

Notation introduite par l'énoncé : si  $a$  et  $b$  sont deux nombres réels, on désigne par  $a \wedge b$  le plus petit de ces deux nombres. Toutes les variables aléatoires considérées sont définies sur un même espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ .

## Problème 1 : Distance en variation et couplage.

### Partie I : Distance en variation.

Dans cette première partie on considère un ensemble discret  $\mathcal{K}$  dont on suppose qu'il est soit fini soit égal à  $\mathbb{N}$  tout entier.  $\mathcal{A}$  désigne l'ensemble de toutes les parties de  $\mathcal{K}$ .

Soient  $P$  et  $Q$  deux lois de probabilité sur  $\mathcal{K}$ . Pour tout  $k \in \mathcal{K}$ , on pose  $p_k = P(\{k\})$  et  $q_k = P(\{k\})$ . Alors pour tout  $k \in \mathcal{K}$ ,  $p_k \geq 0$  et  $\sum_{k \in \mathcal{K}} p_k = 1$ . Toute probabilité  $P$  est entièrement déterminée par la

donnée de  $(p_k)_{k \in \mathcal{K}}$  puisque pour tout  $A \in \mathcal{A}$ ,  $P(A) = \sum_{k \in A} p_k$ .

Lorsque  $\mathcal{K}$  est fini, on définit la **distance en variation** entre les probabilités  $P$  et  $Q$  par :

$$(i) \quad D(P, Q) = \frac{1}{2} \sum_{k \in \mathcal{K}} |p_k - q_k|$$

1. Lorsque  $\mathcal{K} = \{0; 1\}$  :

$$D(P, Q) = \frac{1}{2} (|p_0 - q_0| + |p_1 - q_1|) = \frac{1}{2} (|(1 - p_1) - (1 - q_1)| + |p_1 - q_1|) = \frac{1}{2} (|q_1 - p_1| + |p_1 - q_1|) = |p_1 - q_1|$$

puisque l'univers se réduit à deux issues, contraires l'une de l'autre.

2. Lorsque  $\mathcal{K} = \mathbb{N}$  : pour tout  $k \in \mathcal{K} = \mathbb{N}$ ,  $|p_k - q_k| \leq |p_k| + |q_k| = p_k + q_k$

d'après l'inégalité triangulaire, et puisque  $p_k$  et  $q_k$  sont positifs. Mais les séries  $\sum_{k \geq 0} p_k$  et  $\sum_{k \geq 0} q_k$  sont

alors convergentes et de somme totale 1, donc la série  $\sum_{k \geq 0} (p_k + q_k)$  converge ; par comparaison de

séries à termes positifs, on en déduit que la série  $\sum_{k \geq 0} |p_k - q_k|$  est également convergente.

On peut donc étendre la définition de la distance en variation donnée par (i) au cas où  $\mathcal{K} = \mathbb{N}$ .

3. Pour tout événement  $A$  de  $\mathcal{A}$  :  $0 \leq P(A) \leq 1$  et  $-1 \leq -Q(A) \leq 0$ , donc par sommation membre à membre des deux inégalités :

$$-1 \leq P(A) - Q(A) \leq 1 \iff 0 \leq |P(A) - Q(A)| \leq 1$$

4. Soit  $A \in \mathcal{A}$  :

$$\left| \sum_{k \in A} (p_k - q_k) \right| + \left| \sum_{k \in \bar{A}} (p_k - q_k) \right| = \left| \sum_{k \in A} p_k - \sum_{k \in A} q_k \right| + \left| \sum_{k \in \bar{A}} p_k - \sum_{k \in \bar{A}} q_k \right| = |P(A) - Q(A)| + |P(\bar{A}) - Q(\bar{A})|$$

$$\begin{aligned}
&= |P(A) - Q(A)| + |1 - P(A) - (1 - Q(A))| \\
&= |P(A) - Q(A)| + |Q(A) - P(A)| \\
&= 2|P(A) - Q(A)|
\end{aligned}$$

5. En remarquant alors que :

$$2D(P, Q) = \sum_{k \in \mathcal{K}} |p_k - q_k| = \sum_{k \in A} |p_k - q_k| + \sum_{k \in \bar{A}} |p_k - q_k|$$

L'inégalité triangulaire intervient alors pour qu'on puisse écrire :

$$2|P(A) - Q(A)| = \left| \sum_{k \in A} p_k - q_k \right| + \left| \sum_{k \in \bar{A}} (p_k - q_k) \right| \leq \sum_{k \in A} |p_k - q_k| + \sum_{k \in \bar{A}} |p_k - q_k| = 2D(P, Q)$$

Ce qui donne bien en effet : (ii)  $\forall A \in \mathcal{A}, |P(A) - Q(A)| \leq D(P, Q)$ .

6. Soit  $A_0 = \{k \mid k \in \mathcal{K} \text{ et } q_k \geq p_k\}$  : alors  $\bar{A}_0 = \{k \mid k \in \mathcal{K} \text{ et } q_k < p_k\}$ , donc :

pour tout  $k \in A_0$ ,  $(p_k - q_k) \leq 0$  et pour tout  $k \in \bar{A}_0$ ,  $(p_k - q_k) > 0$ , et :

$$\begin{aligned}
2|P(A_0) - Q(A_0)| &= \left| \sum_{k \in A_0} (p_k - q_k) \right| + \left| \sum_{k \in \bar{A}_0} (p_k - q_k) \right| = - \sum_{k \in A_0} (p_k - q_k) + \sum_{k \in \bar{A}_0} (p_k - q_k) \\
&= \sum_{k \in A_0} |p_k - q_k| + \sum_{k \in \bar{A}_0} |p_k - q_k| = \sum_{k \in \mathcal{K}} |p_k - q_k| = 2D(P, Q)
\end{aligned}$$

et on a bien montré que  $A_0$  réalise l'égalité :  $|P(A_0) - Q(A_0)| = D(P, Q)$ .

