb{R}} x^p f_{a,b}(x) dx$ est absolument convergente. En cas de convergence le moment d'ordre p de X est le nombre réel noté $\mathbb{E}(X^p)$ défini par :

$$\mathbb{E}(X^p) = \int_{\mathbb{R}} x^p f_{a,b}(x) dx$$

Or :

$$\int_{\mathbb{R}} x^p f_{a,b}(x) dx \text{ est absolument convergente} \iff \int_a^{+\infty} \frac{x^p}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) dx \text{ converge}$$

car $f_{a,b}$ coïncide avec la fonction nulle sur $]-\infty, a[$. Or :

$$\begin{aligned} \lim_{x \rightarrow +\infty} x^2 \times \frac{x^p}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) &= \lim_{x \rightarrow +\infty} \exp\left(\frac{a}{b}\right) \frac{x^{p+2}}{b} \exp\left(-\frac{x}{b}\right) \\ &= \lim_{x \rightarrow +\infty} b^{p+1} \exp\left(\frac{a}{b}\right) \left(\frac{x}{b}\right)^{p+2} \exp\left(-\frac{x}{b}\right) \\ &= 0 \text{ par } \textit{croissances comparées exponentielle-puissance} \end{aligned} \quad (26)$$

car n'oubliez pas que :

$$\forall \alpha > 0, \quad \lim_{x \rightarrow +\infty} x^\alpha e^{-x} = 0$$

Selon (26) nous pouvons écrire que :

$$\frac{x^p}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) = o_{+\infty}\left(\frac{1}{x^2}\right)$$

où $\int_{c>a \geq 0}^{+\infty} \frac{dx}{x^2}$ converge en tant qu'intégrale de Riemann de paramètre $2 > 1$. Alors par critère de négligeabilité appliqué aux fonctions positives :

$$\int_{c>a \geq 0}^{+\infty} \frac{x^p}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) dx \text{ converge} \quad (27)$$

Enfin par continuité de l'intégrande sur $[a, c]$, en tant que produit de telles fonctions, nous pouvons dire que :

$$\int_a^c \frac{x^p}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) dx \text{ converge} \quad (28)$$

Conclusion : selon (27) et (28)

$$\begin{aligned} &\int_a^{+\infty} \frac{x^p}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) dx \text{ converge} \\ \iff &\int_{\mathbb{R}} x^p f_{a,b}(x) dx \text{ est absolument convergente} \\ \iff &\boxed{X \text{ admet un moment d'ordre } p} \end{aligned}$$

Pour établir une relation entre $\mathbb{E}(X^p)$ et $\mathbb{E}(X^{p-1})$ procédons par *intégration par parties*, en partialisant en introduisant pour $\beta > a$: $I_\beta = \int_a^\beta \frac{x^p}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) dx$.

Posons :

$$\begin{aligned} u(x) = x^p &\implies u'(x) = px^{p-1} \\ v(x) = -\exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) &\iff v'(x) = \frac{1}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) \end{aligned}$$

avec u et v deux fonctions de classe \mathcal{C}^1 sur $[a, \beta]$. Cela donne :

$$\begin{aligned} \forall \beta > a, I_\beta &= \int_a^\beta \frac{x^p}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) dx \\ &= \left[-\frac{x^p}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) \right]_a^\beta + \int_a^\beta px^{p-1} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) dx \\ &= \frac{a^p}{b} - \frac{\beta^p}{b} \exp\left(-\frac{(\beta-a)}{b}\right) + p \int_a^\beta x^{p-1} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) dx \end{aligned}$$

