

Corrigé de l'examen final

Exercice 1

Une urne contient 3 boules numérotées de 1 à 3. On tire successivement et avec remise n boules (on remet la boule tirée dans l'urne après chaque tirage). On suppose que les tirages sont aléatoires et indépendants. Soit X_i le numéro de la $i^{\text{ème}}$ boule tirée.

1. Quelle est la loi de X_i , pour $1 \leq i \leq n$?

Solution : Il est clair que les variables aléatoires X_i ont toutes la même loi, uniforme sur l'ensemble fini $\{1; 2; 3\}$. Autrement dit, leur loi est donnée par

| | | | |
|-----------------------|---------------|---------------|---------------|
| k | 1 | 2 | 3 |
| $\mathbb{P}(X_i = k)$ | $\frac{1}{3}$ | $\frac{1}{3}$ | $\frac{1}{3}$ |

2. Calculer $\mathbb{E}[X_i]$ et $\text{Var}[X_i]$, pour $1 \leq i \leq n$.

Solution : Ayant toutes la même loi, les X_i ont aussi la même espérance et la même variance. Pour tout i entre 1 et n ,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_i] &= \frac{1}{3} + 2 \times \frac{1}{3} + 3 \times \frac{1}{3} = 2, \\ \mathbb{E}[X_i^2] &= \frac{1}{3} + 4 \times \frac{1}{3} + 9 \times \frac{1}{3} = \frac{14}{3}, \\ \text{Var}[X_i] &= \frac{14}{3} - 4 = \frac{2}{3}. \end{aligned}$$

3. Soit $Z = \max(X_1, X_2)$. Déterminer la loi de Z .

Solution : Comme X_1 et X_2 ne peuvent prendre que les valeurs 1, 2 et 3, il en va de même pour Z . On trouve, en étudiant les différents cas possibles et en utilisant l'indépendance de X_1 et X_2 ,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Z = 1) &= \mathbb{P}(X_1 = 1, X_2 = 1) = \left(\frac{1}{3}\right)^2 = \frac{1}{9}, \\ \mathbb{P}(Z = 2) &= \mathbb{P}(X_1 = 1, X_2 = 2) + \mathbb{P}(X_1 = 2, X_2 = 1) + \mathbb{P}(X_1 = 2, X_2 = 2) = 3 \times \frac{1}{9} = \frac{1}{3}, \\ \mathbb{P}(Z = 3) &= 1 - \mathbb{P}(Z = 1) - \mathbb{P}(Z = 2) = 1 - \frac{1}{9} - \frac{1}{3} = \frac{5}{9}, \\ \mathbb{E}[Z] &= \frac{1}{9} + 2 \times \frac{1}{3} + 3 \times \frac{5}{9} = \frac{22}{9}. \end{aligned}$$

4. Soit $\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}$. Calculer $\mathbb{E}[\bar{X}]$ et $\text{Var}[\bar{X}]$.

Solution : On commence par utiliser la linéarité de l'espérance :

$$\mathbb{E}[\bar{X}] = \frac{1}{n} \mathbb{E}[X_1 + \dots + X_n] = \frac{1}{n} (\mathbb{E}[X_1] + \dots + \mathbb{E}[X_n]) = \frac{1}{n} n \mathbb{E}[X_1] = \mathbb{E}[X_1] = 2$$

On utilise ensuite le fait que pour toute variables aléatoire X et tout réel constant λ , $\text{Var}[\lambda X] = \lambda^2 \text{Var}[X]$, ce qui donne

$$\text{Var}\left[\frac{1}{n}(X_1 + \dots + X_n)\right] = \frac{1}{n^2} \text{Var}[X_1 + \dots + X_n].$$

Enfin, comme les X_i sont indépendantes, on a

$$\text{Var}[X_1 + \dots + X_n] = \text{Var}[X_1] + \dots + \text{Var}[X_n] = n \text{Var}[X_1] = \frac{2}{3}n.$$

Finalement,

$$\text{Var}[\bar{X}] = \frac{1}{n^2} \times \frac{2}{3}n = \frac{2}{3n}.$$

5. Quelle loi continue peut-on utiliser pour approcher la loi de \bar{X} si n est suffisamment grand ? (Préciser les paramètres de la loi.)