7. La partie  $A_0$  est très pratique dans cette question, puisque :  $\forall k \in A_0, p_k \wedge q_k = p_k$ , et  $\forall k \in \bar{A}_0, p_k \wedge q_k = q_k$  ; on peut donc écrire :

$$\begin{aligned}
\sum_{k \in \mathcal{K}} p_k \wedge q_k &= \sum_{k \in A_0} p_k \wedge q_k + \sum_{k \in \bar{A}_0} p_k \wedge q_k = \sum_{k \in A_0} p_k + \sum_{k \in \bar{A}_0} q_k = P(A_0) + Q(\bar{A}_0) \\
&= P(A_0) + 1 - Q(A_0) = 1 + (P(A_0) - Q(A_0))
\end{aligned}$$

Or :  $P(A_0) - Q(A_0) = \sum_{k \in A_0} (p_k - q_k) \leq 0$  puisque pour tout  $k \in A_0, q_k \geq p_k$ , donc :

$P(A_0) - Q(A_0) = -|P(A_0) - Q(A_0)| = -D(P, Q)$ , et on peut donc réécrire ce qui précède sous la forme :

$$\sum_{k \in \mathcal{K}} p_k \wedge q_k = 1 - D(P, Q) \iff D(P, Q) = 1 - \sum_{k \in \mathcal{K}} p_k \wedge q_k$$

8. Soit  $(X, Y)$  un couple de variables aléatoires tel que  $X$  est de loi  $P$ , et  $Y$  est de loi  $Q$ , ce qui signifie :

$$\forall k \in \mathcal{K}, P(X = k) = p_k \quad \text{et} \quad P(Y = k) = q_k.$$

Considérons l'événement :  $[X = Y] = \bigcup_{k \in \mathcal{K}} [X = k] \cap [Y = k]$ .

L'union étant disjointe, il vient :  $P(X = Y) = \sum_{k \in \mathcal{K}} P([X = k] \cap [Y = k])$ , où on ne sait pas calculer  $P([X = k] \cap [Y = k])$  ; par contre, on peut écrire :

Pour tout  $k \in \mathcal{K}$ ,  $[X = k] \cap [Y = k] \subset [X = k]$  et  $[X = k] \cap [Y = k] \subset [Y = k]$ , donc par croissance de la probabilité :

$$P([X = k] \cap [Y = k]) \leq p_k \quad \text{et} \quad P([X = k] \cap [Y = k]) \leq q_k \implies P([X = k] \cap [Y = k]) \leq p_k \wedge q_k$$

Et ainsi, par sommation de cette dernière inégalité :

$$P(X = Y) \leq \sum_{k \in \mathcal{K}} p_k \wedge q_k \iff 1 - \sum_{k \in \mathcal{K}} p_k \wedge q_k \leq 1 - P(X = Y) \iff D(P, Q) \leq P(X \neq Y)$$

## Partie II : Couplage Binomiale-Poisson

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ , et  $\lambda \in \mathbb{R}_+^*$  tel que  $\lambda < n$ .

1. Soient  $Y_1, \dots, Y_n$   $n$  variables aléatoires indépendantes et de même loi de Poisson de paramètre  $\lambda/n$ . On sait alors, d'après le cours, que  $Y_i$  suit encore une loi de Poisson dont le paramètre est la somme des paramètres des  $Y_i$ , soit :  $n \times \frac{\lambda}{n} = \lambda$ .
2. La fonction  $f : x \mapsto 1 - (1 - x) \exp(x)$  est bien définie et dérivable sur  $[0, 1]$ , avec :  
 $\forall x \in [0, 1], f'(x) = 0 - (-1) \cdot \exp(x) - (1 - x) \cdot \exp(x) = x \exp(x) \geq 0$ , donc  $f$  est croissante sur  $[0, 1]$ , et ainsi :

$$\forall x \in [0, 1], f(0) \leq f(x) \leq f(1) \iff 0 \leq f(x) \leq 1, \quad \text{CQFD}$$

Soient  $U_1, \dots, U_n$   $n$  variables aléatoires indépendantes, de même loi de Bernoulli de paramètre  $f(\lambda/n)$ .

On suppose que les variables  $U_1, \dots, U_n$  sont indépendantes des variables  $Y_1, \dots, Y_n$  de la question II.1.

Pour  $i \in \{1, \dots, n\}$ , on pose  $X_i = 0$  si  $U_i = Y_i$  et  $X_i = 1$  sinon.

3. Par définition,  $x_i(\Omega) = \{0, 1\}$  donc  $X_i$  est une variable de Bernoulli, et son paramètre est :

$P(X_i = 1) = P(U_i \neq Y_i) = 1 - P(U_i = Y_i = 0) = 1 - P(U_i = 0) \times P(Y_i = 0)$  puisque  $U_i$  et  $Y_i$  sont indépendantes.

Au vu des lois suivies par  $U_i$  et  $Y_i$  :  $P(U_i = 0) = 1 - f(\lambda/n) = (1 - \frac{\lambda}{n}) \cdot e^{\lambda/n}$  et  $P(Y_i = 0) = e^{-\lambda/n}$ ,

donc :  $P(X_i = 1) = 1 - (1 - \frac{\lambda}{n}) \times e^{\lambda/n} \times e^{-\lambda/n} = \frac{\lambda}{n}$ .

