

---

**Problème (hec 2023)**

**Partie I**

1)a) En multipliant membre à membre l'inégalité  $0 \leq x \leq t$  par  $\varphi(t) > 0$ , on a :

$$\forall x \geq 0, \forall t \geq x, 0 \leq x\varphi(t) \leq t\varphi(t).$$

Soit  $x \geq 0$  et  $A \geq x$ . En intégrant les inégalités précédentes entre  $x$  et  $A$ , on a :

$$0 \leq \int_x^A x\varphi(t)dt \leq \int_x^A t\varphi(t)dt.$$

$$\text{Or, } \forall t \in \mathbf{R}, \varphi'(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \times (-t) \times e^{-\frac{t^2}{2}} = -t\varphi(t).$$

$$\text{Donc } 0 \leq x \int_x^A \varphi(t)dt \leq \int_x^A -\varphi'(t)dt, \text{ puis } 0 \leq x \int_x^A \varphi(t)dt \leq [-\varphi(t)]_x^A,$$

$$\text{et } 0 \leq x \int_x^A \varphi(t)dt \leq \varphi(x) - \varphi(A).$$

Il reste à passer à la limite quand  $A \rightarrow +\infty$  dans chaque membre.

$$\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_x^A \varphi(t)dt = \int_x^{+\infty} \varphi(t)dt = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(t)dt - \int_{-\infty}^x \varphi(t)dt = 1 - \Phi(x).$$

$$\text{et } \lim_{A \rightarrow +\infty} \varphi(A) = \lim_{A \rightarrow +\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{A^2}{2}} = 0 \text{ car } \lim_{A \rightarrow +\infty} -\frac{A^2}{2} = -\infty \text{ et } \lim_{x \rightarrow -\infty} e^x = 0.$$

$$\text{Finalement, } \forall x \geq 0, 0 \leq x(1 - \Phi(x)) \leq \varphi(x).$$

b) En partant de l'inégalité  $t \leq x \leq 0$  et en multipliant membre à membre par  $\varphi(t) > 0$ , on a :

$$\forall x \leq 0, \forall t \leq x, t\varphi(t) \leq x\varphi(t) \leq 0.$$

Soit  $x \leq 0$  et  $B \leq x$ . En intégrant les inégalités précédentes entre  $B$  et  $x$ , on a :

$$\int_B^x t\varphi(t)dt \leq \int_B^x x\varphi(t)dt \leq 0, \text{ d'où } \varphi(B) - \varphi(x) \leq x \int_B^x \varphi(t)dt \leq 0.$$

Il reste à passer à la limite quand  $B \rightarrow -\infty$  dans chaque membre.

$$\lim_{B \rightarrow -\infty} \varphi(B) = 0 \text{ et } \lim_{B \rightarrow -\infty} \int_B^x \varphi(t)dt = \int_{-\infty}^x \varphi(t)dt = \Phi(x).$$

$$\text{Finalement, } \forall x \leq 0, -\varphi(x) \leq x\Phi(x) \leq 0.$$

c) • Soit  $x \in \mathbf{R}$  et  $B \leq x$ .

Effectuons une intégration par parties sur  $\int_B^x \Phi(t)dt$  en posant :

$$u(t) = \Phi(t) \quad v'(t) = 1$$

$$u'(t) = \varphi(t) \quad v(t) = t.$$

Les fonctions  $u$  et  $v$  sont de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$ . L'IPP est licite et donne :

$$\begin{aligned}\int_B^x \Phi(t)dt &= [t\Phi(t)]_B^x - \int_B^x t\varphi(t)dt \\ &= x\Phi(x) - B\Phi(B) - \int_B^x -\varphi'(t)dt \\ &= x\Phi(x) - B\Phi(B) + \varphi(x) - \varphi(B).\end{aligned}$$

$$\lim_{B \rightarrow -\infty} \varphi(B) = 0.$$

En outre, la question 1)b) donne, en prenant  $B < 0$  :  $-\varphi(B) \leq B\Phi(B) \leq 0$ .

D'après la propriété des gendarmes, on a alors :  $\lim_{B \rightarrow -\infty} B\Phi(B) = 0$ .

Finalement,  $\lim_{B \rightarrow -\infty} (x\Phi(x) - B\Phi(B) + \varphi(x) - \varphi(B)) = x\Phi(x) + \varphi(x)$ .

$$\text{Ainsi, } \int_{-\infty}^x \Phi(t)dt \text{ converge et } \int_{-\infty}^x \Phi(t)dt = x\Phi(x) + \varphi(x) \quad (R_1)$$

• Soit  $x \in \mathbf{R}$  et  $A \geq x$ .

Effectuons une intégration par parties sur  $\int_x^A (1 - \Phi(t))dt$  en posant :

$$u(t) = 1 - \Phi(t) \quad v'(t) = 1$$

$$u'(t) = -\varphi(t) \quad v(t) = t.$$

Les fonctions  $u$  et  $v$  sont de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$ . L'IPP est licite et donne :

$$\begin{aligned}\int_x^A (1 - \Phi(t))dt &= [t(1 - \Phi(t))]_x^A - \int_x^A -t\varphi(t)dt \\ &= A(1 - \Phi(A)) - x(1 - \Phi(x)) - \int_x^A \varphi'(t)dt \\ &= A(1 - \Phi(A)) - x(1 - \Phi(x)) + \varphi(x) - \varphi(A).\end{aligned}$$

$$\lim_{A \rightarrow -\infty} \varphi(A) = 0.$$

En outre, la question 1)a) donne, en prenant  $A > 0$  :  $0 \leq A(1 - \Phi(A)) \leq \varphi(A)$ .

D'après la propriété des gendarmes, on a alors :  $\lim_{A \rightarrow +\infty} A(1 - \Phi(A)) = 0$ .

Donc  $\lim_{A \rightarrow +\infty} (A(1 - \Phi(A)) - x(1 - \Phi(x)) + \varphi(x) - \varphi(A)) = -x(1 - \Phi(x)) + \varphi(x)$ .

$$\text{Ainsi, } \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t))dt \text{ converge et } \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t))dt = -x(1 - \Phi(x)) + \varphi(x) \quad (R_1)$$

2)a)• Soient  $x$  et  $y$  des réels. Soit  $I$  un intervalle contenant  $x$  et  $y$ .

$h \in W$  donc  $h$  est dérivable sur  $I$  et  $\forall t \in I$ ,  $|h'(t)| \leq 1$ .

D'après l'inégalité des accroissements finis, on a alors :  $|h(x) - h(y)| \leq |x - y|$ , c'est-à-dire :  $|h(x) - h(y)| \leq |x - y|$ .

• Pour tout  $x \in \mathbf{R}$ , en écrivant :  $h(x) = (h(x) - h(0)) + h(0)$ , l'inégalité triangulaire donne :

$$|h(x)| \leq |h(x) - h(0)| + |h(0)| \quad (1)$$

De plus, l'inégalité démontrée au-dessus avec  $y = 0$  donne :  $|h(x) - h(0)| \leq |x|$ ,

$$\text{puis } |h(x) - h(0)| + |h(0)| \leq |x| + |h(0)| \quad (2)$$

En recollant (1) et (2), on déduit que  $\forall x \in \mathbf{R}$ ,  $|h(x)| \leq |x| + |h(0)|$ .

---

b) Soit  $x \in \mathbf{R}$ .

•  $\forall t \leq x, |h'(t)| \leq 1$  donc  $|h'(t)|\Phi(t) \leq \Phi(t)$ , puis  $|h'(t)||\Phi(t)| \leq \Phi(t)$  grâce à la positivité de  $\Phi$ .

Ainsi,  $\forall t \leq x, |h'(t)\Phi(t)| \leq \Phi(t)$ .

Comme  $\int_{-\infty}^x \Phi(t)dt$  converge (question 1)c), on peut conclure d'après le critère de comparaison sur les intégrales impropres de fonctions positives que  $\int_{-\infty}^x |h'(t)\Phi(t)|dt$  converge.

$\int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt$  est absolument convergente donc convergente.

• Soit  $B \leq x$ . Effectuons une intégration par parties sur  $\int_B^x h'(t)\Phi(t)dt$  en posant :

$$u'(t) = h'(t) \quad v(t) = \Phi(t)$$

$$u(t) = h(t) \quad v'(t) = \varphi(t).$$

$u$  et  $v$  sont de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$ . L'IPP est licite et donne :

$$\begin{aligned} \int_B^x h'(t)\Phi(t)dt &= [h(t)\Phi(t)]_B^x - \int_B^x h(t)\varphi(t)dt \\ &= h(x)\Phi(x) - h(B)\Phi(B) - \int_B^x h(t)\varphi(t)dt \quad (*) \end{aligned}$$

La question 2)a) donne :  $0 \leq |h(B)| \leq |B| + |h(0)|$ , puis :

$0 \leq |h(B)||\Phi(B)| \leq |B||\Phi(B)| + |h(0)||\Phi(B)|$ , ou encore :

$0 \leq |h(B)\Phi(B)| \leq |B\Phi(B)| + |h(0)||\Phi(B)|$ .

$\lim_{B \rightarrow -\infty} B\Phi(B) = 0$  (voir argument dans la question 1)c)) et  $\lim_{B \rightarrow -\infty} \Phi(B) = 0$  car

$\Phi$  est une fonction de répartition.

Donc  $\lim_{B \rightarrow -\infty} (|B\Phi(B)| + |h(0)||\Phi(B)|) = 0$ .

Par la propriété des gendarmes,  $\lim_{B \rightarrow -\infty} |h(B)\Phi(B)| = 0$ , et  $\lim_{B \rightarrow -\infty} h(B)\Phi(B) = 0$ .

Comme  $\int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt$  converge et que  $\lim_{B \rightarrow -\infty} h(B)\Phi(B) = 0$ , on a par passage

à la limite dans (\*) :

$$\int_{-\infty}^x h(t)\varphi(t)dt \text{ converge et } \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt = h(x)\Phi(x) - \int_{-\infty}^x h(t)\varphi(t)dt.$$

c) En soustrayant les égalités précédentes, on a :

$$\begin{aligned} & - \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt + \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt \\ &= -h(x)\Phi(x) + \int_{-\infty}^x h(t)\varphi(t)dt - h(x)(1 - \Phi(x)) + \int_x^{+\infty} h(t)\varphi(t)dt \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} h(t)\varphi(t)dt - h(x) \quad \text{par la relation de Chasles} \\ &= c_h - h(x) \quad \text{d'après le théorème de transfert.} \end{aligned}$$

3)a)  $\theta$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  comme quotient de deux fonctions  $C^1$ .

$$\begin{aligned}\forall x \in \mathbf{R}, \theta'(x) &= \frac{\Phi'(x)\varphi(x) - \varphi'(x)\Phi(x)}{\varphi(x)^2} \\ &= \frac{\varphi(x)^2 + x\varphi(x)\Phi(x)}{\varphi(x)^2} \\ &= 1 + x \frac{\Phi(x)}{\varphi(x)} \\ &= 1 + x\theta(x).\end{aligned}$$

$\theta'$  est alors de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  comme somme et produit de fonctions  $C^1$ .