Solution : D'après le théorème central limite, si n est suffisamment grand¹ on peut approcher la loi de la moyenne \bar{X} de variables aléatoires indépendantes de même loi par la loi normale, de même espérance et de même variance que \bar{X} .

Ici, on peut donc dire que la loi de \bar{X} est « proche » de la loi $\mathcal{N}\left(2, \left(\sqrt{\frac{2}{3n}}\right)^2\right)$.

6. En déduire les probabilités $\mathbb{P}(\bar{X} \leq 2,16)$ et $\mathbb{P}(1,84 \leq \bar{X} \leq 2,16)$ pour $n = 100$.

Solution : On fait donc ici l'approximation que $X \sim \mathcal{N}\left(2, \left(\sqrt{\frac{2}{3 \times 100}}\right)^2\right)$. On a donc

$$\mathbb{P}(\bar{X} \leq 2,16) = \mathbb{P}\left(\frac{\bar{X} - 2}{\sqrt{\frac{2}{3 \times 100}}} \leq \frac{2,16 - 2}{\sqrt{\frac{2}{3 \times 100}}}\right) \approx \mathbb{P}(N \leq 1,96),$$

où $N \sim \mathcal{N}(0,1)$. Par conséquent, d'après la table de la fonction de répartition de la loi normale centrée réduite,

$$\mathbb{P}(\bar{X} \leq 2,16) \approx 0,975.$$

Par un calcul similaire, on trouve

$$\mathbb{P}(1,84 \leq \bar{X} \leq 2,16) \approx \mathbb{P}(-1,96 \leq N \leq 1,96).$$

En utilisant la symétrie de la loi normale centrée réduite, on a

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(-1,96 \leq N \leq 1,96) &= \mathbb{P}(N \leq 1,96) - \mathbb{P}(N < -1,96) = \mathbb{P}(N \leq 1,96) - \mathbb{P}(N > 1,96) \\ &= \mathbb{P}(N \leq 1,96) - (1 - \mathbb{P}(N \leq 1,96)) = 2 \times \mathbb{P}(N \leq 1,96) - 1. \end{aligned}$$

Finalement, on trouve

$$\mathbb{P}(1,84 \leq \bar{X} \leq 2,16) \approx 0,950.$$

Exercice 2 Soit X une variable aléatoire de densité f définie par :

$$f(x) = \begin{cases} ax^{-\lambda} & \text{si } x \geq 1, \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases} \quad \text{avec } \lambda > 1.$$

1. Déterminer la valeur de a en fonction de λ .

Solution : Il faut que f soit positive et d'intégrale 1. Pour que f soit positive, il faut que a le soit aussi. Ensuite, on calcule

$$\int_1^{\infty} x^{-\lambda} dx = \left[\frac{1}{1-\lambda} x^{1-\lambda} \right]_0^{+\infty} = \frac{1}{1-\lambda} - \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{1}{1-\lambda} x^{1-\lambda}$$

Comme $\lambda > 1$, on a $1 - \lambda < 0$ donc cette dernière limite est 0. Finalement, on a

$$\int_1^{+\infty} x^{-\lambda} dx = \frac{1}{\lambda - 1},$$

de sorte que $a = \lambda - 1$ pour que f soit d'intégrale 1, et alors a est automatiquement positif.