La variable aléatoire  $\sum_{i=1}^n X_i$  est alors la somme de  $n$  v.a.r. de Bernoulli indépendantes (car  $X_i$  ne dépend que de  $Y_i$  et  $U_i$ , qui sont indépendantes de toutes les autres variables aléatoires de ces deux familles), de même probabilité de succès  $\frac{\lambda}{n}$  : elle suit donc la loi binomiale de paramètres  $(n, \frac{\lambda}{n})$ .

4. Pour tout  $i \in \{1, \dots, n\}$ ; puisque  $X_i$  est une variable de Bernoulli, et  $Y_i$  est une variable de Poisson :

$$[X_i = Y_i] = ([X_i = 0] \cap [Y_i = 0]) \cup ([X_i = 1] \cap [Y_i = 1])$$

où :  $[X_i = 0] = [U_i = 0] \cap [Y_i = 0]$ , donc  $[X_i = 0] \cap [Y_i = 0] = [U_i = 0] \cap [Y_i = 0]$ ,

et :  $[X_i = 1] \cap [Y_i = 1] = ([U_i \neq 0] \cap [Y_i = 1]) \cap [Y_i = 1] = ([U_i = 1] \cap [Y_i = 1]) \cup [Y_i = 1] = [Y_i = 1]$   
 puisque  $([U_i = 1] \cap [Y_i = 1]) \subset [Y_i = 1]$ , donc :

$$[X_i = Y_i] = ([U_i = 0] \cap [Y_i = 0]) \cup [Y_i = 1]$$

par union disjointe et indépendance de  $U_i$  et  $Y_i$ , on obtient :

$$P(X_i = Y_i) = P(U_i = 0) \times P(Y_i = 0) + P(Y_i = 1) = (1 - \frac{\lambda}{n}) \cdot e^{\lambda/n} \cdot e^{-\lambda/n} + \frac{\lambda}{n} \cdot e^{-\lambda/n} = 1 - \frac{\lambda}{n} + \frac{\lambda}{n} \cdot e^{-\lambda/n}$$

L'inégalité classique :  $\forall x \in \mathbb{R}, 1 + x \leq \exp(x)$  vient de la convexité de  $\exp$  sur  $\mathbb{R}$ , dont la courbe est donc entièrement située au-dessus de chacun de ses tangentes, en particulier celle au point d'abscisse 0 qui a pour équation :  $y = \exp'(0) \cdot (x - 0) + \exp(0) \iff y = x + 1$ .

Elle donne ici :  $e^{-\lambda/n} \geq 1 - \frac{\lambda}{n} \iff 1 - \frac{\lambda}{n} + \frac{\lambda}{n} \cdot e^{-\lambda/n} \geq 1 - \frac{\lambda}{n} + \frac{\lambda}{n} \cdot (1 - \frac{\lambda}{n}) = 1 - \frac{\lambda^2}{n^2}$ , donc :

$$P(X_i = Y_i) \geq 1 - \frac{\lambda^2}{n^2} \iff \frac{\lambda^2}{n^2} \geq 1 - P(X_i = Y_i) \iff P(X_i \neq Y_i) \leq \frac{\lambda^2}{n^2}$$

5. L'inclusion évidente :  $\bigcap_{i=1}^n [X_i = Y_i] \subset \left[ \sum_{i=1}^n X_i = \sum_{i=1}^n Y_i \right]$  donne par passage au complémentaire :

$$\left[ \sum_{i=1}^n X_i \neq \sum_{i=1}^n Y_i \right] \subset \overline{\bigcap_{i=1}^n [X_i = Y_i]} \iff \left[ \sum_{i=1}^n X_i \neq \sum_{i=1}^n Y_i \right] \subset \bigcup_{i=1}^n [X_i \neq Y_i]$$

La propriété de croissance de la probabilité donne alors en effet :

$$P\left(\sum_{i=1}^n X_i \neq \sum_{i=1}^n Y_i\right) \leq P\left(\bigcup_{i=1}^n [X_i \neq Y_i]\right)$$

6. L'inégalité classique pour deux événements  $A$  et  $B$  :

$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - \underbrace{P(A \cap B)}_{\geq 0} \leq P(A) + P(B)$  se généralise ici en :

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n [X_i \neq Y_i]\right) \leq \sum_{i=1}^n P(X_i \neq Y_i) \leq \sum_{i=1}^n \frac{\lambda^2}{n^2} = \frac{\lambda^2}{n}, \text{ d'après 4.}$$

Comme  $\sum_{i=1}^n X_i$  suit la loi  $\mathcal{B}(n, \lambda/n)$  et  $\sum_{i=1}^n Y_i$  suit la loi  $\mathcal{P}(\lambda)$  : le résultat de I.8. s'applique pour donner :

$$D(\mathcal{B}(n, \lambda/n), \mathcal{P}(\lambda)) \leq P\left(\bigcup_{i=1}^n [X_i \neq Y_i]\right) \leq \frac{\lambda^2}{n} \quad \text{CQFD}$$

7. L'encadrement :  $0 \leq D(\mathcal{B}(n, \lambda/n), \mathcal{P}(\lambda)) \leq \frac{\lambda^2}{n}$  donne  $\lim_{n \rightarrow +\infty} D(\mathcal{B}(n, \lambda/n), \mathcal{P}(\lambda)) = 0$ .