Donc  $\theta$  est de classe  $C^2$  sur  $\mathbf{R}$ .

$$\begin{aligned}\forall x \in \mathbf{R}, \theta''(x) &= \theta(x) + x\theta'(x) \\ &= \theta(x) + x(1 + x\theta(x)) \\ &= x + (1 + x^2)\theta(x).\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\forall x \in \mathbf{R}, \theta(-x)\Phi(x) &= \frac{\Phi(-x)}{\varphi(-x)}\Phi(x) \\ &= \frac{1 - \Phi(x)}{\varphi(x)}\Phi(x) \\ &= \theta(x)(1 - \Phi(x)).\end{aligned}$$

b)• D'après la question 2)b),  $\int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt$  est convergente pour tout  $x \in \mathbf{R}$ .

$$\text{La relation de Chasles donne : } \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt = \underbrace{\int_{-\infty}^0 h'(t)\Phi(t)dt}_{\text{constante}} + \int_0^x h'(t)\Phi(t)dt.$$

La fonction  $t \mapsto h'(t)\Phi(t)$  est continue sur  $\mathbf{R}$  puisque  $h$  et  $\Phi$  sont  $C^1$ .

La fonction  $x \mapsto \int_0^x h'(t)\Phi(t)dt$  est donc une primitive de  $x \mapsto h'(x)\Phi(x)$  et de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$ .

On déduit que  $x \mapsto \int_0^x h'(t)\Phi(t)dt$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  et

$$\left( \int_0^x h'(t)\Phi(t)dt \right)' = h'(x)\Phi(x).$$

Donc  $x \mapsto \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  et

$$\left( \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt \right)' = h'(x)\Phi(x).$$

• De même,  $\int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt$  est convergente pour tout  $x \in \mathbf{R}$ .

$$\int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt = \underbrace{\int_0^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt}_{\text{constante}} - \int_0^x h'(t)(1 - \Phi(t))dt.$$

Par le même raisonnement,  $x \mapsto \int_0^x h'(t)(1 - \Phi(t))dt$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  et

$$\left( \int_0^x h'(t)(1 - \Phi(t))dt \right)' = h'(x)(1 - \Phi(x)).$$

Donc  $x \mapsto \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  et

$$\left( \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt \right)' = -h'(x)(1 - \Phi(x)).$$

•  $f_h$  est donc  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  comme somme, produit et composée de fonctions  $C^1$ .

Pour tout  $x \in \mathbf{R}$ , on a :

$$\begin{aligned} & f_h'(x) - x f_h(x) \\ &= -\theta'(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt + \theta(-x)h'(x)\Phi(x) + \theta'(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt \\ & \quad - \theta(x)h'(x)(1 - \Phi(x)) - x\theta(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt - x\theta(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt \\ &= (-\theta'(-x) - x\theta(-x)) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt + (\theta'(x) - x\theta(x)) \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt \\ & \quad + h'(x)(\theta(-x)\Phi(x) - \theta(x)(1 - \Phi(x))) \quad (*) \end{aligned}$$

D'après la question 3)a), on a :  $\forall x \in \mathbf{R}, \theta'(x) - x\theta(x) = 1$ .

En faisant  $x \mapsto -x$ , on a alors :  $\forall x \in \mathbf{R}, \theta'(-x) + x\theta(-x) = 1$ .

On a également  $\forall x \in \mathbf{R}, \theta(-x)\Phi(x) - \theta(x)(1 - \Phi(x)) = 0$ .

En reprenant le calcul fait en (\*), on déduit :

$$\begin{aligned} f_h'(x) - x f_h(x) &= - \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt + \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t))dt + h'(x) \times 0 \\ &= c_h - h(x) \quad \text{d'après 2)c} \end{aligned}$$

•  $\forall x \in \mathbf{R}, f_h'(x) = x f_h(x) + c_h - h(x)$ .

$f_h'$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  comme produit et somme de fonctions  $C^1$ ,

ce qui prouve que  $f_h$  est de classe  $C^2$  sur  $\mathbf{R}$ .

c) Soit  $X$  une variable aléatoire admettant une espérance.

D'après la question 3)b), on a alors :

$\forall \omega \in \Omega, f_h'(X(\omega)) - X(\omega)f_h(X(\omega)) = c_h - h(X(\omega))$ , c'est-à-dire :

$$(f_h'(X))(\omega) - (X f_h(X))(\omega) = c_h - (h(X))(\omega).$$

On a donc l'égalité entre variables aléatoires :  $f_h'(X) - X f_h(X) = \underbrace{c_h}_{\text{constante}} - h(X)$ .

Comme  $h \in W$  et que  $X$  admet une espérance, on sait par hypothèse de l'énoncé que  $h(X)$  admet une espérance.

Donc  $f_h'(X) - X f_h(X)$  admet une espérance donnée par :

$$E(f'_h(X) - X f_h(X)) = E(c_h - h(X)).$$

Par linéarité de l'espérance, on déduit :  $E(f'_h(X) - X f_h(X)) = c_h - E(h(X))$ .

Enfin, comme  $c_h = E(h(N))$ , on a en passant à la valeur absolue :

$$|E(h(X)) - E(h(N))| = |E(f'_h(X) - X f_h(X))|.$$

4)a) Pour tout  $x \in \mathbf{R}$ , on a :

$$\begin{aligned} & \theta(-x) \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt + \theta(x) \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t)) dt \\ &= \theta(-x)(x\Phi(x) + \varphi(x)) + \theta(x)(-x(1 - \Phi(x)) + \varphi(x)) \quad \text{d'après } (R_1) \\ &= x\theta(-x)\Phi(x) + \theta(-x)\varphi(x) - x \underbrace{\theta(x)(1 - \Phi(x))}_{= \theta(-x)\Phi(x) \text{ cf. 3)a}} + \theta(x)\varphi(x) \\ &= (\theta(-x) + \theta(x))\varphi(x) \\ &= \left( \frac{\Phi(-x)}{\varphi(-x)} + \frac{\Phi(x)}{\varphi(x)} \right) \varphi(x) \\ &= \Phi(-x) + \Phi(x) \quad \text{car } \varphi(-x) = \varphi(x) \\ &= 1. \end{aligned}$$

b) Pour tout  $x \in \mathbf{R}$ , on a :

$$|f_h(x)| = \left| \theta(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t) dt + \theta(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t)) dt \right|.$$

L'inégalité triangulaire donne :

$$|f_h(x)| \leq \left| \theta(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t) dt \right| + \left| \theta(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t)) dt \right| \quad (*)$$

D'une part, du fait de la positivité de  $\theta$ , on a :

$$\left| \theta(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t) dt \right| = \theta(-x) \left| \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t) dt \right|.$$

Puis, par l'inégalité triangulaire sur l'intégrale avec bornes croissantes :

$$\left| \theta(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t) dt \right| \leq \theta(-x) \int_{-\infty}^x |h'(t)\Phi(t)| dt \quad (1)$$

De plus,  $\forall t \in \mathbf{R}$ ,  $|h'(t)\Phi(t)| = |h'(t)|\Phi(t) \leq \Phi(t)$  car  $h \in W$ .

En intégrant suivant des bornes croissantes, on a :

$$\int_{-\infty}^x |h'(t)\Phi(t)| dt \leq \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt,$$

$$\text{et } \theta(-x) \int_{-\infty}^x |h'(t)\Phi(t)| dt \leq \theta(-x) \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt \quad (2)$$

En recollant (1) et (2), on a :

$$\left| \theta(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t) dt \right| \leq \theta(-x) \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt \quad (3)$$

D'autre part, par le même raisonnement, on a :

$$\left| \theta(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t)) dt \right| \leq \theta(x) \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t)) dt \quad (4)$$

En faisant la somme de (3) et (4) et compte tenu de (\*), on conclut que :

$$|f_h(x)| \leq \theta(-x) \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt + \theta(x) \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t)) dt.$$

Or, le membre de droite vaut 1 d'après la question 4)a).

$$\text{Ainsi, } \forall x \in \mathbf{R}, |f_h(x)| \leq 1.$$

5)a) Pour tout  $x \in \mathbf{R}$  et grâce à la question 3)a), on a :

$$\begin{aligned} & \theta''(-x) \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt + \theta''(x) \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t)) dt \\ &= (-x + (1 + x^2)\theta(-x)) \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt + (x + (1 + x^2)\theta(x)) \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t)) dt \\ &= x \left( \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t)) dt - \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt \right) + (1 + x^2) \left( \theta(-x) \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt + \theta(x) \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t)) dt \right) \end{aligned}$$

En utilisant les égalités ( $R_1$ ) et la question 4)a), on poursuit le calcul :

$$\begin{aligned} & \theta''(-x) \int_{-\infty}^x \Phi(t) dt + \theta''(x) \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t)) dt \\ &= x(-x(1 - \Phi(x)) + \varphi(x) - x\Phi(x) - \varphi(x)) + (1 + x^2) \times 1 \\ &= 1. \end{aligned}$$

b) D'après la question 3)b),  $f_h$  est de classe  $C^2$  sur  $\mathbf{R}$  et

$$\forall x \in \mathbf{R}, f_h'(x) = x f_h(x) + c_h - h(x).$$

En dérivant membre à membre, on a :

$$\begin{aligned} f_h''(x) &= f_h(x) + x f_h'(x) - h'(x) \\ &= f_h(x) + x(x f_h(x) + c_h - h(x)) - h'(x) \\ &= -h'(x) + (1 + x^2) f_h(x) + x(c_h - h(x)) \quad (*) \end{aligned}$$

Or,  $(1 + x^2) f_h(x)$

$$\begin{aligned} &= (1 + x^2) \left( \theta(-x) \int_{-\infty}^x h'(t) \Phi(t) dt + \theta(x) \int_x^{+\infty} h'(t) (1 - \Phi(t)) dt \right) \\ &= (1 + x^2) \theta(-x) \int_{-\infty}^x h'(t) \Phi(t) dt + (1 + x^2) \theta(x) \int_x^{+\infty} h'(t) (1 - \Phi(t)) dt. \end{aligned}$$

On poursuit le calcul en utilisant que  $\forall x \in \mathbf{R}, \theta''(x) = x + (1 + x^2)\theta(x)$ , ce qui donne  $(1 + x^2)\theta(x) = \theta''(x) - x$ , mais aussi  $(1 + x^2)\theta(-x) = \theta''(-x) + x$  en faisant  $x \mapsto -x$ .

