

# Oral ESCP - Europe n° 1



## A. Le sujet

### A.1. Exercice avec préparation

Dans tout le problème,  $N$  désigne un entier naturel non nul.

Soit  $(U_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  une suite de variables aléatoires indépendantes et suivant toutes la loi uniforme sur  $\llbracket 1, N \rrbracket$ .

On note  $T_n$  et  $Z_n$  les deux variables aléatoires définies, pour tout entier naturel  $n$  supérieur ou égal à 1, par :

$$T_n = \sup(U_1, U_2, \dots, U_n) \quad \text{et} \quad Z_n = \inf(U_1, U_2, \dots, U_n).$$

On pose  $S_n = T_n + Z_n - 1$ . On pose enfin, pour tout entier naturel  $n$  non nul :

$$a_n(N) = \begin{cases} \sum_{k=1}^{N-1} \left(\frac{k}{N}\right)^n & \text{si } N \geq 2 \\ 0 & \text{si } N = 1 \end{cases}.$$

1. Soit  $Y$  une variable aléatoire à valeurs dans  $\llbracket 1, N \rrbracket$ . Établir la relation suivante :

$$\mathbb{E}(Y) = \sum_{k=0}^{N-1} \mathbb{P}(Y > k).$$

*Dans la suite de l'exercice, on cherche à estimer le paramètre  $N$ .*

2. (a) Calculer, pour tout entier naturel  $k$  appartenant à  $\llbracket 1, N \rrbracket$ ,  $\mathbb{P}(T_n \leq k)$ .  
(b) En déduire la loi de  $T_n$ .  
(c) Calculer  $\mathbb{E}(T_n)$  en fonction de  $N$  et de  $a_n(N)$ .
3. (a) Calculer, pour tout entier naturel  $k$  appartenant à  $\llbracket 0, N - 1 \rrbracket$ , la probabilité  $\mathbb{P}(Z_n > k)$ .  
(b) En déduire  $\mathbb{E}(Z_n)$  en fonction de  $a_n(N)$ .
4. (a)  $T_n + a_n(N)$  est-il un estimateur sans biais de  $N$  ?  
(b) Montrer que  $T_n$  est un estimateur asymptotiquement sans biais de  $N$ .  
(c) Montrer que  $S_n$  est un estimateur sans biais de  $N$ .

## A.2. Exercice sans préparation

Soit  $E$  un espace euclidien de dimension  $n$ . Soient  $f$  et  $g$  deux endomorphismes de  $E$  tels que  $f \circ g = g \circ f$ . On note  $S$  (resp.  $T$ ) la matrice de  $f$  (resp.  $g$ ) dans une base orthonormale  $\mathcal{B}$  de  $E$ . On suppose que  $S$  est symétrique et  $T$  antisymétrique.

Montrer que :

$$\forall x \in E, \|(f - g)(x)\| = \|(f + g)(x)\|.$$

## B. Indications et méthodes de résolution

### B.1. Exercice avec préparation

1. Pour tout  $k \in \llbracket 1, N \rrbracket$ , exprimer  $\mathbb{P}(Y = k)$  en fonction de  $\mathbb{P}(Y > k - 1)$  et  $\mathbb{P}(Y > k)$ .
2. (a) Remarquer que  $[T_n \leq k]$  se réalise si et seulement si, pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $[U_i \leq k]$  se réalise puis utiliser l'indépendance des variables aléatoires  $U_1, \dots, U_n$ .
3. (a) Remarquer que  $[Z_n > k]$  se réalise si et seulement si, pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $[U_i > k]$  se réalise puis utiliser l'indépendance des variables aléatoires  $U_1, \dots, U_n$ .

### B.2. Exercice sans préparation

Exprimer  $\|(f - g)(x)\|^2 - \|(f + g)(x)\|^2$  en fonction de  $\langle f(x), g(x) \rangle$  puis de  $S$  et  $T$  et utiliser le fait que  $S$  soit une matrice symétrique et  $T$  une matrice antisymétrique pour établir que ce produit scalaire est nul.