Ce résultat redonne la convergence en loi de la loi  $\mathcal{B}(n, \lambda/n)$  vers la loi  $\mathcal{P}(\lambda)$ , en effet :

Si  $Z \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$  et si  $Z_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, \lambda/n)$  pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , alors :

pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $0 \leq |P(Z_n = k) - P(Z = k)| \leq 2D(\mathcal{B}(n, \lambda/n), \mathcal{P}(\lambda))$  donc toujours par encadrement :

$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} |P(Z_n = k) - P(Z = k)| = 0 \iff \forall k \in \mathbb{N}, \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} P(Z_n = k) = P(Z = k)$$

## Problème 2 : Couplage exponentielle-normale

Dans ce problème,  $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$  a pour densité  $\varphi$  et pour fonction de répartition  $\Phi$ .

On note  $f$  une densité de la loi exponentielle de paramètre 1 :  $\forall x \in \mathbb{R}, f(x) = \begin{cases} e^{-x} & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{si } x \leq 0 \end{cases}$ .

On définit également, pour tout  $x \in \mathbb{R}$  :  $g(x) = -\ln(1 - \Phi(x))$  et  $Y = g(X)$ .

On admet que  $X$  possède des moments de tout ordre.

### Partie I : Quantiles gaussiens

1. La fonction  $\Phi$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}$  et a pour dérivée la fonction  $\varphi : x \mapsto \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$  qui est strictement positive sur  $\mathbb{R}$  :  $\Phi$  est donc continue, strictement croissante sur  $\mathbb{R}$ ; et comme toute fonction de répartition, elle vérifie  $\lim_{x \rightarrow -\infty} \Phi(x) = 0$  et  $\lim_{x \rightarrow +\infty} \Phi(x) = 1$ , donc d'après le théorème éponyme,  $\Phi$  réalise une bijection de  $\mathbb{R}$  dans  $]0, 1[$ . On note  $\Phi^{-1}$  sa bijection réciproque.

2. Conséquence de ce qui précède : pour tout  $x \in \mathbb{R}$ ,  $0 < \Phi(x) < 1$ , donc  $0 < 1 - \Phi(x) < 1$  et  $\ln(1 - \Phi(x)) < 0 \iff -\ln(1 - \Phi(x)) > 0$ , ce qui assure que  $Y = g(X)$  est une variable aléatoire à valeurs positives.

On en déduit que :  $\forall x \in ]-\infty, 0]$ ,  $F_Y(x) = P(Y \leq x) = 0$ .

Pour tout  $x > 0$  :

$$F_Y(x) = P(Y \leq x) = P(-\ln(1 - \Phi(X)) \leq x) = P(\ln(1 - \Phi(X)) \geq -x) = P(1 - \Phi(X) \geq e^{-x})$$

par stricte croissance et bijectivité de  $\exp$  de  $\mathbb{R}$  dans  $]0, +\infty[$

$$= P(1 - e^{-x} \geq \Phi(X)) = P(\Phi^{-1}(1 - e^{-x}) \geq X)$$

par stricte croissance et bijectivité de  $\Phi$  de  $\mathbb{R}$  dans  $]0, 1[$  qui contient  $1 - e^{-x}$  pour tout  $x > 0$

$$= P(X \leq \Phi^{-1}(1 - e^{-x})) = \Phi(\Phi^{-1}(1 - e^{-x})) = 1 - e^{-x}$$

Bilan :  $\forall x \in \mathbb{R}$ ,  $F_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ 1 - e^{-x} & \text{si } x > 0 \end{cases}$ , et on reconnaît la fonction de répartition de la loi exponentielle de paramètre 1, loi que suit donc  $Y$ .

3. a) Pour tout  $x > 0$  :  $1 - \Phi(x) = P(X > x) = \int_x^{+\infty} \varphi(t) dt$ .

Soit alors  $A > x$ ; on réalise une intégration par parties dans l'intégrale  $\int_x^A \frac{\varphi(t)}{t^2} dt$ , en posant :

$$\begin{aligned} u(t) = \varphi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2} &\longrightarrow u'(t) = -\frac{t}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2} = -t\varphi(t) \\ v'(t) = \frac{1}{t^2} &\longrightarrow v(t) = -\frac{1}{t} \end{aligned}$$

Les fonctions  $u$  et  $v$  sont de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $]0, +\infty[$ , donc par intégration par parties :

$$\int_x^A \frac{\varphi(t)}{t^2} dt = \left[ -\frac{\varphi(t)}{t} \right]_x^A - \int_x^A \varphi(t) dt = -\frac{\varphi(A)}{A} + \frac{\varphi(x)}{x} - \int_x^A \varphi(t) dt$$

Lorsque  $A$  tend vers  $+\infty$  :  $\lim_{A \rightarrow +\infty} \varphi(A) = 0$  donc  $\lim_{A \rightarrow +\infty} \frac{\varphi(A)}{A} = 0$ ; l'intégrale  $\int_x^{+\infty} \varphi(t) dt$  converge et vaut  $1 - \Phi(x)$ .