Donc  $(1 + x^2) f_h(x)$

$$\begin{aligned} &= (\theta''(-x) + x) \int_{-\infty}^x h'(t) \Phi(t) dt + (\theta''(x) - x) \int_x^{+\infty} h'(t) (1 - \Phi(t)) dt. \\ &= \theta''(-x) \int_{-\infty}^x h'(t) \Phi(t) dt + \theta''(x) \int_x^{+\infty} h'(t) (1 - \Phi(t)) dt - x \left( \int_x^{+\infty} h'(t) (1 - \Phi(t)) dt - \int_{-\infty}^x h'(t) \Phi(t) dt \right). \\ &= \theta''(-x) \int_{-\infty}^x h'(t) \Phi(t) dt + \theta''(x) \int_x^{+\infty} h'(t) (1 - \Phi(t)) dt - x(c_h - h(x)) \quad \text{par 2)c)} \end{aligned}$$

En substituant  $(1+x^2)f_h(x)$  dans (\*), on conclut que :

$$\forall x \in \mathbf{R}, f_h''(x) = -h'(x) + \theta''(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt + \theta''(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1-\Phi(t))dt.$$

c)• La fonction  $a : x \mapsto \Phi(x) + \frac{x}{1+x^2}\varphi(x)$  est dérivable sur  $\mathbf{R}$  comme somme, produit et quotient de fonctions dérivables.

$$\begin{aligned} \forall x \in \mathbf{R}, a'(x) &= \varphi(x) + \frac{1(1+x^2) - 2x^2}{(1+x^2)^2}\varphi(x) + \frac{x}{1+x^2}\varphi'(x) \\ &= \varphi(x) + \frac{1-x^2}{(1+x^2)^2}\varphi(x) + \frac{x}{1+x^2} \times (-x\varphi(x)) \\ &= \left(1 + \frac{1-x^2}{(1+x^2)^2} - \frac{x^2}{1+x^2}\right)\varphi(x) \\ &= \frac{(1+x^2)^2 + 1 - x^2 - x^2(1+x^2)}{(1+x^2)^2}\varphi(x) \\ &= \frac{2}{(1+x^2)^2}\varphi(x) \quad \text{en développant le numérateur.} \end{aligned}$$

$\forall x \in \mathbf{R}, \phi(x) > 0$  et  $(1+x^2)^2 > 0$  donc  $\forall x \in \mathbf{R}, a'(x) > 0$ .

$a$  est donc strictement croissante sur  $\mathbf{R}$ .

De plus,  $\lim_{x \rightarrow -\infty} \Phi(x) = 0$ ,  $\lim_{x \rightarrow -\infty} \frac{x}{1+x^2} = 0$  et  $\lim_{x \rightarrow -\infty} \varphi(x) = 0$ .

Par somme et produit,  $\lim_{x \rightarrow -\infty} a(x) = 0$ .

Par ailleurs,  $a$  est strictement croissante sur  $\mathbf{R}$ , donc  $\forall x \in \mathbf{R}, a(x) > 0$ .

$$\begin{aligned} \bullet \forall x \in \mathbf{R}, \theta''(x) &= x + (1+x^2)\theta(x) \\ &= x + (1+x^2)\frac{\Phi(x)}{\varphi(x)} \\ &= \frac{1+x^2}{\varphi(x)} \left( \frac{x}{1+x^2}\varphi(x) + \Phi(x) \right) \\ &= \frac{1+x^2}{\varphi(x)} a(x) > 0. \end{aligned}$$

• En passant à la valeur absolue dans la question 5)b) et en appliquant l'inégalité triangulaire, on a :

$$|f_h''(x)| \leq |h'(x)| + \left| \theta''(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt \right| + \left| \theta''(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1-\Phi(t))dt \right| \quad (1)$$

L'inégalité triangulaire pour les intégrales avec bornes croissantes, ainsi que la positivité de  $\theta''$  donne :

$$\left| \theta''(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt \right| \leq \theta''(-x) \int_{-\infty}^x |h'(t)\Phi(t)|dt \quad (2)$$

$$\text{et } \left| \theta''(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1-\Phi(t))dt \right| \leq \theta''(x) \int_x^{+\infty} |h'(t)(1-\Phi(t))|dt \quad (3)$$

---

De plus,  $\forall t \in \mathbf{R}$ ,  $|h'(t)\Phi(t)| = |h'(t)|\Phi(t) \leq \Phi(t)$

Donc  $\int_{-\infty}^x |h'(t)\Phi(t)|dt \leq \int_{-\infty}^x \Phi(t)dt$ , ce qui donne :

$$\theta''(-x) \int_{-\infty}^x |h'(t)\Phi(t)|dt \leq \theta''(-x) \int_{-\infty}^x \Phi(t)dt \quad (4)$$

De même,  $\forall t \in \mathbf{R}$ ,  $|h'(t)(1 - \Phi(t))| = |h'(t)|(1 - \Phi(t)) \leq (1 - \Phi(t))$

Donc  $\int_x^{+\infty} |h'(t)(1 - \Phi(t))|dt \leq \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t))dt$ , ce qui donne :

$$\theta''(x) \int_x^{+\infty} |h'(t)(1 - \Phi(t))|dt \leq \theta''(x) \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t))dt \quad (5)$$

En recollant (2) et (4), on a :

$$\left| \theta''(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt \right| \leq \theta''(-x) \int_{-\infty}^x \Phi(t)dt \quad (6)$$

En recollant (3) et (5), on a :

$$\left| \theta''(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t)) \right| \leq \theta''(x) \int_x^{+\infty} (1 - \Phi(t))dt \quad (7)$$

En ajoutant (6) et (7), et en utilisant la question 5)a), on a :

$$\left| \theta''(-x) \int_{-\infty}^x h'(t)\Phi(t)dt \right| + \left| \theta''(x) \int_x^{+\infty} h'(t)(1 - \Phi(t)) \right| \leq 1$$

Comme  $h \in W$ , on a enfin  $\forall x \in \mathbf{R}$ ,  $|h'(x)| \leq 1$ , puis grâce à (1) :

$$\forall x \in \mathbf{R}, |f_h''(x)| \leq 2.$$

---

## Partie II

$$6) h_x(t) = \begin{cases} 1 & \text{si } t \leq x \\ 0 & \text{si } t > x \end{cases} \text{ donc } \forall \omega \in \Omega, h_x(X(\omega)) = \begin{cases} 1 & \text{si } X(\omega) \leq x \\ 0 & \text{si } X(\omega) > x \end{cases}$$

ce qui signifie que  $h_x(X) = \begin{cases} 1 & \text{si } (X \leq x) \text{ est r\u00e9alis\u00e9} \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

$$\text{Donc } h_x(X) \leftrightarrow \mathcal{B}(P(X \leq x)).$$

$h_x(X)$  admet donc une esp\u00e9rance et  $E(h_x(X)) = P(X \leq x) = F_X(x)$ .

7)a)programme :

```
def gamma(t):
    if t<0:
        return 1
    elif t>1:
        return 0
    else:
        return 1-3*t**2+2*t**3
```

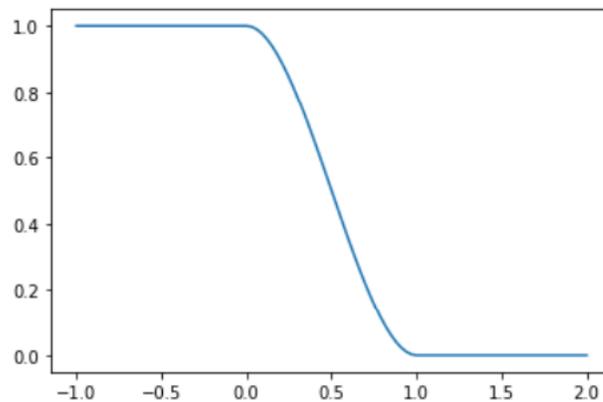
b)On cr\u00e9e un vecteur  $t$  \u00e0 pas constant constitu\u00e9 de 100 points uniform\u00e9ment r\u00e9partis de  $-1$  \u00e0  $2$ .

Puis, on construit une liste  $y$  par compr\u00e9hension \u00e0 l'aide de la fonction  $\text{gamma}$ .

Ce qui donne :

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
t=np.linspace(-1,2,100)
y=[gamma(t) for t in np.linspace(-1,2,100)]
plt.plot(t,y)
plt.show()
```

Et qui renvoie la figure ci-dessous :



---

### Remarque

Le programme plus basique ci-dessous ne fonctionne pas du fait que la fonction gamma est définie à l'aide de conditions.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
t=np.linspace(-1,2,100)
plt.plot(t,gamma(t))
plt.show()
```

8)a) •  $\gamma$  est continue sur  $] -\infty, 0[$  et  $]1, +\infty[$  (fonction nulle), ainsi que sur  $[0, 1]$  (polynôme). Elle est donc en particulier continue à droite en 0 et à gauche en 1.

De plus,  $\lim_{t \rightarrow 0^-} \gamma(t) = \lim_{t \rightarrow 0^-} 1 = 1 = \gamma(0)$  donc  $\gamma$  est continue à gauche en 0, et par suite continue en 0.

Enfin,  $\lim_{t \rightarrow 1^+} \gamma(t) = \lim_{t \rightarrow 1^+} 0 = 0 = \gamma(1)$  donc  $\gamma$  est continue à droite en 1, et par suite continue en 1.

Finalement,  $\gamma$  est continue sur  $\mathbf{R}$ .

•  $\gamma$  est de classe  $C^1$  sur  $] -\infty, 0[$  et  $]1, +\infty[$  (fonction nulle), ainsi que sur  $[0, 1]$  (polynôme). Elle est donc de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  privé de 0 et 1.

b)  $\forall t \in [0, 1]$ ,  $\gamma'(t) = -6t + 6t^2 = 6t(t - 1) \leq 0$ . Donc  $\gamma$  est décroissante sur  $[0, 1]$ .

On a donc  $\forall t \in [0, 1]$ ,  $\gamma(1) \leq \gamma(t) \leq \gamma(0)$ , c'est-à-dire :  $0 \leq \gamma(t) \leq 1$ .

Par ailleurs,  $\gamma$  est constante et égale à 1 sur  $] -\infty, 0[$ , constante et égale à 0 sur  $]1, +\infty[$ .

On a donc bien  $\forall t \in \mathbf{R}$ ,  $\gamma(t) \in [0, 1]$ .

c) D'une part, on a :

$\lim_{t \rightarrow 1^+} \frac{\gamma(t) - \gamma(1)}{t - 1} = \lim_{t \rightarrow 1^+} \frac{0 - 0}{t - 1} = 0$ . Donc  $\gamma$  est dérivable à droite en 1 et  $\gamma'_d(1) = 0$ .

D'autre part, on a :

$\lim_{t \rightarrow 1^-} \frac{\gamma(t) - \gamma(1)}{t - 1} = \lim_{t \rightarrow 1^-} \frac{1 - 3t^2 + 2t^3}{t - 1} = \lim_{t \rightarrow 1^-} \frac{(t-1)(2t^2 - t - 1)}{t-1} = 0$ .

Donc  $\gamma$  est dérivable à gauche en 1 et  $\gamma'_g(1) = 0$ .

Comme  $\gamma'_g(1) = \gamma'_d(1) = 0$ , on peut conclure que  $\gamma$  est dérivable en 1 et que  $\gamma'(1) = 0$ .

d) • Les questions précédentes ont montré que  $\gamma$  est dérivable sur  $\mathbf{R}$ .

De plus, on a :

$$\gamma'(t) = \begin{cases} -6t + 6t^2 & \text{si } t \in [0, 1] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$\gamma'$  est continue sur  $] -\infty, 0[$  et  $]1, +\infty[$  (fonction nulle), ainsi que sur  $[0, 1]$  polynôme. Elle est donc en particulier continue à droite en 0 et à gauche en 1.

De plus,  $\lim_{t \rightarrow 0^-} \gamma'(t) = \lim_{t \rightarrow 0^-} 0 = 0 = \gamma'(0)$  donc  $\gamma'$  est continue à gauche en 0, et par suite continue en 0.

Enfin,  $\lim_{t \rightarrow 1^+} \gamma'(t) = \lim_{t \rightarrow 1^+} 0 = 0 = \gamma'(1)$  donc  $\gamma'$  est continue à droite en 1, et par

suite continue en 1.

