

MVA - Correction des exercices

Exercice 1 Soit (X, Y) un couple de variables aléatoires réelles. Notons $f_{(X,Y)}$ la densité de la loi jointe de (X, Y) . La densité de la loi de Y s'écrit alors $f_Y(y) = \int_{x \in \mathbb{R}} f_{(X,Y)}(x, y) dx dy$ et la densité de la loi de X conditionnelle à Y s'écrit, pour tout y tel que $f_Y(y) \neq 0$, $f_{X/Y}(x, y) = \frac{f_{(X,Y)}(x, y)}{f_Y(y)}$. L'espérance de X conditionnelle à Y est la variable aléatoire $\mathbb{E}(X/Y) = \int x f_{X/Y}(x, Y) dx$.

1. Si la loi jointe de (X, Y) est la loi uniforme sur le triangle $(0, 0), (1, 0), (0, 1)$, alors $f_{(X,Y)} = 2\mathbb{I}_{y+x \leq 1, x \geq 0, y \geq 0}$, donc $f_Y(y) = \int_0^{1-y} 2 dx \mathbb{I}_{0 \leq y \leq 1} = 2(1-y)\mathbb{I}_{0 \leq y \leq 1}$ et $f_{X/Y}(y) = \frac{1}{1-y}\mathbb{I}_{y+x \leq 1, x \geq 0, y \geq 0}$. L'espérance de X conditionnelle à Y est la variable aléatoire $\mathbb{E}(X/Y) = \int_0^{1-Y} \frac{x}{1-Y} \mathbb{I}_{0 \leq Y \leq 1} dx = \frac{1-Y}{2}$.
2. Si la loi jointe de (X, Y) est la loi uniforme sur le carré $(0, 0), (1, 0), (1, 1), (0, 1)$ alors $f_{(X,Y)} = \mathbb{I}_{0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1} = \mathbb{I}_{0 \leq x \leq 1} \mathbb{I}_{0 \leq y \leq 1}$, donc X et Y sont indépendantes. On en déduit que $f_{X/Y}(x, y) = f_X(x)$ et que $\mathbb{E}(X/Y)$ est la v.a. constante égale à $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{2}$.

Exercice 2 Un composant électronique est installé à l'instant $t = 0$ et tombe en panne à un instant aléatoire $T \geq 0$. On suppose que la loi de la variable aléatoire T a une densité f par rapport à la mesure de Lebesgue et que pour tout $t \geq 0$, $\mathbb{P}(T > t) > 0$. On pose $F(t) = 1 - \bar{F}(t) = \int_{s=0}^t f(s) ds$ pour tout $t \geq 0$. Si à un instant $t > 0$, la panne ne s'est pas encore produite, le risque de panne instantanée se mesure par le **taux de panne** :

$$\lambda(t) = \lim_{u \rightarrow 0^+} \frac{1}{u} \mathbb{P}(t < T \leq t + u \mid T < t).$$

On dit qu'il y a *usure* de la machine lorsque λ croît et *rodage* lorsque λ décroît.

1. Si $\mathbb{P}(T > s+t \mid T > t) = \mathbb{P}(T > s)$, pour tout $(t, s) \in \mathbb{R}_+^2$, alors la fonction $\bar{F}(t) = \mathbb{P}(T > t)$ vérifie $\bar{F}(t+s) = \bar{F}(t)\bar{F}(s)$ pour tout $(t, s) \in \mathbb{R}_+^2$ car $\mathbb{P}(T > s+t \mid T > t) = \mathbb{P}(T > s+t) / \mathbb{P}(T > t) = \mathbb{P}(T > s+t) / \mathbb{P}(T > t)$. Il existe donc une constante $0 < \alpha < 1$ telle que $\bar{F}(t) = \alpha^t$. Dans ce cas, $\lambda(t) = \lim_{u \rightarrow 0^+} \frac{1}{u} \frac{\alpha^t - \alpha^{t+u}}{\alpha^t} = -\ln(\alpha)$.
2. On se place de nouveau dans le cas général.

$$\lambda(t) = \lim_{u \rightarrow 0^+} \frac{1}{u} \frac{\bar{F}(t) - \bar{F}(t+u)}{\bar{F}(t)} = \frac{f(t)}{\bar{F}(t)}.$$

Le **taux de panne intégré** est alors $\Lambda(t) = \int_{s=0}^t \frac{f(s)}{\bar{F}(s)} ds = \ln(\bar{F}(0)) - \ln(\bar{F}(t)) = -\ln(\bar{F}(t))$. Donc $\bar{F}(t) = e^{-\Lambda(t)}$.