Pour tout  $t \geq x$  :  $0 < \frac{\varphi(t)}{t^2} \leq \frac{1}{x^2} \varphi(t)$ , donc d'après ce qu'on vient de dire, par comparaison d'intégrales de fonctions continues, positives,  $\int_x^{+\infty} \frac{\varphi(t)}{t^2} dt$  converge. On peut donc passer à la limite quand  $A$  tend vers  $+\infty$  dans la formule d'intégration par parties, et on obtient ainsi :

$$\forall x > 0, \int_x^{+\infty} \frac{\varphi(t)}{t^2} dt = \frac{\varphi(x)}{x} - \int_x^{+\infty} \varphi(t) dt \iff 1 - \Phi(x) = \frac{\varphi(x)}{x} - \int_x^{+\infty} \frac{\varphi(t)}{t^2} dt$$

- b) Démontrons l'une après l'autre les deux inégalités demandées :

- Pour tout  $x > 0$  : sur  $[x; +\infty[$ , la fonction  $t \mapsto \frac{\varphi(t)}{t^2}$  est continue et positive, d'intégrale convergente sur cet intervalle. La propriété de positivité de l'intégrale assure alors que pour tout  $x > 0$  :  $\int_x^{+\infty} \frac{\varphi(t)}{t^2} dt > 0$ , et donc :

$$\forall x > 0, \quad 1 - \Phi(x) = \frac{\varphi(x)}{x} - \int_x^{+\infty} \frac{\varphi(t)}{t^2} dt \leq \frac{\varphi(x)}{x} \iff x(1 - \Phi(x)) \leq \varphi(x) \iff \frac{x(1 - \Phi(x))}{\varphi(x) > 0} \leq 1.$$

- Suivons pour la minoration, l'indication de l'énoncé : pour tout  $x > 0$  et tout  $t \in [x, +\infty[$ ,  $t \geq x$  donc  $t^3 \geq x^3$  par croissance de la fonction cube sur  $\mathbb{R}$  ; on en déduit :  $\forall t \in [x, +\infty[$ ,  $\frac{t}{x^3} \geq \frac{1}{t^2}$ , en divisant les deux membres à la fois par  $x^3 > 0$  et par  $t^2 > 0$ .  
Et comme  $\varphi$  est strictement positive sur  $\mathbb{R}$  :

$$\forall x > 0, \forall t \in [x, +\infty[, \quad \frac{\varphi(t)}{t^2} \leq \frac{1}{x^3} \cdot t\varphi(t)$$

Les fonctions concernées sont continues sur  $[x, +\infty[$ . On a vu que  $\int_x^{+\infty} \frac{\varphi(t)}{t^2} dt$  converge ; l'intégrale  $\int_x^{+\infty} t\varphi(t) dt$  converge également, on peut même la calculer explicitement :

$$\begin{aligned} \int_x^{+\infty} t\varphi(t) dt &= \lim_{A \rightarrow +\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_x^A t \cdot e^{-t^2/2} dt = \lim_{A \rightarrow +\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \left[ -e^{-t^2/2} \right]_x^A = \lim_{A \rightarrow +\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \left( -e^{-A^2/2} + e^{-x^2/2} \right) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} = \varphi(x) \end{aligned}$$

On peut donc appliquer la propriété de croissance de l'intégrale (les bornes sont dans l'ordre croissant), qui donne :

$$\begin{aligned} \forall x > 0, \quad \int_x^{+\infty} \frac{\varphi(t)}{t^2} dt \leq \frac{1}{x^3} \int_x^{+\infty} t\varphi(t) dt &\iff \frac{\varphi(x)}{x} - 1 + \Phi(x) \leq \frac{1}{x^3} \varphi(x) \\ &\iff \frac{1}{x} \varphi(x) \left( 1 - \frac{1}{x^2} \right) \leq 1 - \Phi(x) \iff 1 - \frac{1}{x^2} \leq \frac{x(1 - \Phi(x))}{\varphi(x)} \end{aligned}$$

Et on a bien démontré l'encadrement : (E)  $1 - \frac{1}{x^2} \leq \frac{x(1 - \Phi(x))}{\varphi(x)} \leq 1$  pour tout  $x > 0$ .

- c) L'encadrement précédent et le fait que  $\lim_{x \rightarrow +\infty} 1 - \frac{1}{x^2} = 1 - 0 = 1$ , donnent sans difficulté, d'après le théorème du même nom :

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{x(1 - \Phi(x))}{\varphi(x)} = 1 \iff \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{1 - \Phi(x)}{\frac{\varphi(x)}{x}} = 1 \iff 1 - \Phi(x) \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{\varphi(x)}{x}$$

- d) Pour tout réel  $x > 1$  :  $\frac{1}{x^2} < 1 \iff 1 - \frac{1}{x^2} > 0$ , donc on peut appliquer la fonction  $\ln$ , croissante sur  $\mathbb{R}_+^*$ , aux trois membres de (E), pour obtenir :

$$\ln \left( 1 - \frac{1}{x^2} \right) \leq \ln \left( \frac{x(1 - \Phi(x))}{\varphi(x)} \right) \leq 0 \iff \ln \left( 1 - \frac{1}{x^2} \right) \leq \ln(x) + \ln(1 - \Phi(x)) - \ln(\varphi(x)) \leq 0$$

Comme  $\ln(1 - \Phi(x)) = -g(x)$  et  $\ln(\varphi(x)) = \ln \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} \right) = -\frac{1}{2} \ln(2\pi) - \frac{x^2}{2}$ , on a bien obtenu :

$$\forall x > 1, \quad \ln \left( 1 - \frac{1}{x^2} \right) \leq \ln(x) - g(x) + \frac{1}{2} \ln(2\pi) + \frac{x^2}{2} \leq 0$$

En divisant les trois membres par  $x^2 > 0$ , on obtient :

$$\forall x > 1, \quad \frac{1}{x^2} \ln \left( 1 - \frac{1}{x^2} \right) \leq \frac{\ln(x)}{x^2} - \frac{g(x)}{x^2} + \frac{1}{2x^2} \ln(2\pi) + \frac{1}{2} \leq 0$$