Finalement,  $\gamma'$  est continue sur  $\mathbf{R}$ .

$\gamma$  est dérivable sur  $\mathbf{R}$  et  $\gamma'$  est continue sur  $\mathbf{R}$ , ce qui signifie que  $\gamma$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$ .

• L'inégalité demandée est évidente sur  $] -\infty, 0[$  et  $]1, +\infty[$ , puisque  $\gamma'$  est nulle sur ces intervalles.

Par ailleurs,  $\gamma'$  est dérivable sur  $[0, 1]$  et  $\forall t \in [0, 1]$ ,  $\gamma''(t) = -6 + 12t$ , fonction qui s'annule et change de signe en  $1/2$ .

D'où le tableau de variations de  $\gamma'$  :

$t$	0	1/2	1
$\gamma''(t)$	-	0	+
$\gamma'(t)$	0	$-\frac{3}{2}$	0

On a donc  $\forall t \in [0, 1]$ ,  $-\frac{3}{2} \leq \gamma'(t) \leq 0$  donc  $\forall t \in [0, 1]$ ,  $|\gamma'(t)| \leq \frac{3}{2}$ .

9) Soit  $t > 0$  et  $x \in \mathbf{R}$ .

a) Distinguons deux cas :

•  $y \leq x$

On a  $h_x(y) = 1$  et  $k_x(y) = \gamma\left(\frac{y-x}{t}\right) = 1$  car  $\frac{y-x}{t} \leq 0$  et  $\gamma$  est constante et égale à 1 sur  $] -\infty, 0]$ .

Donc  $h_x(y) = k_x(y)$ .

•  $y > x$

On a  $h_x(y) = 0$  et  $k_x(y) = \gamma\left(\frac{y-x}{t}\right) \geq 0$  car  $\gamma$  est positive sur  $\mathbf{R}$ .

Donc  $h_x(y) \leq k_x(y)$ .

Dans tous les cas, on a bien  $\forall y \in \mathbf{R}$ ,  $h_x(y) \leq k_x(y)$ .

b) La question précédente entraîne que  $h_x(X) \leq k_x(X)$ .

Par croissance de l'espérance, on a alors :  $E(h_x(X)) \leq E(k_x(X))$ .

Puis,  $E(h_x(X)) - E(h_x(N)) \leq E(k_x(X)) - E(h_x(N))$ , ou encore :

$$E(h_x(X)) - E(h_x(N)) \leq E(k_x(X)) - E(k_x(N)) + E(k_x(N)) - E(h_x(N)).$$

c) Le théorème de transfert donne :

$$\begin{aligned} & E(k_x(N)) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} k_x(u)\varphi(u)du \\ &= \int_{-\infty}^x k_x(u)\varphi(u)du + \int_x^{x+t} k_x(u)\varphi(u)du + \int_{x+t}^{+\infty} k_x(u)\varphi(u)du \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \int_{-\infty}^x \gamma \left( \underbrace{\frac{u-x}{t}}_{\leq 0} \right) \varphi(u) du + \int_x^{x+t} k_x(u) \varphi(u) du + \int_{x+t}^{+\infty} \gamma \left( \underbrace{\frac{u-x}{t}}_{\geq 1} \right) \varphi(u) du \\
&= \int_{-\infty}^x 1 \times \varphi(u) du + \int_x^{x+t} k_x(u) \varphi(u) du + \int_x^{x+t} 0 \times \varphi(u) du \\
&= \int_{-\infty}^x \varphi(u) du + \int_x^{x+t} k_x(u) \varphi(u) du. \\
&= \Phi(x) + \int_x^{x+t} k_x(u) \varphi(u) du. \\
&= E(h_x(N)) + \int_x^{x+t} k_x(u) \varphi(u) du \quad \text{comme pour la question 6)} \\
\text{Finalement, } E(k_x(N)) - E(h_x(N)) &= \int_x^{x+t} k_x(u) \varphi(u) du.
\end{aligned}$$

d) •  $u \mapsto \frac{u-x}{t}$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  (polynôme), ainsi que  $\gamma$ .

Par composée,  $k_x$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$ .

$u \mapsto \frac{2t}{3}$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$  (fonction constante).

Par produit,  $g$  est de classe  $C^1$  sur  $\mathbf{R}$ .

$$\begin{aligned}
\forall u \in \mathbf{R}, g'(u) &= \frac{2t}{3} k'_x(u) \\
&= \frac{2t}{3} \times \frac{1}{t} \times \gamma' \left( \frac{u-x}{t} \right) \\
&= \frac{2}{3} \times \gamma' \left( \frac{u-x}{t} \right)
\end{aligned}$$

D'où  $\forall u \in \mathbf{R}, |g'(u)| = \frac{2}{3} \times \left| \gamma' \left( \frac{u-x}{t} \right) \right|$ .

Or,  $\forall y \in \mathbf{R}, |\gamma'(y)| \leq \frac{3}{2}$  donc  $\forall u \in \mathbf{R}, \left| \gamma' \left( \frac{u-x}{t} \right) \right| \leq \frac{3}{2}$ .

Ainsi,  $\forall u \in \mathbf{R}, |g'(u)| \leq 1$ , ce qui prouve que  $g \in W$ .

• Comme  $g \in W$ , on a d'après l'hypothèse faite par l'énoncé :

$$|E(g(X)) - E(g(N))| \leq M_X, \text{ c'est-à-dire : } \left| E \left( \frac{2t}{3} k_x(X) \right) - E \left( \frac{2t}{3} k_x(N) \right) \right| \leq M_X.$$

Puis, par linéarité de l'espérance :  $\left| \frac{2t}{3} (E(k_x(X)) - E(k_x(N))) \right| \leq M_X$ .

Comme  $\frac{2t}{3} > 0$ , cela revient à :  $|E(k_x(X)) - E(k_x(N))| \leq \frac{3}{2t} M_X$ .

Enfin, comme  $E(k_x(X)) - E(k_x(N)) \leq |E(k_x(X)) - E(k_x(N))|$ , on a par recollement d'inégalités :

$$E(k_x(X)) - E(k_x(N)) \leq \frac{3}{2t} M_X \quad (1)$$

Par ailleurs, d'après la question 9)c), on a :

$$\begin{aligned} E(k_x(N)) - E(h_x(N)) &= \int_x^{x+t} k_x(u)\varphi(u)du = \int_x^{x+t} \gamma\left(\frac{u-x}{t}\right)\varphi(u)du \\ &= \int_x^{x+t} \gamma\left(\frac{u-x}{t}\right) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du. \end{aligned}$$

$$\forall u \in \mathbf{R}, \gamma\left(\frac{u-x}{t}\right) \leq 1 \text{ et } e^{-\frac{u^2}{2}} \leq 1 \text{ donc } \gamma\left(\frac{u-x}{t}\right) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}}.$$

En intégrant entre les bornes croissantes  $x$  et  $x+t$ , on a :

$$\int_x^{x+t} \gamma\left(\frac{u-x}{t}\right) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du \leq \int_x^{x+t} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} du, \text{ c'est-à-dire :}$$

$$\int_x^{x+t} \gamma\left(\frac{u-x}{t}\right) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}}((x+t) - x), \text{ ce qui mène à :}$$

$$E(k_x(N)) - E(h_x(N)) \leq \frac{t}{\sqrt{2\pi}} \quad (2)$$

En ajoutant (1) et (2) et compte tenu de la question 9)b), on conclut que

$$E(h_x(X)) - E(h_x(N)) \leq \frac{3}{2t}M_X + \frac{t}{\sqrt{2\pi}}.$$

Enfin, comme  $2\pi \geq 4$ , on a  $\sqrt{2\pi} \geq 2$ , puis  $\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \leq \frac{1}{2}$  et  $\frac{t}{\sqrt{2\pi}} \leq \frac{t}{2}$ .

$$\text{D'où } E(h_x(X)) - E(h_x(N)) \leq \frac{3}{2t}M_X + \frac{t}{\sqrt{2\pi}} \leq \frac{3}{2t}M_X + \frac{t}{2}.$$

10)• La fonction  $b : t \mapsto \frac{3}{2t}M_X + \frac{t}{2}$  est dérivable sur  $]0, +\infty[$  comme somme et quotient de fonctions dérivables.

$$\forall t > 0, b'(t) = -\frac{3}{2t^2}M_X + \frac{1}{2} = \frac{t^2 - 3M_X}{2t^2}.$$

$b'(t)$  est du signe du numérateur dont les racines sont  $\pm\sqrt{3M_X}$ .

D'où le tableau de variations de  $b$  :

$t$	0	$\sqrt{3M_X}$	$+\infty$
$b'(t)$		-	0
			+
$b(t)$	$+\infty$	$\searrow$	$\swarrow$
		$\sqrt{3M_X}$	$+\infty$

• Par ailleurs, la question 9)d) donne :

$$-\left(\frac{3}{2t}M_X + \frac{t}{2}\right) \leq E(h_x(X)) - E(h_x(N)) \leq \frac{3}{2t}M_X + \frac{t}{2}, \text{ ce qui revient à :}$$

$$|E(h_x(X)) - E(h_x(N))| \leq \frac{3}{2t}M_X + \frac{t}{2}, \text{ soit } |E(h_x(X)) - E(h_x(N))| \leq b(t).$$

---

Cette inégalité étant vraie pour tout réel  $t > 0$ , on peut très bien prendre  $t = \sqrt{3M_X}$ , ce qui donne, grâce à l'étude de  $b$  :

$$|E(h_x(X)) - E(h_x(N))| \leq \sqrt{3M_X}.$$

• Enfin, d'après la question 6), on a :  $E(h_x(X)) = F_X(x)$ .

On a de même  $E(h_x(N)) = F_N(x) = \Phi(x)$ .

Ainsi, en reportant dans l'inégalité ci-dessus, on a bien :

$$d_X(x) \leq \sqrt{3M_X} \quad (R_2)$$

---

### Partie III

11)a)La réponse est : `echantillon=stats['salaire']`

11)b)programme :

```
import numpy as np
a=float(input('a='))
n=len(echantillon)
h=1/np.sqrt(n)
C=0
for i in range(n):
    if echantillon[i]>a and echantillon[i]<=a+h:
        C+=1
print(C/(2*n*h))
```

#### Remarque

Il y a une petite erreur dans le programme de l'énoncé. Ce n'est pas la commande `count`, mais la commande `len` qu'il faut mettre.

12)• Soit  $n \in \mathbf{N}^*$ . Pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , notons  $Y_i$  la variable aléatoire définie par :

$$\forall \omega \in \Omega, Y_i(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{si } X_i(\omega) \in ]a - h_n, a + h_n] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$Y_i(\Omega) = \{0, 1\}$  donc  $Y_i$  suit une loi de Bernoulli. Son paramètre est :

$$\begin{aligned} P(Y_i = 1) &= P(\{\omega \in \Omega \mid Y_i(\omega) = 1\}) \\ &= P(\{\omega \in \Omega \mid X_i(\omega) \in ]a - h_n, a + h_n]\}) \\ &= P(a - h_n < X_i \leq a + h_n) \\ &= P(a - h_n < X \leq a + h_n) \quad \text{car } X_i \text{ a même loi que } X \\ &= F(a + h_n) - F(a - h_n) \quad \text{car } X \text{ est à densité.} \end{aligned}$$

Par construction, on a :  $C_n = \sum_{i=1}^n Y_i$ .