Par passage à la limite quand β tend vers $+\infty$, les *croissances comparées expo-puissance* et l'existence de $\mathbb{E}(X^{p-1})$, donc la convergence de $\int_a^{+\infty} x^{p-1} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) dx$, permettent d'écrire que :

$$\boxed{\mathbb{E}(X^{p-1}) = \frac{a^p}{b} + p\mathbb{E}(X^{p-1})}$$

5. _

- (a) Comme la fonction $x \mapsto -b \ln(1-x) + a$ réalise une bijection de classe \mathcal{C}^1 et de dérivée non nulle sur $U(\Omega) = [0, 1[$, nous pouvons affirmer que :

$$\boxed{-b \ln(1-U) + a \text{ reste une variable à densité}}$$

Nous avons $(-b \ln(1-U) + a)(\Omega) = [a, +\infty[$ car quand pour tout issue ω de l'univers : $U(\omega) \in [0, 1[$,

$$\begin{aligned} \ln(1-U(\omega)) \in \mathbb{R}_- &\implies -\ln(1-U(\omega)) \in \mathbb{R}_+ \\ &\implies (-\ln(1-U(\omega)) + a) \in [a, +\infty[\end{aligned}$$

Notons W la variable $-b \ln(1-U) + a$ et cherchons F_W sa fonction de répartition définie par:

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_W(x) = \mathbf{P}([W \leq x])$$

- Si $x < a$:

$$F_W(x) = 0$$

- Si $x \geq a$:

$$\begin{aligned} F_W(x) &= \mathbf{P}([W \leq x]) \\ &= \mathbf{P}([-b \ln(1-U) + a \leq x]) \\ &= \mathbf{P}([-b \ln(1-U) \leq x - a]) \\ &= \mathbf{P}\left(\left[\ln(1-U) \geq -\frac{(x-a)}{b}\right]\right) \\ &= \mathbf{P}\left(\left[1-U \geq \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right)\right]\right) \\ &= \mathbf{P}\left(\left[U \leq 1 - \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right)\right]\right) \\ &= F_U\left(1 - \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right)\right) \\ &= 1 - \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) \text{ car } 1 - \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) \in [0, 1[\text{ quand } x \geq a \end{aligned}$$

Par dérivation de F_W sur $\mathbb{R} - \{a\}$ nous obtenons f_W une densité de W sans oublier de donner une valeur de f_W en a . Nous poserons, par exemple, $f_W(a) = \frac{1}{b}$. Ainsi :

$$f_W(x) = \begin{cases} \frac{1}{b} \exp\left(-\frac{(x-a)}{b}\right) & \text{si } x \geq a \\ 0 & \text{si } x < a \end{cases}$$

Conclusion :

$$\boxed{W \hookrightarrow \varepsilon(a, b)}$$

- (b) `function tirage(a: real, b: real): real`
`begin`
`tirage := -b*ln(1-random)+a;`
`end;`

3.4. Partie III : Estimation des paramètres a et b

```

1. begin
  randomize;
  readln(a, b, n);
  X:=tirage(a,b);
  S:=X;
  Y:=X;
  for i:=2 to n do
  begin
  X:=tirage(a,b);
  S:=S+X;
  if (X < Y) then
  Y:=X;
  end;
  writeln(S);
  writeln(Y);
  end.
    
```

2. La variable S_n est une variable à densité (car obtenue à partir de variables à densité indépendantes) admettant une espérance et une variance puisque s'exprimant comme somme de variables X_k admettant chacune une espérance et une variance, avec :

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}(S_n) &= \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(X_k) \text{ par linéarité de l'espérance} \\
 &= \boxed{n(a+b)} \text{ puisque les variables } X_k \text{ suivent toutes la même loi} \\
 \mathbb{V}(S_n) &= \sum_{k=1}^n \mathbb{V}(X_k) \text{ par indépendance des variables} \\
 &= \boxed{nb^2}
 \end{aligned}$$

3. La **question 3.** de la **partie II** nous permet de dire que toutes les variables $X_k - a$ pour $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ sont iid (*indépendantes et de même loi*) puisque toutes les variables X_k sont iid, où

$$\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad X_k - a \hookrightarrow \varepsilon \left(\frac{1}{b} \right) = \Gamma(b, 1)$$

alors d'après la *stabilité de la loi grand gamma pour la somme de variables indépendantes* :

$$\boxed{\sum_{k=1}^n (X_k - a) \hookrightarrow \Gamma(b, n)}$$

Pour obtenir une densité de S_n notée f_{S_n} , remarquons que $\sum_{k=1}^n (X_k - a)$ vaut $S_n - na$.