Comme  $\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{1}{x^2} \ln \left( 1 - \frac{1}{x^2} \right) = 0 \times \ln(1) = 0$ , le théorème d'encadrement assure à nouveau que :

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{\ln(x)}{x^2} - \frac{g(x)}{x^2} + \frac{1}{2x^2} \ln(2\pi) + \frac{1}{2} = 0; \quad \text{or} \quad \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{\ln(x)}{x^2} = 0 \text{ par croissances comparées, et}$$

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{1}{2x^2} \ln(2\pi) = 0, \text{ donc :}$$

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} -\frac{g(x)}{x^2} + \frac{1}{2} = 0 \iff \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{g(x)}{x^2} = \frac{1}{2} \iff \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{g(x)}{\frac{x^2}{2}} = 1 \iff g(x) \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{x^2}{2}$$

## Partie II : Inégalité de transport

On définit une application  $h$  sur  $[0, +\infty[$  par :  $h(t) = t \ln(t) - t + 1$  pour tout  $t > 0$ , et  $h(0) = 1$ .

1. La fonction  $h$  est d'abord dérivable, donc continue sur  $]0, +\infty[$  comme somme et produit de fonctions de référence qui le sont.

De plus :  $\lim_{t \rightarrow 0^+} t \ln(t) = 0$  par croissances comparées, donc  $\lim_{t \rightarrow 0^+} t \ln(t) - t + 1 = 0 - 0 + 1 = 1$ , soit :  $\lim_{t \rightarrow 0^+} h(t) = h(0)$ ; la fonction  $h$  est donc également continue en 0, donc sur  $[0; +\infty[$ .

$$\forall t > 0 : \quad h'(t) = 1 \times \ln(t) + t \times \frac{1}{t} - 1 + 0 = \ln(t)$$

(on reconnaît en fait en  $h$  une primitive de  $\ln$  sur  $]0, +\infty[$ ). Le tableau de variations de  $h$  est donc le suivant :

$t$	0	1	$+\infty$	
$h'(t)$		-	0	+
$h$	1		0	$+\infty$

Pour tout  $t > 0$  :  $h(t) = t(\ln(t) - 1) + 1$ , où  $\lim_{t \rightarrow +\infty} \ln(t) - 1 = +\infty$  donc  $\lim_{t \rightarrow +\infty} h(t) = +\infty$ .

D'après le tableau, l'intervalle-image de  $[0, +\infty[$  par la fonction continue  $h$  est bien  $[0, +\infty[$ .

Sous réserve qu'elle converge, on note  $K(f, \varphi)$  la valeur de l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) h\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) dx$ .

On désire vérifier l'inégalité (dite **de transport**) suivante :

$$(iv) \quad E((X - Y)^2) \leq 2K(f, \varphi)$$

2. Comme on l'a déjà vu : la fonction  $\Phi$  est dérivable sur  $\mathbb{R}$ , à valeurs dans  $]0, 1[$ , donc  $x \mapsto 1 - \Phi(x)$  est dérivable sur  $\mathbb{R}$ , à valeur dans  $]0, 1[$  encore, sur lequel  $\ln$  est dérivable : par composition,  $g : x \mapsto -\ln(1 - \Phi(x))$  est bien définie et dérivable sur  $\mathbb{R}$ , et :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad g'(x) = -\frac{0 - \Phi'(x)}{1 - \Phi(x)} = \frac{\varphi(x)}{1 - \Phi(x)}$$

donc :  $\forall x \in \mathbb{R}, \quad g'(x) \cdot f(g(x)) = \frac{\varphi(x)}{1 - \Phi(x)} \cdot e^{\ln(1 - \Phi(x))} = \frac{\varphi(x)}{1 - \Phi(x)} \times (1 - \Phi(x)) = \varphi(x)$ .

3. Examinons plus précisément la fonction  $x \mapsto \varphi(x) h\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right)$  :

Pour tout  $x \in ]-\infty, 0]$  :  $\frac{f(x)}{\varphi(x)} = 0$ , donc  $\varphi(x) \cdot h\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) = \varphi(x) \times 1$ .

L'intégrale  $\int_{-\infty}^0 \varphi(x) dx$  converge (et vaut  $\frac{1}{2}$ ), donc  $\int_{-\infty}^0 \varphi(x) \cdot h\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) dx$  converge (et vaut  $\frac{1}{2}$  aussi).

Pour tout  $x \in ]0, +\infty[$  :

$$\begin{aligned} \varphi(x) \cdot h\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) &= \varphi(x) \times \left[ \frac{f(x)}{\varphi(x)} \ln\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) - \frac{f(x)}{\varphi(x)} + 1 \right] = f(x) \cdot \ln(\sqrt{2\pi} \cdot e^{-x+x^2/2}) - f(x) + \varphi(x) \\ &= \left(\frac{1}{2} \ln(2\pi) - 1\right) \cdot f(x) - x f(x) + \frac{1}{2} x^2 \cdot f(x) + \varphi(x) \end{aligned}$$

Chacune des intégrales  $\int_0^{+\infty} f(x) dx$ ,  $\int_0^{+\infty} x f(x) dx$ ,  $\int_0^{+\infty} x^2 f(x) dx$  converge d'après le cours qui garantit l'existence de l'espérance et de la variance, donc du moment d'ordre 2 d'une loi exponentielle dont  $f$  est une densité.