## C. Analyse et correction du sujet

### C.1. Exercice avec préparation

1. Comme  $Y$  prend un nombre fini de valeurs, elle admet une espérance et on a :

$$\mathbb{E}(Y) = \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(Y = k)$$

soit encore, comme  $Y$  prend ses valeurs dans  $\mathbb{N}$  :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(Y) &= \sum_{k=1}^N k [\mathbb{P}(Y > k - 1) - \mathbb{P}(Y > k)] \\ &= \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(Y > k - 1) - \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(Y > k) \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} (k + 1) \mathbb{P}(Y > k) - \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(Y > k) \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} (k + 1 - k) \mathbb{P}(Y > k) - N \mathbb{P}(Y > N) + 0 \times \mathbb{P}(Y > 0) \end{aligned}$$

et donc, comme  $\mathbb{P}(Y > N) = 0$  (car  $Y$  prend ses valeurs dans  $\llbracket 1, N \rrbracket$ ) :

$$\mathbb{E}(Y) = \sum_{k=0}^{N-1} \mathbb{P}(Y > k)$$

**Alerte, résultat classique !**

Bien retenir ce résultat, ainsi que sa preuve. On pourra également retenir que l'on peut établir, si  $X$  est une variable aléatoire à valeurs dans  $\mathbb{N}$ , que  $X$  admet une espérance si et seulement si la série  $\sum \mathbb{P}(X > n)$  converge et que, dans ce cas :

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{P}(X > n).$$

**Rappel de cours**

Si  $X$  est une variable aléatoire prenant ses valeurs dans  $\mathbb{Z}$ , alors :

$$\begin{aligned} \forall k \in \mathbb{Z}, \mathbb{P}(X = k) &= \mathbb{P}(X \leq k) - \mathbb{P}(X \leq k - 1) \\ &= \mathbb{P}(X > k - 1) - \mathbb{P}(X > k). \end{aligned}$$

2. (a) On a :

$$\forall k \in \llbracket 1, N \rrbracket, [T_n \leq k] = \bigcap_{i=1}^n [U_i \leq k]$$

donc, comme  $U_1, \dots, U_n$  sont indépendantes :

$$\forall k \in \llbracket 1, N \rrbracket, \mathbb{P}(T_n \leq k) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(U_i \leq k)$$

et comme  $U_1, \dots, U_n$  suivent toutes la loi uniforme sur  $\llbracket 1, N \rrbracket$  :

$$\forall k \in \llbracket 1, N \rrbracket, \mathbb{P}(T_n \leq k) = \left(\frac{k}{N}\right)^n$$

**Rappel de cours**

Si  $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$  est une famille de variables aléatoires définies sur un même espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ , alors :

- $S_n = \sup(X_1, \dots, X_n)$  est la variable aléatoire définie par :

$$\forall \omega \in \Omega, S_n(\omega) = \max(X_1(\omega), \dots, X_n(\omega)),$$

- $I_n = \inf(X_1, \dots, X_n)$  est la variable aléatoire définie par :

$$\forall \omega \in \Omega, I_n(\omega) = \min(X_1(\omega), \dots, X_n(\omega)).$$

**Méthode**

Plus généralement, retenir que, si  $X_1, \dots, X_n$  sont des variables aléatoires indépendantes et de même loi, on a toujours, en notant  $S_n = \sup(X_1, \dots, X_n)$  :

$$\begin{aligned} \forall x \in \mathbb{R}, \mathbb{P}(S_n \leq x) &= \mathbb{P}\left(\bigcap_{k=1}^n [X_k \leq x]\right) \\ &= [\mathbb{P}(X_1 \leq x)]^n. \end{aligned}$$

- (b) Comme  $U_1, \dots, U_n$  prennent leurs valeurs dans  $\llbracket 1, N \rrbracket$ ,  $T_n$  prend ses valeurs dans  $\llbracket 1, N \rrbracket$  (donc en particulier dans  $\mathbb{N}$ ) et on a :

$$\forall k \in \llbracket 1, N \rrbracket, \mathbb{P}(T_n = k) = \mathbb{P}(T_n \leq k) - \mathbb{P}(T_n \leq k-1)$$

et donc, d'après le résultat de la question précédente et en remarquant que  $\mathbb{P}(T_n \leq 0) = 0 = \left(\frac{0}{N}\right)^n$  :

$T_n$  prend ses valeurs dans  $\llbracket 1, N \rrbracket$  et sa loi est caractérisée par :

$$\forall k \in \llbracket 1, N \rrbracket, \mathbb{P}(T_n = k) = \left(\frac{k}{N}\right)^n - \left(\frac{k-1}{N}\right)^n.$$