Tout d'abord $S_n(\Omega) =]na, +\infty[$ puisque $(S_n - na)(\Omega) = \mathbb{R}_+^*$.

Soit F_{S_n} la fonction de répartition de S_n définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_{S_n}(x) = \mathbf{P}([S_n \leq x])$$

- Si $x \leq na$:

$$F_{S_n}(x) = 0$$

- Si $x \geq na$:

$$\begin{aligned}
 F_{S_n}(x) &= \mathbf{P}([S_n \leq x]) \\
 &= \mathbf{P}([S_n - na \leq x - na]) \\
 &= F_{S_n - na}(x - na) \text{ où } S_n - na \hookrightarrow \Gamma(b, n)
 \end{aligned}$$

Par dérivation de F_{S_n} sur $\mathbb{R} - \{na\}$ nous obtenons une densité de S_n notée f_{S_n} sans oublier de préciser que $f_{S_n}(na) = 0$, ce qui donne :

$$f_{S_n}(x) = \begin{cases} \frac{e^{-\frac{x-na}{b}} (x-na)^{n-1}}{(n-1)!b^n} & \text{si } x > na \\ 0 & \text{si } x \leq na \end{cases}$$

4. Notons F_{Y_n} la fonction de répartition de Y_n définie par :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad F_{Y_n}(x) = \mathbf{P}([Y_n \leq x])$$

pour commencer notons que $Y_n(\Omega) = [a, +\infty[$ puisque pour tout k de $[[1, n]]$, $X_k(\Omega) = [a, +\infty[$.

- Si $x < a$:

$$F_{Y_n}(x) = 0 \tag{29}$$

- Si $x \geq a$:

$$\begin{aligned} F_{Y_n}(x) &= \mathbf{P}([Y_n \leq x]) \\ &= 1 - \mathbf{P}([Y_n > x]) \\ &= 1 - \mathbf{P}\left(\bigcap_{k=1}^n [X_k > x]\right) \\ &= 1 - \prod_{k=1}^n \mathbf{P}([X_k > x]) \text{ par indépendance des variables } X_k \\ &= 1 - \prod_{k=1}^n (1 - F_{X_k}(x)) \\ &= 1 - (1 - F_{X_1}(x))^n \text{ puisque toutes les variables } X_k \text{ suivent la même loi} \\ &= 1 - \left(1 - \left(1 - \exp\left(-\frac{x-a}{b}\right)\right)\right)^n \\ &= 1 - \left(\exp\left(-\frac{x-a}{b}\right)\right)^n \\ &= 1 - \exp\left(-\left(\frac{x-a}{b}\right)\right) \end{aligned} \tag{30}$$

Conclusion : selon (29) et (30)

$$Y_n \hookrightarrow \varepsilon\left(a, \frac{b}{n}\right)$$

Selon la **question 3** de la **partie II** :

$$\mathbb{E}(Y_n) = a + \frac{b}{n} \quad \text{et} \quad \mathbb{V}(Y_n) = \left(\frac{b}{n}\right)^2$$

5. _

(a) Par définition :

$$\begin{aligned} B(Y_n, a) &= \mathbb{E}(Y_n - a) \\ &= \mathbb{E}(Y_n) - a \text{ par propriété de l'espérance} \\ &= \boxed{\frac{b}{n}} \end{aligned}$$

Comme Y_n admet une variance le risque quadratique de Y_n existe et vaut par théorème :

$$\begin{aligned} r_{Y_n}(a) &= \mathbb{V}(Y_n) + (B(Y_n, a))^2 \\ &= \boxed{\frac{2b^2}{n^2}} \end{aligned}$$

(b) Soit une variable X positive admettant une espérance alors :

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \mathbf{P}([X \geq \varepsilon]) \leq \frac{\mathbb{E}(X)}{\varepsilon}$$

Pour prouver que la suite $(Y_n)_{n \geq 1}$ est *convergente en probabilité* vers la variable certaine égale à a , montrons que :

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}(|Y_n - a| \geq \varepsilon) = 0$$