Les variables aléatoires  $Y_1, \dots, Y_n$  sont indépendantes (car  $X_1, \dots, X_n$  le sont) et suivent toutes la même loi de Bernoulli, de paramètre  $F(a + h_n) - F(a - h_n)$ .

Donc  $C_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p_n)$  avec  $p_n = F(a + h_n) - F(a - h_n)$ .

• Le cours donne  $E(C_n) = np_n$  et  $V(C_n) = np_n(1 - p_n)$ .

Par linéarité de l'espérance, on a :

$$E(f_n) = \frac{1}{2nh_n} E(C_n) = \frac{p_n}{2h_n} = \frac{F(a + h_n) - F(a - h_n)}{2h_n}.$$

13)a)Comme  $f$  est continue en  $a$ , alors  $F$  est dérivable en  $a$ .

$$\text{Ainsi, on a : } \lim_{x \rightarrow a} \frac{F(x) - F(a)}{x - a} = F'(a).$$

Comme  $\lim_{n \rightarrow +\infty} h_n = 0$ , alors  $\lim_{n \rightarrow +\infty} (a + h_n) = a$ .

$$\text{Par composition de limites, on a : } \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{F(a + h_n) - F(a)}{(a + h_n) - a} = F'(a),$$

c'est-à-dire : 
$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{F(a + h_n) - F(a)}{h_n} = f(a) \quad (1)$$

De même, on a  $\lim_{n \rightarrow +\infty} (a - h_n) = 0$ , ce qui donne de la même façon :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{F(a - h_n) - F(a)}{-h_n} = f(a),$$

ou encore : 
$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{F(a) - F(a - h_n)}{h_n} = f(a) \quad (2)$$

Par somme de (1) et (2), on déduit que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{F(a + h_n) - F(a - h_n)}{h_n} = 2f(a)$ .

Puis, en divisant par deux et compte tenu de la question 12) :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} E(f_n) = f(a).$$

b) Comme  $C_n$  admet une variance et que  $f_n$  est une fonction affine de  $C_n$ , alors  $f_n$  admet une variance donnée par :

$$V(f_n) = \left( \frac{1}{2nh_n} \right)^2 V(C_n) = \frac{np_n(1-p_n)}{4n^2h_n^2} = \frac{p_n(1-p_n)}{4nh_n^2} = \frac{p_n}{2h_n} \times \frac{1-p_n}{2nh_n} \quad (1)$$

D'après les questions 12) et 13)a), on a :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{p_n}{2h_n} = \lim_{n \rightarrow +\infty} E(f_n) = f(a) \quad (2)$$

Comme  $\lim_{n \rightarrow +\infty} h_n = 0$ , on a par continuité de  $F$  en  $a$  :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} F(a + h_n) - F(a - h_n) = F(a) - F(a) = 0, \text{ soit } \lim_{n \rightarrow +\infty} p_n = 0.$$

$$\text{Donc } \lim_{n \rightarrow +\infty} (1 - p_n) = 1 \quad (3)$$

$$\text{Enfin, par hypothèse, } \lim_{n \rightarrow +\infty} nh_n = +\infty \quad (4)$$

De (1), (2), (3) et (4), on déduit :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} V(f_n) = 0.$$

14)a) Comme  $F$  est de classe  $C^2$  au voisinage de  $a$ , elle admet un DL à l'ordre 2 en  $a$  donné par :

$$F(x) \underset{x \rightarrow a}{=} F(a) + F'(a)(x - a) + \frac{F''(a)}{2}(x - a)^2 + o((x - a)^2)$$

Comme  $\lim_{n \rightarrow +\infty} (a + h_n) = a$ , on peut remplacer  $x$  par  $a + h_n$ , ce qui donne :

$$F(a + h_n) \underset{x \rightarrow a}{=} F(a) + F'(a)h_n + \frac{F''(a)}{2}h_n^2 + o(h_n^2), \text{ c'est-à-dire :}$$

$$F(a + h_n) \underset{n \rightarrow +\infty}{=} F(a) + f(a)h_n + \frac{f''(a)}{2}h_n^2 + o(h_n^2) \quad (1)$$

Avec le même raisonnement, en remplaçant  $x$  par  $a - h_n$ , on obtient :

$$F(a - h_n) \underset{n \rightarrow +\infty}{=} F(a) - f(a)h_n + \frac{f''(a)}{2}h_n^2 + o(h_n^2) \quad (2)$$

Par différence de (1) et (2), on déduit :

$F(a + h_n) - F(a - h_n) = 2f(a)h_n + o(h_n^2)$ , c'est-à-dire :

$$p_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} 2h_n f(a) + o(h_n^2).$$

Et comme  $\theta_n = \sqrt{2h_n f(a)}$ , on a :  $\theta_n^2 = 2h_n f(a)$ , d'où :

$$p_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \theta_n^2 + o(h_n^2).$$

b)• On peut écrire :  $p_n = 2h_n f(a) + h_n^2 \epsilon(n)$  avec  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \epsilon(n) = 0$ .

$$2h_n f(a) > 0 \text{ et } \frac{p_n}{2h_n f(a)} = \frac{2h_n f(a) + h_n^2 \epsilon(n)}{2h_n f(a)} = 1 + \frac{h_n \epsilon(n)}{2f(a)} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 1$$

car  $\lim_{n \rightarrow +\infty} h_n = 0$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \epsilon(n) = 0$ .

$$\text{Donc } p_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} 2h_n f(a).$$

• Par produit, on déduit alors :  $np_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} 2nh_n f(a)$ .

Par hypothèse,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} nh_n = +\infty$  et  $f(a) > 0$  donc  $\lim_{n \rightarrow +\infty} 2nh_n f(a) = +\infty$ .

$$\text{Ainsi, } \lim_{n \rightarrow +\infty} np_n = +\infty.$$

$$\begin{aligned} \text{c)• } \hat{f}_n &= \frac{\theta_n \sqrt{n}}{f(a)} (f_n - f(a)) \\ &= \frac{\theta_n \sqrt{n}}{f(a)} \left( \frac{C_n}{2nh_n} - f(a) \right) \\ &= \frac{\theta_n \sqrt{n}}{n \times 2h_n f(a)} (C_n - n \times 2h_n f(a)) \\ &= \frac{\theta_n \sqrt{n}}{n \theta_n^2} (\sigma_n D_n + np_n - n \theta_n^2) \\ &= \frac{\sigma_n}{\theta_n \sqrt{n}} D_n + \sqrt{n} \frac{p_n}{\theta_n} - \sqrt{n} \theta_n \\ &= \frac{\sigma_n}{\theta_n \sqrt{n}} D_n + \sqrt{n} \left( \frac{p_n}{\theta_n} - \theta_n \right). \end{aligned}$$

• On a déjà vu que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} p_n = 0$ , limite qu'on peut retrouver grâce à l'équivalent trouvé dans la question 14)b).

$$\text{Donc } 1 - p_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} 1, \text{ puis } np_n(1 - p_n) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} np_n.$$

$$\text{En passant à la racine carrée : } \sigma_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \sqrt{np_n} \quad (1)$$

Par ailleurs, la question 14)b) donne :  $2h_n f(a) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} p_n$ , puis par produit :

$$2nh_n f(a) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} np_n.$$

$$\text{En passant à la racine carrée : } \sqrt{2nh_n f(a)} \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \sqrt{np_n} \quad (2)$$

De (1) et (2), on déduit :  $\sigma_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \sqrt{2nh_n f(a)}$  ou encore  $\sigma_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \theta_n \sqrt{n}$ .

$$\text{Donc } \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\sigma_n}{\theta_n \sqrt{n}} = 1.$$

$$\begin{aligned} \bullet \sqrt{n} \left( \frac{p_n}{\theta_n} - \theta_n \right) &= \sqrt{n} \times \frac{p_n - \theta_n^2}{\theta_n} \\ &\underset{n \rightarrow +\infty}{=} \sqrt{n} \times \frac{o(h_n^2)}{\theta_n} \quad \text{d'après 14)a)} \\ &\underset{n \rightarrow +\infty}{=} \sqrt{n} \times \frac{h_n^2 \epsilon(n)}{\sqrt{2h_n f(a)}} \quad \text{avec } \lim_{n \rightarrow +\infty} \epsilon(n) = 0 \\ &= \frac{\sqrt{nh_n^3} \times \epsilon(n)}{\sqrt{2f(a)}} \end{aligned}$$

Par hypothèse,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} nh_n^3 = 0$  donc  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \sqrt{nh_n^3} = 0$ , et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \epsilon(n) = 0$ .

Par produit,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \sqrt{nh_n^3} \times \epsilon(n) = 0$ .

$$\text{Donc } \lim_{n \rightarrow +\infty} \sqrt{n} \left( \frac{p_n}{\theta_n} - \theta_n \right) = 0.$$

15) Soit  $\alpha \in ]0, 1[$ .

$t_\alpha$  est le quantile d'ordre  $1 - \frac{\alpha}{2}$  de la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$  signifie que  $\Phi(t_\alpha) = 1 - \frac{\alpha}{2}$ .

Comme  $\alpha < 1$ , on a :  $\Phi(t_\alpha) > \frac{1}{2} = \Phi(0)$ . Donc  $t_\alpha > 0$  par stricte croissance de  $\Phi$ .

$$\begin{aligned} \text{a) } P(-t_\alpha \leq \hat{f}_n \leq t_\alpha) &= P\left(-t_\alpha \leq \frac{\theta_n \sqrt{n}}{f(a)} (f_n - f(a)) \leq t_\alpha\right) \\ &= P\left(-t_\alpha \leq \frac{\sqrt{2h_n f(a)} \sqrt{n}}{f(a)} (f_n - f(a)) \leq t_\alpha\right) \\ &= P\left(\left| \frac{\sqrt{2h_n f(a)} \sqrt{n}}{f(a)} (f_n - f(a)) \right| \leq t_\alpha\right) \\ &= P\left(\left( \frac{\sqrt{2h_n f(a)} \sqrt{n}}{f(a)} (f_n - f(a)) \right)^2 \leq t_\alpha^2\right) \\ &= P\left(\frac{2nh_n}{f(a)} (f_n - f(a))^2 \leq \eta_\alpha\right) \\ &= P\left((f_n - f(a))^2 \leq \eta_\alpha \frac{f(a)}{2nh_n}\right) \\ &= P\left(f_n^2 - 2f(a)f_n + f_n^2 - \eta_\alpha \frac{f(a)}{2nh_n} \leq 0\right) \\ &= P\left(f(a)^2 - \left(2f_n + \frac{\eta_\alpha}{2nh_n}\right) f(a) + f_n^2 \leq 0\right). \end{aligned}$$

Enfin, par hypothèse de l'énoncé, on a :

$$\begin{aligned}
\lim_{n \rightarrow +\infty} P(-t_\alpha \leq \hat{f}_n \leq t_\alpha) &= \Phi(t_\alpha) - \Phi(-t_\alpha) \\
&= \Phi(t_\alpha) - (1 - \Phi(t_\alpha)) \\
&= 2\Phi(t_\alpha) - 1 \\
&= 2\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right) - 1 \\
&= 1 - \alpha.
\end{aligned}$$