1. En pratique, les statisticiens utilisent cette approximation dès que $n \geq 30$.

2. Déterminer la fonction de répartition de X .

Solution : La fonction de répartition de X est la primitive de f dont la limite en $-\infty$ est 0. Comme la densité f est nulle sur l'intervalle $]-\infty; 1[$, la fonction de répartition F aussi, et pour $x \geq 1$,

$$F(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = \int_1^x f(t) dt = \left[(\lambda - 1) \left(\frac{t^{-\lambda+1}}{-\lambda+1} \right) \right]_1^x = [-t^{-\lambda+1}]_1^x = 1 - x^{1-\lambda}.$$

3. Quelles sont les valeurs de λ pour lesquelles $\text{Var}[X]$ existe? Calculer alors $\mathbb{E}[X]$ et $\text{Var}[X]$.

Solution : Pour que $\text{Var}[X]$ existe, il faut (et il suffit) que l'espérance $\mathbb{E}[X^2]$ soit finie. Or,

$$\mathbb{E}[X^2] = \int_1^{+\infty} x^2 f(x) dx = (\lambda - 1) \int_1^{+\infty} x^{2-\lambda} dx.$$

Cette dernière intégrale est finie si et seulement si l'exposant $-\lambda + 2 < -1$, c'est-à-dire $\lambda > 3$. Par des calculs de primitives et de limites similaires à ceux de la question 1, on trouve

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \int_1^{+\infty} x f(x) dx = (\lambda - 1) \int_1^{+\infty} x^{-\lambda+1} dx = \frac{\lambda - 1}{\lambda - 2}, \\ \mathbb{E}[X^2] &= (\lambda - 1) \int_1^{+\infty} x^{2-\lambda} dx = \frac{\lambda - 1}{\lambda - 3}, \\ \text{Var}[X] &= \frac{\lambda - 1}{\lambda - 3} - \left(\frac{\lambda - 1}{\lambda - 2} \right)^2. \end{aligned}$$

Exercice 3

Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires de densité définie par :

$$f(x, y) = \begin{cases} xe^{-2y} & \text{si } x \in [0; 2] \text{ et } y \geq 0, \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

1. Justifier par un calcul que Y suit la loi exponentielle de paramètre 2 et que la fonction f_X suivante est une densité de X :

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{x}{2} & \text{si } x \in [0; 2], \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

Solution : À partir de la densité jointe, on peut calculer la densité f_Y de Y : pour tout $y \geq 0$,

$$f_Y(y) = \int_0^2 xe^{-2y} dx = e^{-2y} \left[\frac{x^2}{2} \right]_0^2 = e^{-2y} (2^2 - 0^2) = 2e^{-2y}.$$

Ainsi, Y suit la loi exponentielle de paramètre 2. La densité de X vaut 0 en-dehors de l'intervalle $[0; 2]$, et pour $x \in [0; 2]$,

$$f_X(x) = \int_0^{\infty} xe^{-2y} dy = x \int_0^{\infty} e^{-2y} dy = x \left[\frac{1}{-2} e^{-2y} \right]_0^{+\infty} = \frac{1}{2}x.$$

2. Justifier que X et Y sont indépendantes.

Solution : Pour tous réels $x \in [0; 2]$ et $y \in [0; +\infty[$, on a

$$f_X(x)f_Y(y) = \frac{1}{2}x \times 2e^{-2y} = xe^{-2y} = f(x, y),$$

donc les variables aléatoires X et Y sont indépendantes.

3. Calculer $\mathbb{P}(X > 1)$, $\mathbb{P}(X < 1, Y > 2)$.

Solution : Par définition de la fonction de densité,

$$\mathbb{P}(X > 1) = \int_1^2 \frac{1}{2}x \, dx = \left[\frac{1}{4}x^2 \right]_1^2 = \frac{3}{4}.$$

Comme X et Y sont indépendantes, on a

$$\mathbb{P}(X < 1, Y > 2) = \mathbb{P}(X < 1)\mathbb{P}(Y > 2) = \left(1 - \frac{3}{4}\right)\mathbb{P}(Y > 2).$$

Enfin, comme $Y \sim \mathcal{E}(2)$,

$$\mathbb{P}(Y > 2) = e^{-2 \times 2} = e^{-4},$$

donc $\mathbb{P}(X < 1, Y > 2) = \frac{e^{-4}}{4}$.