Nota bene : l'énoncé préconise d'utiliser à juste titre l'inégalité de Markov plutôt que l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev car l'écart en valeur absolue ne met pas en jeu Y_n et son espérance mais Y_n et la limite de son espérance en l'infini. A retenir !

$$\begin{aligned} \forall \varepsilon > 0, \quad \mathbf{P}(|Y_n - a| \geq \varepsilon) &= \mathbf{P}\left(\left[(Y_n - a)^2 \geq \varepsilon^2\right]\right) \\ &\leq \frac{\mathbb{E}\left((Y_n - a)^2\right)}{\varepsilon^2} \text{ selon Markov } (\mathbb{E}\left((Y_n - a)^2\right) \text{ existe}) \\ &\leq \frac{\mathbb{V}(Y_n - a) + (\mathbb{E}(Y_n - a))^2}{\varepsilon^2} \text{ par théorème de Koenig-Huygens} \\ &\leq \frac{\mathbb{V}(Y_n) + (\mathbb{E}(Y_n - a))^2}{\varepsilon^2} \\ &\leq \frac{\mathbb{V}(Y_n) + (\mathbb{E}(Y_n) - a)^2}{\varepsilon^2} \end{aligned}$$

avec :

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{V}(Y_n) &= \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(\frac{b}{n}\right)^2 \\ &= 0 \end{aligned}$$

et :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} (\mathbb{E}(Y_n) - a)^2 = 0 \quad \text{puisque} \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}(Y_n) = a$$

Conclusion : comme $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\mathbb{V}(Y_n) + (\mathbb{E}(Y_n) - a)^2}{\varepsilon^2} = 0$ le *théorème d'encadrement* permet d'écrire que :

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}(|Y_n - a| \geq \varepsilon) = 0$$

et

$$\boxed{(Y_n)_{n \geq 1} \text{ est convergente en probabilité vers la variable certaine égale à } a}$$

6. _

(a) On pose $Z_n = \frac{S_n}{n} - Y_n$ admettant une espérance puisque S_n et Y_n en admettent une chacune. Nous avons :

$$\begin{aligned} B(Z_n, b) &= \mathbb{E}(Z_n - b) \\ &= \mathbb{E}(Z_n) - b \text{ par propriété} \\ &= \frac{1}{n} \mathbb{E}(S_n) - \mathbb{E}(Y_n) - b \text{ par linéarité de l'espérance} \\ &= \frac{n(a+b)}{n} - \left(a + \frac{b}{n}\right) - b \\ &= \boxed{-\frac{b}{n}} \end{aligned}$$

Nota bene : Z_n sous-estime en moyenne b quand n tend vers l'infini puisque la limite du biais est négative.

- (b) Le risque quadratique $r_{Z_n}(b)$ existe puisque Z_n admet un moment d'ordre deux en tant que différence de deux variables en admettant une. Nous avons :

$$\begin{aligned}
 r_{Z_n}(b) &= \mathbb{V}(Z_n) + (B(Z_n, b))^2 \\
 &= \mathbb{V}\left(\frac{S_n}{n} - Y_n\right) + \left(\frac{b}{n}\right)^2 \\
 &= \mathbb{V}\left(\frac{S_n}{n}\right) + \mathbb{V}(Y_n) - 2\text{Cov}\left(\frac{S_n}{n}, Y_n\right) + \left(\frac{b}{n}\right)^2 \\
 &= \frac{1}{n^2}\mathbb{V}(S_n) + \mathbb{V}(Y_n) - \frac{2}{n}\text{Cov}(S_n, Y_n) + \left(\frac{b}{n}\right)^2 \\
 &= \frac{nb^2}{n^2} + \left(\frac{b^2}{n^2}\right) - \frac{2}{n}\text{Cov}(S_n, Y_n) + \left(\frac{b}{n}\right)^2 \\
 &= \boxed{\frac{2b^2}{n^2} + \frac{b^2}{n} - \frac{2}{n}\text{Cov}(S_n, Y_n)}
 \end{aligned}$$