Donc  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(f(a)^2 - \left(2f_n + \frac{\eta_\alpha}{2nh_n}\right)f(a) + f_n^2 \leq 0\right) = 1 - \alpha.$

$$\begin{aligned}
\text{b) } f(a) &\in \left[f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} - \Delta_n, f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} + \Delta_n\right] \\
\iff f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} - \Delta_n &\leq f(a) \leq f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} + \Delta_n \\
\iff -\Delta_n &\leq f(a) - \left(f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n}\right) \leq \Delta_n \\
\iff \left(f(a) - \left(f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n}\right)\right)^2 &\leq \Delta_n^2 \\
\iff f(a)^2 - 2f(a)\left(f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n}\right) + \left(f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n}\right)^2 &\leq \left(f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n}\right)^2 - f_n^2 \\
\iff f(a)^2 - \left(2f_n + \frac{\eta_\alpha}{2nh_n}\right)f(a) + f_n^2 &\leq 0.
\end{aligned}$$

On conclut que :

$$P\left(f(a) \in \left[f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} - \Delta_n, f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} + \Delta_n\right]\right) = P\left(f(a)^2 - \left(2f_n + \frac{\eta_\alpha}{2nh_n}\right)f(a) + f_n^2 \leq 0\right)$$

Puis, en passant à la limite et en utilisant la question 15)a) :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(f(a) \in \left[f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} - \Delta_n, f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} + \Delta_n\right]\right) = 1 - \alpha.$$

**Remarque**

$\left[f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} - \Delta_n, f_n + \frac{\eta_\alpha}{4nh_n} + \Delta_n\right]$  est un intervalle de confiance asymptotique de  $f(a)$  au niveau de confiance  $1 - \alpha$ .

---

**Partie IV**

$$\begin{aligned}
16) \text{a)} & \sum_{k=1}^n v_k E(f'(S_n) - f'(Y_k)) + \sum_{k=1}^n E(X_k^2 f'(Y_k)) \\
&= \sum_{k=1}^n v_k E(f'(S_n)) - v_k E(f'(Y_k)) + \sum_{k=1}^n E(X_k^2 f'(Y_k)) \quad \text{par linéarité de l'espérance} \\
&= E(f'(S_n)) \left( \sum_{k=1}^n v_k \right) - \sum_{k=1}^n v_k E(f'(Y_k)) + \sum_{k=1}^n E(X_k^2 f'(Y_k)) \\
&= E(f'(S_n)) - \sum_{k=1}^n E(X_k^2) E(f'(Y_k)) + \sum_{k=1}^n E(X_k^2 f'(Y_k)) \quad \text{car } \sum_{k=1}^n v_k = 1 \\
&= E(f'(S_n)) + \sum_{k=1}^n [E(X_k^2 f'(Y_k)) - E(X_k^2) E(f'(Y_k))].
\end{aligned}$$

Or,  $X_1, \dots, X_n$  sont indépendantes. D'après le lemme des coalitions,  $X_k$  est indépendante de toute fonction de  $X_1, \dots, X_{k-1}, X_{k+1}, \dots, X_n$ , comme par exemple  $Y_k$ .

Comme  $X_k$  et  $Y_k$  sont indépendantes, le lemme des coalitions assure de nouveau l'indépendance de  $X_k^2$  avec toute fonction de  $Y_k$ , comme par exemple  $f'(Y_k)$ .

Ainsi,  $E(X_k^2 f'(Y_k)) = E(X_k^2) E(f'(Y_k))$ , ce qui permet de conclure que :

$$\sum_{k=1}^n v_k E(f'(S_n) - f'(Y_k)) + \sum_{k=1}^n E(X_k^2 f'(Y_k)) = E(f'(S_n)).$$

$$\begin{aligned}
\text{b)} \bullet \sum_{k=1}^n E[X_k(f(S_n) - f(Y_k))] &= \sum_{k=1}^n E(X_k f(S_n) - X_k f(Y_k)) \\
&= \sum_{k=1}^n [E(X_k f(S_n)) - E(X_k f(Y_k))] \quad \text{par linéarité de l'espérance.}
\end{aligned}$$

Grâce au lemme des coalitions,  $X_k$  et  $f(Y_k)$  sont indépendantes, ce qui entraîne l'égalité :  $E(X_k f(Y_k)) = E(X_k) E(f(Y_k))$ .

En reportant dans la somme, on a :

$$\begin{aligned}
\sum_{k=1}^n E[X_k(f(S_n) - f(Y_k))] &= \sum_{k=1}^n \left[ E(X_k f(S_n)) - \underbrace{E(X_k) E(f(Y_k))}_{=0} \right] \quad \text{car } X_k \text{ est centrée} \\
&= \sum_{k=1}^n E(X_k f(S_n))
\end{aligned}$$

• Par linéarité de l'espérance, on a enfin :

$$\sum_{k=1}^n E(X_k f(S_n)) = E\left(\sum_{k=1}^n X_k f(S_n)\right) = E\left(f(S_n) \sum_{k=1}^n X_k\right) = E(S_n f(S_n)).$$

c) En utilisant la linéarité de l'espérance, puis les questions 16)a) et 16)b), on a :

$$\begin{aligned}
& E(f'(S_n) - S_n f(S_n)) \\
&= E(f'(S_n)) - E(S_n f(S_n)) \\
&= \sum_{k=1}^n v_k E(f'(S_n) - f'(Y_k)) + \sum_{k=1}^n E(X_k^2 f'(Y_k)) - \sum_{k=1}^n E[X_k(f(S_n) - f(Y_k))] \\
&= \sum_{k=1}^n v_k E(f'(S_n) - f'(Y_k)) + \sum_{k=1}^n [E(X_k^2 f'(Y_k)) - E[X_k(f(S_n) - f(Y_k))]] \\
&= \sum_{k=1}^n v_k E(f'(S_n) - f'(Y_k)) + \sum_{k=1}^n E[X_k^2 f'(Y_k) - X_k(f(S_n) - f(Y_k))] \\
&= \sum_{k=1}^n v_k E(f'(S_n) - f'(Y_k)) + \sum_{k=1}^n E(X_k [X_k f'(Y_k) - (f(S_n) - f(Y_k))]).
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
17)a) \int_0^1 b(f'(a) - f'(a + tb)) dt &= \int_0^1 (bf'(a) - bf'(a + tb)) dt \\
&= [bf'(a)t - f(a + tb)]_0^1 \\
&= bf'(a) - f(a + b) + f(a) \\
&= bf'(a) - (f(a + b) - f(a)).
\end{aligned}$$

b) De la question précédente, on déduit grâce à l'inégalité triangulaire :

$$\begin{aligned}
|bf'(a) - (f(a + b) - f(a))| &\leq \int_0^1 |b(f'(a) - f'(a + tb))| dt, \text{ ou encore :} \\
|bf'(a) - (f(a + b) - f(a))| &\leq |b| \int_0^1 |f'(a) - f'(a + tb)| dt \quad (1)
\end{aligned}$$

$f'$  est dérivable sur  $\mathbf{R}$  car  $f$  est de classe  $C^2$  sur  $\mathbf{R}$  et  $\forall x \in \mathbf{R}, |f''(x)| \leq 2$ .

D'après l'inégalité des accroissements finis, on a :

$\forall t \in [0, 1], |f'(a) - f'(a + tb)| \leq 2|a - (a + tb)|$ , c'est-à-dire :

$$|f'(a) - f'(a + tb)| \leq 2|b|t.$$

En intégrant cette inégalité entre les bornes croissantes 0 et 1, on a :

$$\int_0^1 |f'(a) - f'(a + tb)| dt \leq \int_0^1 2|b|t dt$$

$$\text{avec } \int_0^1 2|b|t dt = 2|b| \int_0^1 t dt = 2|b| \int_0^1 t dt = 2|b| \left[ \frac{t^2}{2} \right]_0^1 = |b|.$$

$$\text{Donc } \int_0^1 |f'(a) - f'(a + tb)| dt \leq |b|.$$

En multipliant membre à membre par  $|b|$  et compte tenu que  $|b|^2 = b^2$ , on a :

$$|b| \int_0^1 |f'(a) - f'(a + tb)| dt \leq b^2 \quad (2)$$

En recollant (1) et (2), on conclut que :

$$|bf'(a) - (f(a + b) - f(a))| \leq b^2.$$

c) En appliquant la valeur absolue dans chaque membre de l'égalité 16)c), puis en utilisant l'inégalité triangulaire, on a :

$$|E(f'(S_n) - S_n f(S_n))| \leq \sum_{k=1}^n |v_k E(f'(S_n) - f'(Y_k))|$$

$$+ \sum_{k=1}^n |E(X_k [X_k f'(Y_k) - (f(S_n) - f(Y_k))])| \quad (*)$$

Majorons maintenant chacune des sommes.

• L'inégalité des accroissements finis donne :  $\forall (x, y) \in \mathbf{R}^2, |f'(x) - f'(y)| \leq 2|x - y|$ .

En l'appliquant avec  $x = S_n(\omega)$  et  $y = Y_k(\omega)$ , on a pour tout  $\omega \in \Omega$  :

$$|f'(S_n(\omega)) - f'(Y_k(\omega))| \leq 2|S_n(\omega) - Y_k(\omega)|, \text{ c'est-à-dire :}$$

$$|f'(S_n(\omega)) - f'(Y_k(\omega))| \leq 2|X_k(\omega)|, \text{ soit } |f'(S_n(\omega)) - f'(Y_k(\omega))| \leq 2|X_k(\omega)|.$$

Entre variables aléatoires, on a donc l'inégalité :  $|f'(S_n) - f'(Y_k)| \leq 2|X_k|$ .

Par croissance de l'espérance, on déduit :  $E(|f'(S_n) - f'(Y_k)|) \leq E(2|X_k|)$ , puis  $E(|f'(S_n) - f'(Y_k)|) \leq 2E(|X_k|)$ .

$$\text{Or }^1, |E(f'(S_n) - f'(Y_k))| \leq E(|f'(S_n) - f'(Y_k)|).$$

$$\text{Par recollement : } |E(f'(S_n) - f'(Y_k))| \leq 2E(|X_k|).$$

En multipliant membre à membre par  $|v_k|$ , puis en tenant compte que  $v_k = E(X_k^2) \geq 0$ , on déduit :

$|v_k E(f'(S_n) - f'(Y_k))| \leq 2v_k E(|X_k|)$ , puis par sommation et linéarité de la somme :

$$\sum_{k=1}^n |v_k E(f'(S_n) - f'(Y_k))| \leq 2 \sum_{k=1}^n v_k E(|X_k|) \quad (1)$$

• La question 17)b) avec  $a = Y_k(\omega)$  et  $b = X_k(\omega)$  donne pour tout  $\omega \in \Omega$  :

$$|X_k(\omega) f'(Y_k(\omega)) - (f((X_k(\omega) + Y_k(\omega))) - f(Y_k(\omega)))| \leq X_k(\omega)^2, \text{ c'est-à-dire :}$$

$$|X_k(\omega) f'(Y_k(\omega)) - (f(S_n(\omega)) - f(Y_k(\omega)))| \leq X_k^2(\omega).$$

Puis, en multipliant par  $|X_k(\omega)| \geq 0$  :

$$|X_k(\omega) [X_k(\omega) f'(Y_k(\omega)) - (f(S_n(\omega)) - f(Y_k(\omega)))]| \leq |X_k^3(\omega)|.$$

Entre variables aléatoires, on a donc :  $|X_k [X_k f'(Y_k) - (f(S_n) - f(Y_k))]| \leq |X_k|^3$ .