3. On suppose ici que T suit une loi Gamma de paramètres $a > 0$ et $b > 0$, sa densité s'écrit donc : $\forall t > 0$,

$$f(t) = \frac{b^a}{\Gamma(a)} e^{-bt} t^{a-1},$$

avec $\Gamma(a) = \int_{t=0}^{\infty} e^{-t} t^{a-1} dt$. Par suite, on peut écrire

$$\lambda(t) = \frac{e^{-bt} t^{a-1}}{\int_t^{+\infty} e^{-bs} s^{a-1} ds} = \frac{1}{\int_t^{+\infty} e^{-b(s-t)} \left(\frac{s}{t}\right)^{a-1} ds} = \frac{1}{\int_0^{+\infty} e^{-bu} \left(1 + \frac{u}{t}\right)^{a-1} du}.$$

Cette fonction de t est croissante (usure) si $a > 1$ et décroissante (rodage) si $a < 1$, elle est constante si $a = 1$. Le valeurs de a et b étant fixées, pour t suffisamment grand, on a $|e^{-bu} \left(1 + \frac{u}{t}\right)^{a-1}| \leq e^{-\frac{b}{2}u}$ pour tout u positif. On peut donc passer à la limite sous le signe somme (convergence monotone) et lorsque $t \rightarrow \infty$, $\lambda(t) \rightarrow \frac{1}{\int_0^{+\infty} e^{-bu} du} = b$.

4. Les deux composants étant indépendants, on peut écrire

$$\mathbb{P}[T \leq t] = \mathbb{P}[T_1 \leq t] \mathbb{P}[T_2 \leq t] = \int_0^t \lambda_1 e^{-\lambda_1 s} ds \int_0^t \lambda_2 e^{-\lambda_2 s} ds = (1 - e^{-\lambda_1 t})(1 - e^{-\lambda_2 t}).$$

La densité de la loi de T est donc $\lambda_1 e^{-\lambda_1 t} + \lambda_2 e^{-\lambda_2 t} - (\lambda_1 + \lambda_2) e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)t}$. Le taux de panne du système est donc $\lambda(t) = \frac{\lambda_1 e^{-\lambda_1 t} + \lambda_2 e^{-\lambda_2 t} - (\lambda_1 + \lambda_2) e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)t}}{e^{-\lambda_1 t} + e^{-\lambda_2 t} - e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)t}}$. Si $\lambda_1 = \lambda_2$, ce taux devient $\lambda(t) = 2\lambda_1 \left(1 - \frac{1}{2 - e^{-\lambda_1 t}}\right)$, qui est une fonction croissante de t , donc il y a usure du système.

Exercice 3 Soient X et Y deux variables aléatoires sur un même espace de probabilité. On suppose X à valeurs dans \mathbb{N} et Y à valeurs dans \mathbb{R} de loi exponentielle de paramètre 1, c'est-à-dire que sa densité est $f_Y(y) = e^{-y} \mathbb{I}_{y \geq 0}$. On suppose aussi que la loi de X conditionnelle à Y est une loi de Poisson de paramètre Y , c'est-à-dire que $\mathbb{P}[X = k/Y] = \frac{Y^k}{k!} e^{-Y} \mathbb{I}_{Y \geq 0}$. La loi de (X, Y) a donc pour "densité"

$$f_{(X,Y)}(k, y) = \frac{y^k}{k!} e^{-2y} \mathbb{I}_{y \geq 0}.$$

Quant à X , pour tout $k \in \mathbb{N}$, $\mathbb{P}[X = k] = \int \frac{y^k}{k!} e^{-2y} \mathbb{I}_{y \geq 0} dy = \frac{1}{2^{k+1}}$. La densité de la loi de Y conditionnelle à l'évènement $X = n$ est donc $f_{(Y/X=n)}(y) = 2^{n+1} \frac{y^n}{n!} e^{-2y} \mathbb{I}_{y \geq 0}$.

Exercice 4 (Vecteur gaussien) Soient $X = (X_1, X_2)$ un vecteur gaussien de dimension 2 dont la densité est donnée par : $\forall (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$,

$$g(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}\sigma_1\sigma_2} \exp \left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left(\frac{x_1^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{x_1 x_2}{\sigma_1 \sigma_2} + \frac{x_2^2}{\sigma_2^2} \right) \right],$$

où $\rho \in]0, 1[$, $(\sigma_1, \sigma_2) \in \mathbb{R}_+^{*2}$. La densité de la loi de X_1 est donnée par

$$\begin{aligned} f_{X_1}(x_1) &= \int_{x_2 \in \mathbb{R}} g(x_1, x_2) dx_2 = \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}\sigma_1\sigma_2} \int_{x_2 \in \mathbb{R}} \exp \left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left(\frac{x_1^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{x_1 x_2}{\sigma_1 \sigma_2} + \frac{x_2^2}{\sigma_2^2} \right) \right] dx_2 \\ &= \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}\sigma_1\sigma_2} \exp \left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \frac{x_1^2}{\sigma_1^2} (1-\rho^2) \right] \int_{x_2 \in \mathbb{R}} \exp \left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left(\frac{x_2}{\sigma_2} - \rho \frac{x_1}{\sigma_1} \right)^2 \right] dx_2 \\ &= \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}\sigma_1\sigma_2} \exp \left[-\frac{1}{2} \frac{x_1^2}{\sigma_1^2} \right] \sqrt{2\pi(1-\rho^2)}\sigma_2 = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \exp \left[-\frac{x_1^2}{2\sigma_1^2} \right], \end{aligned}$$