- (c) Comme  $T_n$  prend ses valeurs dans  $\llbracket 1, N \rrbracket$ , le résultat de la question 1 s'applique et :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(T_n) &= \sum_{k=0}^{N-1} \mathbb{P}(T_n > k) \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} [1 - \mathbb{P}(T_n \leq k)] \end{aligned}$$

et donc :

$$\mathbb{E}(T_n) = N - a_n(N)$$

3. (a) On a :

$$\forall k \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket, [Z_n > k] = \bigcap_{i=1}^n [U_i > k]$$

donc, comme  $U_1, \dots, U_n$  sont indépendantes :

$$\forall k \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket, \mathbb{P}(Z_n > k) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(U_i > k)$$

et comme  $U_1, \dots, U_n$  suivent toutes la loi uniforme sur  $\llbracket 1, N \rrbracket$  :

$$\forall k \in \llbracket 0, N-1 \rrbracket, \mathbb{P}(Z_n > k) = \left(1 - \frac{k}{N}\right)^n$$

### Méthode

Plus généralement, retenir que, si  $X_1, \dots, X_n$  sont des variables aléatoires indépendantes et de même loi, on a toujours, en notant  $I_n = \inf(X_1, \dots, X_n)$  :

$$\begin{aligned} \forall x \in \mathbb{R}, \mathbb{P}(I_n > x) &= \mathbb{P}\left(\bigcap_{k=1}^n [X_k > x]\right) \\ &= [\mathbb{P}(X_1 > x)]^n. \end{aligned}$$

- (b) Comme  $U_1, \dots, U_n$  prennent leurs valeurs dans  $\llbracket 1, N \rrbracket$ ,  $Z_n$  prend ses valeurs dans  $\llbracket 1, N \rrbracket$ , le résultat de la question 1 s'applique et :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(Z_n) &= \sum_{k=0}^{N-1} \mathbb{P}(Z_n > k) \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} \left(\frac{N-k}{N}\right)^n \\ &= \sum_{i=1}^N \left(\frac{i}{N}\right)^n \end{aligned}$$

et donc :

$$\mathbb{E}(Z_n) = 1 + a_n(N)$$

4. (a) Comme  $T_n + a_n(N)$  dépend de  $N$ , ce n'est pas un estimateur de  $N$ , donc :

Non

### Alerte, erreur fréquente !

Quand l'énoncé demande de justifier qu'une variable aléatoire  $T_n$  est un estimateur sans biais d'un paramètre réel  $\theta$ , trop de candidat se contentent de justifier que  $T_n$  admet une espérance et que celle-ci est égale à  $\theta$  : il ne faut pas oublier de justifier également que  $T_n$  est un estimateur de  $\theta$ .

**Rappel de cours**

Soient  $\theta$  un paramètre réel inconnu appartenant à un ensemble  $\Theta$  et  $g$  une application de  $\Theta$  dans  $\mathbb{R}$ .

Un estimateur de  $g(\theta)$  est une variable aléatoire qui peut s'écrire sous la forme  $T_n = \varphi(X_1, \dots, X_n)$  où  $X_1, \dots, X_n$  sont des variables aléatoires définies sur un même espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ , indépendantes, de même loi qu'une variable aléatoire  $X$  dont la loi dépend de  $\theta$  et  $\varphi$  est une application de  $(X(\Omega))^n$  dans  $\mathbb{R}$  **indépendante de  $\theta$** .

Si  $(T_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite d'estimateurs de  $g(\theta)$ , on dit que :

- $T_n$  est un estimateur sans biais de  $g(\theta)$  si  $T_n$  admet une espérance, égale à  $g(\theta)$ ,
- la suite  $(T_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite d'estimateurs asymptotiquement sans biais de  $g(\theta)$  si  $T_n$  admet une espérance pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$  et si :  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}(T_n) = g(\theta)$ ,
- la suite  $(T_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite convergentes d'estimateurs de  $g(\theta)$  si :  $T_n \xrightarrow{\mathbb{P}} g(\theta)$ .

(b) On peut remarquer que  $T_n = \varphi(U_1, \dots, U_n)$  où

$$\varphi : (x_1, \dots, x_n) \mapsto \sup(x_1, \dots, x_n)$$

est une fonction définie sur  $\mathbb{R}^n$  et indépendante de  $N$  donc, comme  $(U_1, \dots, U_n)$  est un  $n$ -échantillon i.i.d. dont la loi dépend de  $N$ ,  $T_n$  est un estimateur de  $N$ .

De plus, on a vu que  $T_n$  admet une espérance et que :

$$\mathbb{E}(T_n) = N - \sum_{k=0}^{N-1} \left(\frac{k}{N}\right)^n$$

et donc, comme la somme est finie et comme chacun de ses termes tend vers 0 lorsque  $n$  tend vers  $+\infty$  (ce sont des termes généraux de suites géométriques dont la raison  $\frac{k}{N}$  appartient à  $[0, 1[$ ) :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}(T_n) = N,$$

ce qui nous permet de conclure :

$(T_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite d'estimateurs asymptotiquement sans biais de  $N$ .