Par croissance de l'espérance, on déduit :

$$E(|X_k [X_k f'(Y_k) - (f(S_n) - f(Y_k))]|) \leq E(|X_k|^3).$$

En utilisant la note de bas de page, on a :

$$|E(X_k [X_k f'(Y_k) - (f(S_n) - f(Y_k))])| \leq E(|X_k [X_k f'(Y_k) - (f(S_n) - f(Y_k))]|).$$

1. On utilise que si  $X$  est une variable aléatoire, l'inégalité  $-|X| \leq X \leq |X|$  devient par croissance de l'espérance :  $E(-|X|) \leq E(X) \leq E(|X|)$ , puis  $-E(|X|) \leq E(X) \leq E(|X|)$ , c'est-à-dire  $|E(X)| \leq E(|X|)$ .

Par recollement :  $|E(X_k [X_k f'(Y_k) - (f(S_n) - f(Y_k))])| \leq E(|X_k|^3)$ .

Par sommation, on a :

$$\sum_{k=1}^n |E(X_k [X_k f'(Y_k) - (f(S_n) - f(Y_k))])| \leq \sum_{k=1}^n E(|X_k|^3) \quad (2)$$

De (\*), (1) et (2), on conclut que :

$$|E(f'(S_n) - S_n f(S_n))| \leq 2 \sum_{k=1}^n v_k E(|X_k|) + \sum_{k=1}^n E(|X_k|^3) \quad (2).$$

c) Soit  $h \in W$ .

On lui associe par la transformation de Stein la fonction  $f_h$  de la partie I. D'après les questions 3)b), 4)b) et 5)c), on sait que :

- $f_h$  est de classe  $C^2$  sur  $\mathbf{R}$ ,
- $\forall x \in \mathbf{R}, |f_h(x)| \leq 1$ ,
- $\forall x \in \mathbf{R}, |f_h''(x)| \leq 2$ .

$f_h$  vérifie les hypothèses de la partie IV. La question 17)c) donne alors :

$$|E(f_h'(S_n) - S_n f_h(S_n))| \leq 2 \sum_{k=1}^n v_k E(|X_k|) + \sum_{k=1}^n E(|X_k|^3) \quad (1)$$

Par ailleurs, la question 3)c) appliquée pour  $X \rightarrow S_n$  donne :

$$|E(h(S_n)) - E(h(N))| = |E(f_h'(S_n) - S_n f_h(S_n))| \quad (2)$$

De (1) et (2), on déduit :

$$|E(h(S_n)) - E(h(N))| \leq \underbrace{2 \sum_{k=1}^n v_k E(|X_k|) + \sum_{k=1}^n E(|X_k|^3)}_{M_{S_n}}$$

On est alors dans le cadre d'application de la question 10) et on conclut que :

$$\forall x \in \mathbf{R}, d_{S_n}(x) \leq \sqrt{3 \left( 2 \sum_{k=1}^n v_k E(|X_k|) + \sum_{k=1}^n E(|X_k|^3) \right)} \quad (R_3)$$

18)a) • Vérifions qu'on peut appliquer l'inégalité  $(R_3)$  à la suite de variables aléatoires

$$(X_k)_{k \geq 1} \text{ définies par } \forall k \in \mathbf{N}^*, X_k = \frac{Z_k - E(Z_k)}{\sigma \sqrt{n}}.$$

- Comme  $X_k$  est une fonction de  $Z_k$  et que  $(Z_k)_{k \geq 1}$  est une suite de variables aléatoires indépendantes,  $(X_k)_{k \geq 1}$  l'est également d'après le lemme des coalitions.

$$- \forall k \in \mathbf{N}^*, E(X_k) = E\left(\frac{Z_k - E(Z_k)}{\sigma \sqrt{n}}\right) = \frac{1}{\sigma \sqrt{n}} (E(Z_k) - E(Z_k)) = 0.$$

Donc  $Z_k$  est centrée.

- Enfin, pour tout  $\forall k \in \mathbf{N}^*$ , on a :

$$v_k = E(X_k^2) = E \left[ \left( \frac{Z_k - E(Z_k)}{\sigma\sqrt{n}} \right)^2 \right] = \frac{1}{\sigma^2 n} E \left[ (Z_k - E(Z_k))^2 \right] = \frac{1}{\sigma^2 n} \times s_2 = \frac{1}{n}.$$

Donc  $\sum_{k=1}^n v_k = 1.$

• Pour tout  $k \in \mathbf{N}^*$ , on a :

$$E(|X_k|) = E \left( \frac{|Z_k - E(Z_k)|}{\sigma\sqrt{n}} \right) = \frac{1}{\sigma\sqrt{n}} E[|Z_k - E(Z_k)|] = \frac{1}{\sigma\sqrt{n}} \times s_1 = \frac{s_1}{\sigma\sqrt{n}}.$$

$$E(|X_k|^3) = E \left( \frac{|Z_k - E(Z_k)|^3}{\sigma^3 n\sqrt{n}} \right) = \frac{1}{\sigma^3 n\sqrt{n}} E[|Z_k - E(Z_k)|^3] = \frac{s_3}{\sigma^3 n\sqrt{n}}.$$

• L'inégalité  $(R_3)$  s'applique et donne pour tout  $x \in \mathbf{R}$  :

$$d_{S_n}(x) \leq \sqrt{3 \left( 2 \sum_{k=1}^n \frac{1}{n} \times \frac{s_1}{\sigma\sqrt{n}} + \sum_{k=1}^n \frac{s_3}{\sigma^3 n\sqrt{n}} \right)}, \text{ c'est-à-dire :}$$

$$d_{S_n}(x) \leq \sqrt{3 \left( \frac{2s_1}{\sigma\sqrt{n}} + \frac{s_3}{\sigma^3\sqrt{n}} \right)} \text{ ou encore}$$

$$d_{S_n}(x) \leq \sqrt{3 \times \frac{2\sigma^2 s_1 + s_3}{\sigma^3\sqrt{n}}}.$$

b) • Pour tout  $n \in \mathbf{N}^*$ , posons  $\delta_n = \sqrt{3 \times \frac{2\sigma^2 s_1 + s_3}{\sigma^3\sqrt{n}}}.$

$\lim_{n \rightarrow +\infty} \delta_n = 0$  et  $\forall n \in \mathbf{N}^*, \forall x \in \mathbf{R}, d_{S_n}(x) \leq \delta_n$  d'après 18)a).

Donc  $(S_n)_{n \geq 1}$  converge uniformément en loi vers  $N$ .

•  $(S_n)_{n \geq 1}$  converge donc en loi vers  $N$ , résultat qu'on pouvait prouver directement.

En effet,  $(X_k)_{k \geq 1}$  est une suite de variables aléatoires indépendantes de même loi.

Posons  $S_n^* = \frac{S_n - E(S_n)}{\sigma(S_n)}$  la variable aléatoire centrée réduite associée à  $S_n$ .

D'après le théorème de la limite centrée,  $(S_n^*)_{n \geq 1}$  converge donc en loi vers  $N$ .

Or,  $E(S_n) = E \left( \sum_{k=1}^n X_k \right) = \sum_{k=1}^n E(X_k) = 0$  car  $X_k$  est centrée.

$$V(S_n) = V \left( \sum_{k=1}^n X_k \right) = \sum_{k=1}^n V(X_k) \text{ par indépendance,}$$

avec  $V(X_k) = \left( \frac{1}{\sigma\sqrt{n}} \right)^2 V(Z_k) = \frac{1}{\sigma^2 n} \times s_2 = \frac{1}{n}.$

Donc  $V(S_n) = 1.$

Ainsi,  $S_n^* = S_n$  et  $(S_n)_{n \geq 1}$  converge donc en loi vers  $N$ .

19) a) •  $|X_k| = \left| \frac{Z_k - p_n}{\sigma_n} \right|$  avec  $Z_k(\Omega) = \{0, 1\}$ .

$X_k$  est discrète finie. Elle admet une espérance donnée par le théorème de transfert :

$$\begin{aligned} E(|X_k|) &= \left| \frac{1 - p_n}{\sigma_n} \right| \times P(Z_k = 1) + \left| \frac{0 - p_n}{\sigma_n} \right| \times P(Z_k = 0) \\ &= \frac{1 - p_n}{\sigma_n} \times p_n + \frac{p_n}{\sigma_n} \times (1 - p_n) \\ &= \frac{2p_n(1 - p_n)}{\sigma_n} \\ &= \frac{2np_n(1 - p_n)}{n\sigma_n} \\ &= \frac{2\sigma_n^2}{n\sigma_n} \\ &= \frac{2\sigma_n}{n}. \end{aligned}$$

• Toujours grâce au théorème de transfert, on a :

$$\begin{aligned} E(|X_k|^3) &= \left| \frac{1 - p_n}{\sigma_n} \right|^3 \times P(Z_k = 1) + \left| \frac{0 - p_n}{\sigma_n} \right|^3 \times P(Z_k = 0) \\ &= \frac{(1 - p_n)^3}{\sigma_n^3} \times p_n + \frac{p_n^3}{\sigma_n^3} \times (1 - p_n) \\ &= \frac{(1 - p_n)p_n((1 - p_n)^2 + p_n^2)}{\sigma_n^3} \\ &= \frac{(1 - p_n)p_n((1 - p_n)^2 + p_n^2)}{np_n(1 - p_n)\sigma_n} \\ &= \frac{(1 - p_n)^2 + p_n^2}{n\sigma_n}. \end{aligned}$$

Or,  $0 \leq p_n \leq 1$  donc  $p_n^2 \leq 1$  et  $(1 - p_n)^2 \leq 1$ .

Finalement,  $E(|X_k|^3) \leq \frac{2}{n\sigma_n}$ .

b) • Vérifions qu'on peut appliquer l'inégalité  $(R_3)$  à la suite de variables aléatoires

$(X_k)_{k \geq 1}$  définies par  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $X_k = \frac{Z_k - p_n}{\sigma_n}$ .

– Comme  $X_k$  est une fonction de  $Z_k$  et que  $(Z_k)_{k \geq 1}$  est une suite de variables aléatoires indépendantes,  $(X_k)_{k \geq 1}$  l'est également d'après le lemme des coalitions.

–  $\forall k \in \mathbf{N}^*$ ,  $E(X_k) = E\left(\frac{Z_k - p_n}{\sigma_n}\right) = \frac{1}{\sigma_n}(E(Z_k) - p_n) = 0$ .

Donc  $Z_k$  est centrée.

– Enfin, pour tout  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , on a :

$$v_k = E\left[\left(\frac{Z_k - p_n}{\sigma_n}\right)^2\right] = \frac{1}{\sigma_n^2} E[(Z_k - E(Z_k))^2] = \frac{V(Z_k)}{\sigma_n^2} = \frac{p_n(1 - p_n)}{np_n(1 - p_n)} = \frac{1}{n}.$$

Donc  $\sum_{k=1}^n v_k = 1$ .