L'intégrale  $\int_0^{+\infty} \varphi(x) dx$  converge également, donc  $\int_0^{+\infty} \varphi(x) \cdot \ln\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) dx$  converge.

Finalement,  $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \cdot \ln\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) dx = K(f, \varphi)$  est bien convergente.

Au vu des calculs précédents, on est amené à écrire :

$$\begin{aligned} K(f, \varphi) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \ln\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) dx = \int_{-\infty}^0 \varphi(x) \cdot h(0) dx + \int_0^{+\infty} \varphi(x) \times \left[ \frac{f(x)}{\varphi(x)} \ln\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) - \frac{f(x)}{\varphi(x)} + 1 \right] dx \\ &= \int_{-\infty}^0 \varphi(x) dx + \int_0^{+\infty} \left[ f(x) \ln\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) - f(x) + \varphi(x) \right] dx \\ &= \int_0^{+\infty} f(x) \ln\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) dx - \int_0^{+\infty} f(x) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) dx \end{aligned}$$

Or  $f$  est une densité de probabilité nulle sur  $] -\infty, 0[$ , donc  $\int_0^{+\infty} f(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$  qui est aussi la valeur de  $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) dx$ , les deux dernière intégrales se compensent donc.

On souhaite alors poser le changement de variable  $x = g(u)$ , et pour cela on complète l'étude de  $g$  sur son domaine  $\mathbb{R}$  :

$\forall u \in \mathbb{R}$ ,  $g'(u) = \frac{\varphi(u)}{1 - \Phi(u)} < 0$  puisque  $\varphi(u) > 0$  et  $1 - \Phi(u) > 0$ ; la fonction  $g$  est donc strictement croissante sur  $\mathbb{R}$ .

De plus :  $\lim_{u \rightarrow -\infty} 1 - \Phi(u) = 1 - 0 = 1$ , donc  $\lim_{u \rightarrow -\infty} -\ln(1 - \Phi(u)) = 0 = \lim_{u \rightarrow -\infty} g(u)$ .

$\lim_{u \rightarrow +\infty} 1 - \Phi(u) = 1 - 1 = 0^+$  ( $\Phi(u) < 1$  pour tout  $u$  de  $\mathbb{R}$ ), donc :

$\lim_{u \rightarrow +\infty} -\ln(1 - \Phi(u)) = \lim_{X \rightarrow 0^+} -\ln(X) = +\infty = \lim_{u \rightarrow +\infty} g(u)$ .

D'après le théorème éponyme, la fonction  $g$  réalise donc une bijection de  $] -\infty, +\infty[$  dans  $]0, +\infty[$ .

On peut donc poser  $x = g(u)$  :  $dx = g'(u) du$ , et :

$$\begin{aligned} K(f, \varphi) &= \int_0^{+\infty} f(x) \ln\left(\frac{f(x)}{\varphi(x)}\right) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} f(g(u)) \ln\left(\frac{f(g(u))}{\varphi(g(u))}\right) \cdot g'(u) du \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \underbrace{g'(u) \times f(g(u))}_{=\varphi(u)} \ln\left(\frac{f(g(u))}{\varphi(g(u))}\right) du \quad CQFD \end{aligned}$$

4. Montrons que l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(x - g(x))^2 dx$  converge : la fonction  $x \mapsto \varphi(x)(x - g(x))^2$  est continue, positive sur  $\mathbb{R}$  comme produit de fonctions continues sur  $\mathbb{R}$ .

- Au voisinage de  $-\infty$  :  $\lim_{x \rightarrow -\infty} g(x) = 0$ , donc  $\varphi(x)(x - g(x))^2 \underset{x \rightarrow -\infty}{\sim} x^2 \varphi(x)$  : comme l'énoncé

le rappelle au début de ce problème, l'intégrale  $\int_{-\infty}^0 x^2 \varphi(x) dx$  converge ; par comparaison d'intégrales de fonctions continues, positives,  $\int_{-\infty}^0 \varphi(x)(x - g(x))^2 dx$  converge.

- Au voisinage de  $+\infty$  :  $g(x) \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{x^2}{2}$  d'après 3.d), donc  $\varphi(x)(x - g(x))^2 \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} \varphi(x) \times \frac{x^4}{4}$ .

Or  $\int_0^{+\infty} \varphi(x)x^4 dx$  converge (toujours d'après le préambule), donc par comparaison d'intégrales de fonctions continues, positives :  $\int_0^{+\infty} \varphi(x)(x - g(x))^2 dx$  converge.

Finalement,  $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(x - g(x))^2 dx = \int_{-\infty}^0 \varphi(x)(x - g(x))^2 dx + \int_0^{+\infty} \varphi(x)(x - g(x))^2 dx$  converge.

Or, d'après le théorème de transfert :  $(X - Y)^2 = (X - g(X))^2$  admet une espérance si et seulement si l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(x - g(x))^2 dx$  est (absolument) convergente, ce qui est bien le cas ! Et :

$$E((X - Y)^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(x - g(x))^2 dx$$

5. Montrons que l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(1 - g'(x)) dx$  converge :

- Au voisinage de  $-\infty$  :  $g'(x) = \frac{\varphi(x)}{1 - \Phi(x)}$  tend vers  $\frac{0}{1 - 0} = 0$  lorsque  $x$  tend vers  $-\infty$ , donc

$|\varphi(x)(1 - g'(x))| \underset{x \rightarrow -\infty}{\sim} \varphi(x)$ . Or  $\int_{-\infty}^0 \varphi(x) dx$  converge, donc par comparaison d'intégrales de fonctions continues, positives, l'intégrale  $\int_{-\infty}^0 \varphi(x)(1 - g'(x)) dx$  est absolument convergente.