X_1 suit donc une loi gaussienne centrée de variance σ_1^2 . Par symétrie de g , X_2 suit une loi gaussienne centrée de variance σ_2^2 . On en déduit la densité de la loi de X_1 conditionnelle à X_2 :

$$f_{X_1/X_2}(x_1, x_2) = \frac{g(x_1, x_2)}{f_{X_2}(x_2)} = \frac{1}{\sqrt{2\pi(1-\rho^2)}\sigma_1} \exp \left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left(\frac{x_1^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{x_1 x_2}{\sigma_1 \sigma_2} + \frac{x_2^2}{\sigma_2^2} \right) \right] \exp \left[\frac{x_2^2}{2\sigma_2^2} \right].$$

Exercice 5 (Statistiques d'ordre) Soit $X = (X_1, \dots, X_n)$ un vecteur aléatoire de densité $f(x)$, $x \in \mathbb{R}^n$. Soit σ la permutation de $\{1, \dots, n\}$ telle que $X_{\sigma(1)} < \dots < X_{\sigma(n)}$ et soit $R = (R_1, \dots, R_n)$ le vecteur rang des observations : $\forall i \in \{1, \dots, n\}$, $R_i = \sum_{j=1}^n \mathbb{I}\{X_i \geq X_j\}$. Remarquons que $R_i = \sigma^{-1}(i)$. Autrement dit, $(X_{\sigma(1)}, \dots, X_{\sigma(n)}) = (x_1, \dots, x_n)$ si et seulement si $(X_1, \dots, X_n) = (x_{R_1}, \dots, x_{R_n})$.

La densité de $(X_{\sigma(1)}, \dots, X_{\sigma(n)})$ est $(x_1, \dots, x_n) \mapsto \sum_{\sigma' \in \Sigma(n)} f(x_{\sigma'(1)}, \dots, x_{\sigma'(n)}) \mathbb{I}_{x_1 < \dots < x_n}$, où l'on note $\Sigma(n)$ l'ensemble des permutations de $\{1, \dots, n\}$. Par suite,

$$f_{R/(X_{\sigma(1)}, \dots, X_{\sigma(n)})}(r_1, \dots, r_n, x_1, \dots, x_n) = \frac{f(x_{r_1}, \dots, x_{r_n})}{\sum_{\sigma' \in \Sigma(n)} f(x_{\sigma'(1)}, \dots, x_{\sigma'(n)})} \mathbb{I}_{x_1 < \dots < x_n}.$$

Si X est un n -échantillon iid d'une loi de densité $f(u)$ sur \mathbb{R} , alors

$$f_{R/(X_{\sigma(1)}, \dots, X_{\sigma(n)})}(r_1, \dots, r_n, x_1, \dots, x_n) = \frac{f(x_{r_1}) \dots f(x_{r_n})}{\sum_{\sigma' \in \Sigma(n)} f(x_{\sigma'(1)}) \dots f(x_{\sigma'(n)})} \mathbb{I}_{x_1 < \dots < x_n} = \frac{1}{n!} \mathbb{I}_{x_1 < \dots < x_n}.$$

Exercice 6 On rappelle que si Z est une v.a. sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$, alors $\mathbb{E}[Z/\mathcal{B}]$ est une v.a. \mathcal{B} -mesurable telle que $\mathbb{E}[(Z - \mathbb{E}[Z/\mathcal{B}])X] = 0$ pour toute v.a. X \mathcal{B} -mesurable de carré intégrable. On rappelle également que $\mathbb{E}[\mathbb{E}[Z/\mathcal{B}]] = \mathbb{E}[Z]$ (se déduit de ce qui précède en prenant $X = \mathbb{I}_\Omega$).

Par suite, si Y est une variable aléatoire réelle de carré intégrable sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$, alors,

$$\sigma^2(\mathbb{E}[Y | \mathcal{B}]) = \mathbb{E}[(\mathbb{E}[Y | \mathcal{B}])^2] - (\mathbb{E}[\mathbb{E}[Y | \mathcal{B}]])^2 = \mathbb{E}[(\mathbb{E}[Y | \mathcal{B}])^2] - (\mathbb{E}[Y])^2.$$

Par ailleurs, par définition de $\sigma^2(Y|\mathcal{B})$,

$$\mathbb{E}[\sigma^2(Y|\mathcal{B})] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[Y^2 | \mathcal{B}] - \mathbb{E}[(\mathbb{E}[Y | \mathcal{B}])^2]] = \mathbb{E}[Y^2] - \mathbb{E}[(\mathbb{E}[Y | \mathcal{B}])^2],$$

donc

$$\sigma^2(\mathbb{E}[Y | \mathcal{B}]) + \mathbb{E}[\sigma^2(Y|\mathcal{B})] = \mathbb{E}[Y^2] - (\mathbb{E}[Y])^2 = \sigma^2(Y).$$

Si Y est indépendante de la tribu \mathcal{B} , alors $\mathbb{E}[Y | \mathcal{B}]$ est la v.a. constante $\mathbb{E}[Y]$, donc le premier terme de la somme est nul et $\sigma^2(Y|\mathcal{B}) = \sigma^2(Y)$.