• Pour tout  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , on a d'après la question 19)a) :

$$E(|X_k|) = \frac{2\sigma_n}{n} \text{ et } E(|X_k|^3) \leq \frac{2}{n\sigma_n}.$$

On déduit :

$$2 \sum_{k=1}^n v_k E(|X_k|) = 2 \sum_{k=1}^n \frac{1}{n} \times \frac{2\sigma_n}{n} = \frac{4\sigma_n}{n} \quad (1)$$

$$\sum_{k=1}^n E(|X_k|^3) \leq \sum_{k=1}^n \frac{2}{n\sigma_n}, \text{ puis } \sum_{k=1}^n E(|X_k|^3) \leq \frac{2}{\sigma_n} \quad (2)$$

La somme de (1) et (2) donne alors :

$$2 \sum_{k=1}^n v_k E(|X_k|) + \sum_{k=1}^n E(|X_k|^3) \leq \frac{4\sigma_n}{n} + \frac{2}{\sigma_n}, \text{ puis :}$$

$$3 \left( 2 \sum_{k=1}^n v_k E(|X_k|) + \sum_{k=1}^n E(|X_k|^3) \right) \leq 3 \left( \frac{4\sigma_n}{n} + \frac{2}{\sigma_n} \right)$$

La racine carrée étant croissante sur  $\mathbf{R}_+$ , on a :

$$\sqrt{3 \left( 2 \sum_{k=1}^n v_k E(|X_k|) + \sum_{k=1}^n E(|X_k|^3) \right)} \leq \sqrt{3 \left( \frac{4\sigma_n}{n} + \frac{2}{\sigma_n} \right)}$$

En recollant avec l'inégalité  $(R_3)$ , on conclut que :

$$d_{S_n}(x) \leq \sqrt{3 \left( \frac{4\sigma_n}{n} + \frac{2}{\sigma_n} \right)}.$$

Il reste à arranger le membre de droite en, écrivant :

$$\sqrt{3 \left( \frac{4\sigma_n}{n} + \frac{2}{\sigma_n} \right)} = \sqrt{3 \left( \frac{4\sigma_n}{n} + \frac{4}{2\sigma_n} \right)} = \sqrt{3 \times 4 \left( \frac{\sigma_n}{n} + \frac{1}{2\sigma_n} \right)} = 2\sqrt{3 \left( \frac{\sigma_n}{n} + \frac{1}{2\sigma_n} \right)}.$$

$$\text{Donc } \forall x \in \mathbf{R}, d_{S_n}(x) \leq 2\sqrt{3 \left( \frac{\sigma_n}{n} + \frac{1}{2\sigma_n} \right)}.$$

c) Soit  $T_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p_n)$  avec  $\lim_{n \rightarrow +\infty} p_n = 0$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} np_n = +\infty$ .

• En se référant à la question 19) avec ce même  $p_n$ , on a :

$$S_n = \sum_{k=1}^n X_k = \sum_{k=1}^n \frac{Z_k - p_n}{\sigma_n} = \frac{1}{\sigma_n} \sum_{k=1}^n (Z_k - p_n) = \frac{1}{\sigma_n} \left( \sum_{k=1}^n Z_k \right) - \frac{np_n}{\sigma_n}.$$

$S_n$  a même loi que  $\frac{T_n - np_n}{\sqrt{np_n(1-p_n)}}$ . En effet :

$$\forall x \in \mathbf{R}, P(S_n \leq x) = P(\sigma_n S_n \leq \sigma_n x)$$

$$= P \left( \sum_{k=1}^n Z_k - np_n \leq \sigma_n x \right)$$

$$= P \left( \sum_{k=1}^n Z_k \leq np_n + \sigma_n x \right).$$

Or,  $\sum_{k=1}^n Z_k$  comme somme de variables aléatoires de Bernoulli indépendantes de même paramètre  $p_n$ , suit la loi binomiale  $\mathcal{B}(n, p_n)$ .

Ainsi,  $\sum_{k=1}^n Z_k$  a même loi que  $T_n$  et donc même fonction de répartition.

On poursuit le calcul fait plus haut :

$$\forall x \in \mathbf{R}, P(S_n \leq x) = P(T_n \leq np_n + \sigma_n x) = P\left(\frac{T_n - np_n}{\sigma_n} \leq x\right) = P\left(\frac{T_n - np_n}{\sqrt{np_n(1-p_n)}} \leq x\right).$$

$S_n$  et  $\frac{T_n - np_n}{\sqrt{np_n(1-p_n)}}$  ont donc même fonction de répartition, puis même distance de Kolomogorov.

• La question 19)b) donne :  $d_{S_n}(x) \leq 2\sqrt{3\left(\frac{\sigma_n}{n} + \frac{1}{2\sigma_n}\right)}$  avec  $\sigma_n = \sqrt{np_n(1-p_n)}$ .

$\lim_{n \rightarrow +\infty} p_n = 0$  donc  $\lim_{n \rightarrow +\infty} (1-p_n) = 1$ , puis  $\lim_{n \rightarrow +\infty} np_n = +\infty$ .

Par produit,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} np_n(1-p_n) = +\infty$ , puis  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \sigma_n = +\infty$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{2\sigma_n} = 0$ .

Enfin,  $\frac{\sigma_n}{n} = \frac{\sqrt{np_n(1-p_n)}}{n} = \sqrt{\frac{p_n(1-p_n)}{n}}$ . Donc  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{\sigma_n}{n} = 0$ .

On déduit que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} 2\sqrt{3\left(\frac{\sigma_n}{n} + \frac{1}{2\sigma_n}\right)} = 0$ .

Ainsi,  $(S_n)_{n \geq 1}$  et  $\left(\frac{T_n - np_n}{\sqrt{np_n(1-p_n)}}\right)_{n \geq 1}$  convergent uniformément en loi vers  $N$ .

20)a) Pour tout  $x \in \mathbf{R}$ , on a :

$$\begin{aligned} d_X\left(\frac{x-\beta}{\alpha}\right) &= \left|F_X\left(\frac{x-\beta}{\alpha}\right) - \Phi\left(\frac{x-\beta}{\alpha}\right)\right| \\ &= \left|P\left(X \leq \frac{x-\beta}{\alpha}\right) - P\left(N \leq \frac{x-\beta}{\alpha}\right)\right| \\ &= \left|P(\alpha X \leq x - \beta) - P(\alpha N \leq x - \beta)\right| \quad \text{car } \alpha > 0 \\ &= \left|P(\alpha X + \beta \leq x) - P(\alpha N + \beta \leq x)\right| \\ &= \left|F_{\alpha X + \beta}(x) - F_{\alpha N + \beta}(x)\right|. \end{aligned}$$

b) Comme  $(V_n)_{n \geq 1}$  converge uniformément en loi vers  $N$ , il existe une suite  $(\delta_n)_{n \geq 1}$  convergant vers zéro telle que

$$\forall n \in \mathbf{N}^*, \forall x \in \mathbf{R}, d_{V_n}(x) \leq \delta_n \quad (*).$$

Pour tout  $x \in \mathbf{R}$ , on a :

$$\begin{aligned} &\left|P(a_n V_n + b_n \leq x) - P(a_n N + b_n \leq x)\right| \\ &= \left|F_{a_n V_n + b_n}(x) - F_{a_n N + b_n}(x)\right| \\ &= d_{V_n}\left(\frac{x - b_n}{a_n}\right) \quad \text{en utilisant 20)a) avec } \alpha \rightarrow a_n \text{ et } \beta \rightarrow b_n. \end{aligned}$$

Grâce à (\*), on déduit :

$$\forall n \in \mathbf{N}^*, \forall x \in \mathbf{R}, 0 \leq |P(a_n V_n + b_n \leq x) - P(a_n N + b_n \leq x)| \leq \delta_n.$$

Comme  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \delta_n = 0$ , on conclut d'après la propriété des gendarmes que

$$\forall x \in \mathbf{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} |P(a_n V_n + b_n \leq x) - P(a_n N + b_n \leq x)| = 0.$$

On a finalement :

$$\forall x \in \mathbf{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} (P(a_n V_n + b_n \leq x) - P(a_n N + b_n \leq x)) = 0.$$

c)• Soit  $x \in \mathbf{R}$ .

$$\forall n \in \mathbf{N}^*, P(a_n N + b_n \leq x) = P\left(N \leq \frac{x - b_n}{a_n}\right) = \Phi\left(\frac{x - b_n}{a_n}\right).$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} a_n = a \text{ et } \lim_{n \rightarrow +\infty} b_n = b \text{ donc } \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{x - b_n}{a_n} = \frac{x - b}{a}.$$

On a alors :

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow +\infty} \Phi\left(\frac{x - b_n}{a_n}\right) &= \Phi\left(\frac{x - b}{a}\right) \text{ car } \Phi \text{ est continue sur } \mathbf{R} \\ &= P\left(N \leq \frac{x - b}{a}\right) \\ &= P(aN \leq x - b) \\ &= P(aN + b \leq x). \end{aligned}$$

On conclut que  $\forall x \in \mathbf{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} P(a_n N + b_n \leq x) = P(aN + b \leq x)$ .

$$\bullet \lim_{n \rightarrow +\infty} (P(a_n V_n + b_n \leq x) - P(a_n N + b_n \leq x)) = 0$$

$$\text{et } \lim_{n \rightarrow +\infty} P(a_n N + b_n \leq x) = P(aN + b \leq x).$$

$$\text{Par somme de limites : } \lim_{n \rightarrow +\infty} P(a_n V_n + b_n \leq x) = P(aN + b \leq x).$$

Ainsi,  $(a_n V_n + b_n)_{n \geq 1}$  converge en loi vers  $aN + b$ .

• Comme  $N \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$ , alors  $aN + b \hookrightarrow \mathcal{N}(b, a^2)$ .

$$21)\text{a)D'après la question 14), on a } \forall n \in \mathbf{N}^*, D_n = \frac{C_n - np_n}{\sqrt{np_n(1 - p_n)}}$$

avec  $C_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p_n)$  ainsi que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} p_n = 0$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} np_n = +\infty$ , grâce à 14)b).

En appliquant le résultat de la question 19)c) avec  $T_n \rightarrow C_n$ , on conclut que la suite  $(D_n)_{n \geq 1}$  converge uniformément en loi vers  $N$ .

b)La question 14)c) donne :  $\hat{f}_n = a_n D_n + b_n$ .

$$\text{avec } a_n = \frac{\sigma_n}{\theta_n \sqrt{n}} \text{ et } b_n = \sqrt{n} \left( \frac{p_n}{\theta_n} - \theta_n \right),$$

$$\text{ainsi que } \lim_{n \rightarrow +\infty} a_n = a = 1 \text{ et } \lim_{n \rightarrow +\infty} b_n = b = 0.$$

D'après la question 21)a), la suite  $(D_n)_{n \geq 1}$  converge uniformément en loi vers  $N$ .

On est alors dans le cadre de la question 20). La question 20)c) appliquée avec  $V_n \rightarrow D_n$  montre que la suite  $(a_n D_n + b_n)_{n \geq 1}$ , c'est-à-dire  $(\hat{f}_n)_{n \geq 1}$ , converge en loi vers  $aN + b = N$ .