- Lorsque  $x$  tend vers  $+\infty$  : on a vu en 3.c) que  $1 - \Phi(x) \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{\varphi(x)}{x}$ ,

donc  $\frac{\varphi(x)}{1 - \Phi(x)} = g'(x) \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} x$ , et  $|\varphi(x)(1 - g'(x))| \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} |\varphi(x) \cdot (-x)| = x\varphi(x)$ .

Or  $\int_0^{+\infty} x\varphi(x) dx$  converge, donc par comparaison d'intégrales de fonctions continues, positives,  $\int_0^{+\infty} \varphi(x)(1 - g'(x)) dx$  est absolument convergente.

Finalement,  $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(1 - g'(x)) dx = \int_{-\infty}^0 \varphi(x)(1 - g'(x)) dx + \int_0^{+\infty} \varphi(x)(1 - g'(x)) dx$  est convergente.

6. On repart ici du résultat de la question 3. :

$$\begin{aligned} K(f, \varphi) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \ln \left( \frac{f(g(x))}{\varphi(g(x))} \right) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \ln \left( \frac{\varphi(x)}{g'(x)\varphi(g(x))} \right) dx \quad \text{d'après 2.} \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \ln \left( \frac{\varphi(x)}{\varphi(g(x))} \right) dx - \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \ln (g'(x)) dx \end{aligned}$$

Or une inégalité de concavité donne :  $\forall u > 0, \ln(u) \leq u - 1$ . En effet, la fonction  $\ln$  est concave sur  $\mathbb{R}_+^*$ , donc sa courbe se situe entièrement au-dessous de n'importe laquelle de ses tangentes, notamment celle au point d'abscisse 1, qui a pour équation :  $y = \ln'(1) \cdot (x - 1) + \ln(1) \iff y = x - 1$ .

Or pour tout  $x \in \mathbb{R}, g'(x) > 0$  donc on peut écrire :

$$\forall x \in \mathbb{R}, \ln(g'(x)) \leq g'(x) - 1 \iff -\varphi(x) \ln(g'(x)) \geq \varphi(x)(-g'(x) + 1).$$

Les fonctions concernées sont continues, d'intégrales convergente sur  $\mathbb{R}$ , donc par croissance de l'intégrale :

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \ln(g'(x)) dx \geq \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(-g'(x) + 1) dx$$

En ajoutant aux deux membres l'intégrale  $\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \ln\left(\frac{\varphi(x)}{\varphi(g(x))}\right) dx$ , on obtient bien :

$$K(f, \varphi) \geq \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \ln\left(\frac{\varphi(x)}{\varphi(g(x))}\right) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(-g'(x) + 1) dx$$

7. On réalise pour finir une intégration par parties pour transformer l'intégrale

$\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(-g'(x) + 1) dx$ ; soient  $A > 0$  et  $B < 0$ , dans  $\int_B^A \varphi(x)(-g'(x) + 1) dx$ , on pose :

$$u(x) = \varphi(x) \quad \longrightarrow \quad u'(x) = -x\varphi(x)$$

$$v'(x) = -g'(x) + 1 \quad \longrightarrow \quad v(x) = x - g(x)$$

Les fonctions  $u$  et  $v$  sont de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}$ , donc par intégration par parties :

$$\int_B^A \varphi(x)(-g'(x) + 1) dx = \left[ \varphi(x)(x - g(x)) \right]_B^A + \int_B^A \varphi(x) \cdot x(x - g(x)) dx$$

où, de façon analogue au travail réalisé à la question 4. :  $\varphi(A)(A - g(A)) \underset{A \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{A^2}{2} \varphi(A)$  et  $\varphi(B)(B - g(B)) \underset{B \rightarrow -\infty}{\sim} \frac{B^2}{2} \varphi(B)$ .

Comme les intégrales  $\int_{-\infty}^{+\infty} x\varphi(x) dx$  et  $\int_{-\infty}^{+\infty} x^2\varphi(x) dx$ , le critère nécessaire de convergence assure que  $\lim_{A \rightarrow +\infty} \varphi(A)(A - g(A)) = 0 = \lim_{B \rightarrow -\infty} \varphi(B)(B - g(B))$ .

Le passage à la limite dans l'égalité précédente lorsque  $A \rightarrow +\infty$  et  $B \rightarrow -\infty$  est donc possible et donne :

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x)(-g'(x) + 1) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \cdot x(x - g(x)) dx$$

(la convergence de l'intégrale de gauche assure la convergence de celle de droite).

Il reste à voir que :

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \ln\left(\frac{\varphi(x)}{\varphi(g(x))}\right) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \cdot \ln(e^{-x^2/2} \times e^{g(x)^2/2}) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \cdot \left(-\frac{x^2}{2} + \frac{g(x)^2}{2}\right) dx$$

Et donc, en reprenant l'inégalité obtenue à la question 6., et par linéarité de l'intégrale :

$$K(f, \varphi) \geq \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \cdot \left(-\frac{x^2}{2} + \frac{g(x)^2}{2} + x^2 - xg(x)\right) dx$$

$$\iff K(f, \varphi) \geq \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \cdot \left(\frac{x^2}{2} + \frac{g(x)^2}{2} - xg(x)\right) dx = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) \cdot (x - g(x))^2 dx$$

$$\iff 2K(f, \varphi) \geq E((X - Y)^2) \quad \text{CQFD}$$

★★★ FIN DU SUJET ★★★