(c) On a :  $S_n = \psi(U_1, \dots, U_n)$  où

$$\psi : (x_1, \dots, x_n) \mapsto \sup(x_1, \dots, x_n) + \inf(x_1, \dots, x_n) - 1$$

est une fonction définie sur  $\mathbb{R}^n$  et indépendante de  $N$  donc, comme  $(U_1, \dots, U_n)$  est un  $n$ -échantillon i.i.d. dont la loi dépend de  $N$ ,  $S_n$  est un estimateur de  $N$ .

De plus, on a vu que  $T_n$  et  $Z_n$  admettent une espérance, donc  $S_n$  admet une espérance et, par linéarité de l'espérance, on a :

$$\mathbb{E}(S_n) = \mathbb{E}(T_n) + \mathbb{E}(Z_n) - 1 = N,$$

ce qui nous permet de conclure :

$$\boxed{S_n \text{ est un estimateur sans biais de } N}$$

### C.2. Exercice sans préparation

◇ Soit  $x \in E$ . On peut déjà remarquer que :

$$\begin{aligned} \|(f - g)(x)\|^2 &= \|f(x) - g(x)\|^2 \\ &= \|f(x)\|^2 - 2\langle f(x), g(x) \rangle + \|g(x)\|^2 \\ &= \|f(x) + g(x)\|^2 - 4\langle f(x), g(x) \rangle \\ &= \|(f + g)(x)\|^2 - 4\langle f(x), g(x) \rangle. \end{aligned}$$

et donc :

$$\|(f - g)(x)\|^2 - \|(f + g)(x)\|^2 = -4\langle f(x), g(x) \rangle.$$

◇ On note alors  $X$  la colonne des coordonnées de  $x$  dans la base  $\mathcal{B}$ . Alors  $SX$  et  $TX$  sont les colonnes des coordonnées respectives de  $f(x)$  et  $g(x)$  dans la base  $\mathcal{B}$  et comme celle-ci est orthonormale :

$$\begin{aligned} \langle f(x), g(x) \rangle &= {}^t(SX)(TX) \\ &= {}^tX {}^tS TX \end{aligned}$$

et donc, comme  ${}^tS = S$  :

$$\begin{aligned} \langle f(x), g(x) \rangle &= {}^t(SX)(TX) \\ &= {}^tX S T X. \end{aligned}$$

De plus, comme  $f$  et  $g$  commutent et comme  $S$  et  $T$  sont les matrices associées à  $f$  et  $g$  dans une même base,  $S$  et  $T$  commutent, donc :

$$\begin{aligned} \langle f(x), g(x) \rangle &= {}^tX T S X \\ &= {}^t({}^tTX)(SX) \end{aligned}$$

et comme  ${}^tT = -T$  :

$$\begin{aligned} \langle f(x), g(x) \rangle &= -{}^t(TX)(SX) \\ &= -\langle g(x), f(x) \rangle, \end{aligned}$$

et donc, par symétrie du produit scalaire :

$$\langle f(x), g(x) \rangle = 0,$$

ce qui nous permet de conclure :

$$\boxed{\forall x \in E, \|(f - g)(x)\|^2 = \|(f + g)(x)\|^2}$$

**Rappel de cours**

Soient  $E$  un espace euclidien et  $\mathcal{B}$  une base **orthonormale** de  $E$  et  $f$  un endomorphisme de  $E$ ,  $x$  et  $y$  deux vecteurs de  $E$ . Si on note  $A$  la matrice représentative de  $f$  dans la base  $\mathcal{B}$ ,  $X$  et  $Y$  les colonnes des coordonnées respectives de  $x$  et  $y$  dans  $\mathcal{B}$ , alors on a :

$$\langle x, y \rangle = {}^tXY = {}^tYX \quad \text{et} \quad \langle f(x), y \rangle = {}^t(AX)Y = {}^tYAX.$$

**Alerte, résultat classique !**

On aurait aussi pu utiliser le fait que, si  $E$  est un espace euclidien, alors :

$$\forall (x, y) \in E^2, \quad \langle x, y \rangle = \frac{\|x + y\|^2 - \|x - y\|^2}{4} = \frac{\|x + y\|^2 - \|x\|^2 - \|y\|^2}{2}.$$