4. Calculer $\mathbb{E}[X]$, $\text{Var}[X]$, $\mathbb{E}[Y]$ et $\text{Var}[Y]$.

Solution :

$$\mathbb{E}[X] = \int_0^2 x \times \frac{1}{2} \, dx = \left[\frac{1}{6}x^3 \right]_0^2 = \frac{4}{3}, \tag{1}$$

$$\mathbb{E}[X^2] = \int_0^2 x^2 \times \frac{1}{2} \, dx = \left[\frac{1}{8}x^4 \right]_0^2 = \frac{16}{4} = 2, \tag{2}$$

$$\text{Var}[X] = 2 - \frac{16}{9} = \frac{2}{9}. \tag{3}$$

Comme $Y \sim \mathcal{E}(2)$, on a $\mathbb{E}[Y] = \frac{1}{2}$ et l'écart-type pour la loi exponentielle est égal à son espérance donc $\sigma[Y] = \frac{1}{2}$ donc $\text{Var}[Y] = \frac{1}{4}$.

5. Calculer $\mathbb{E}[XY]$ et $\mathbb{E}[XY^2]$.

Solution : Par indépendance,

$$\mathbb{E}[XY] = \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y] = \frac{4}{3} \times \frac{1}{2} = \frac{2}{3}.$$

Toujours par indépendance et en utilisant que

$$\mathbb{E}[Y^2] = \text{Var}[Y] + (\mathbb{E}[Y])^2,$$

$$\mathbb{E}[XY^2] = \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y^2] = \frac{4}{3} \left(\frac{1}{4} + \left(\frac{1}{2}\right)^2 \right) = \frac{2}{3}.$$

Exercice 4

Soit (X_1, X_2, \dots, X_n) un échantillon d'une variable aléatoire de loi $\mathcal{N}(m, \sigma^2)$, $m = 9$, les paramètres m et σ^2 étant inconnus.

1. Quelle est la loi de $\bar{X} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$? (Préciser les paramètres de la loi).

Solution : Une combinaison linéaire de variables aléatoires normales *indépendantes* est encore normale. Pour connaître ses paramètres, il suffit de calculer son espérance et sa variance. Par le même calcul qu'à la question 4 de l'exercice 1, on a

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\bar{X}] &= \mathbb{E}[X] = m, \\ \text{Var}[\bar{X}] &= \frac{\sigma^2}{n}. \end{aligned}$$

2. Supposons que les données de l'échantillon sont :

2, 62; 4, 78; 1, 48; 0.20; 0, 16; 3.98; 2, 65; 2, 61; 5, 84.

Déterminer une estimation de m et σ^2 . Ces estimateurs sont-ils sans biais ? Calculer le biais et la variance de l'estimateur de m . Quelle est la loi de l'estimateur de m ?

Solution : On sait que la moyenne empirique est un estimateur sans biais de l'espérance m , donc ici, la réalisation de \bar{X} est $\frac{24,32}{9}$, ce qui donne comme estimation de m , 2,7022. La variance de cet estimateur est $\frac{\sigma^2}{9}$ car la loi de \bar{X} est $\mathcal{N}\left(m, \frac{\sigma^2}{9}\right)$.

Un estimateur de σ^2 est

$$\widehat{s}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \right)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2$$

Ici, une estimation de σ^2 est donc

$$10,64 - 2,7022^2 = 3,3369.$$

L'estimateur précédent est biaisé. Sa version sans biais est

$$\widehat{\sigma}_n^2 = \frac{n}{n-1} \widehat{s}_n^2.$$

Aussi, une réponse qui était aussi acceptée est 3,7541.