- (c) D'après le préliminaire :

$$\begin{aligned}
 (\text{Cov}(S_n, Y_n))^2 &\leq \mathbb{V}(S_n)\mathbb{V}(Y_n) \\
 &\leq nb^2\left(\frac{b}{n}\right)^2 \\
 &\leq \frac{b^4}{n}
 \end{aligned}$$

avec :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{b^4}{n} = 0$$

donc par *théorème d'encadrement* :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \text{Cov}(S_n, Y_n) = 0$$

et comme :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \left(\frac{2b^2}{n^2} + \frac{b^2}{n}\right) = 0$$

Conclusion : selon l'*algèbre des limites*

$$\boxed{\lim_{n \rightarrow +\infty} r_{Z_n}(b) = 0}$$

D'autre part :

$$\begin{aligned}
 \lim_{n \rightarrow +\infty} r_{Z_n}(b) = 0 &\implies \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{V}(Z_n) + (B(Z_n, b))^2 = 0 \\
 &\implies \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{V}(Z_n) = 0 \text{ et } \lim_{n \rightarrow +\infty} (B(Z_n, b))^2 = 0
 \end{aligned}$$

puisque $\mathbb{V}(Z_n)$ et $(B(Z_n, b))^2$ sont positives.

Ainsi par théorème, l'*inégalité de Markov* le démontrant (comme fait à la **question 5.b** de cette partie) :

$$\boxed{\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}(Z_n) = b \text{ et } \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{V}(Z_n) = 0 \implies (Z_n)_{n \geq 1} \xrightarrow{\mathbf{P}} b}$$

7. _

(a) Nous avons :

$$\begin{aligned}
 \forall (a, b) \in \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+^*, L(a, b) &= \prod_{i=1}^n f_{a,b}(x_i) \\
 &= \prod_{i=1}^n \left[\frac{1}{b} \exp\left(-\frac{(x_i - a)}{b}\right) \right] \mathbf{1}_{[a, +\infty[}(x_1) \times \cdots \times \mathbf{1}_{[a, +\infty[}(x_n) \\
 &= \prod_{i=1}^n \left[\frac{1}{b} \exp\left(-\frac{(x_i - a)}{b}\right) \right] \mathbf{1}_{[a, +\infty[}(\min(x_1, \dots, x_n)) \\
 &= \begin{cases} \prod_{i=1}^n \left[\frac{1}{b} \exp\left(-\frac{(x_i - a)}{b}\right) \right] & \text{si } \min(x_1, \dots, x_n) \geq a \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \\
 &= \begin{cases} \frac{1}{b^n} \prod_{i=1}^n \left[\exp\left(-\frac{(x_i - a)}{b}\right) \right] & \text{si } \min(x_1, \dots, x_n) \geq a \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \\
 &= \begin{cases} \frac{1}{b^n} \exp\left(-\sum_{i=1}^n \frac{(x_i - a)}{b}\right) & \text{si } \min(x_1, \dots, x_n) \geq a \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \\
 &= \begin{cases} \frac{1}{b^n} \exp\left(-\frac{1}{b} \left(\sum_{i=1}^n x_i - na\right)\right) & \text{si } \min(x_1, \dots, x_n) \geq a \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \\
 &= \boxed{L_n(a, b) \text{ avec } S = \sum_{i=1}^n x_i \text{ et } A = \min(x_1, \dots, x_n)} \quad (31)
 \end{aligned}$$

(b) D'après la **partie 1** et selon (31) nous avons :

$$\begin{aligned}
 a_0 &= A \\
 &= \min(x_1, \dots, x_n) \quad (32)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 b_0 &= \frac{S - An}{n} \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n x_i - n \min(x_1, \dots, x_n)}{n} \\
 &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i - \min(x_1, \dots, x_n) \quad (33)
 \end{aligned}$$

où $\min(x_1, \dots, x_n)$ est une réalisation de la variable Y_n et $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i - \min(x_1, \dots, x_n)$ est une réalisation de la variable Z_n pour un échantillon donné (x_1, \dots, x_n) .

Conclusion : selon (32) et (33)

les estimations de a et b obtenues à partir de Y_n et Z_n sont les mêmes que celles données par les valeurs a_0 et b_0

