

Exercice 5 (oral Agro. Vét. 2021)

① $U \cup \Omega, \lambda > 0, V \cup \Omega, \mu > 0, U$ et V indépendantes.

a) Soit $T = -\frac{1}{\lambda} \ln(U)$.

- $U \subset \Omega =]0, 1[\Rightarrow \ln(U \subset \Omega) = \mathbb{R}^- \Rightarrow T \subset \Omega = \mathbb{R}_+^*$ car $-\frac{1}{\lambda} \in \mathbb{R}_+^*$
- $\forall x \leq 0, F_T(x) = P(T \leq x) = 0$
- $\forall x > 0, F_T(x) = P(-\frac{1}{\lambda} \ln(U) \leq x) = P(\ln(U) \geq -\lambda x)$
 $= P(U \geq e^{-\lambda x}) = 1 - F_U(e^{-\lambda x}) = 1 - e^{-\lambda x}$
 $\in]0, 1[\forall x > 0.$

Conclusion

$$-\frac{1}{\lambda} \ln(U) \cup \mathbb{R}_+^*; -\frac{1}{\mu} \ln(V) \cup \mathbb{R}_+^*$$

b) Soit $X \cup \mathbb{R}_+^*, Y \cup \mathbb{R}_+^*$ 2 VAE indépendantes
 Si on ne veut pas avoir recours à la fonction
 "min" on écrit en posant $T = \min(X, Y)$:

```

def min(x, y):
    if y < x:
        return y
    else:
        return x
    
```

c) $T = \min(X, Y); T \subset \Omega = \mathbb{R}_+^*$ car $X \subset \Omega = \mathbb{R}_+^* = Y \subset \Omega$.

$$\forall x \leq 0, F_T(x) = P(T \leq x) = 0$$

$$\forall x > 0, F_T(x) = P(\min(X, Y) \leq x) = 1 - P(\min(X, Y) > x)$$

$$= 1 - P(X > x \cap Y > x)$$

$$= 1 - (1 - F_X(x))(1 - F_Y(x))$$

car X et Y indépendantes

$$= 1 - e^{-\lambda x} \cdot e^{-\mu x} = 1 - e^{-(\lambda + \mu)x}$$

Conclusion

$$T = \min(X, Y) \cup \mathbb{R}_+^*$$

d) $Y \subset \Omega = \mathbb{R}_+^*$ donc $-Y \subset \Omega = \mathbb{R}_-^*$
 $\Rightarrow \forall a \geq 0, F_{-Y}(a) = 1$ ou encore $f_{-Y}(a) = 0$

$$\forall a < 0, F_{-Y}(a) = P(-Y \leq a) = P(Y \geq -a) = 1 - F_Y(-a)$$

on obtient une densité de $-Y$ par dérivation de F_{-Y} . Soit

$$\forall a < 0, f_{-Y}(a) = F_Y'(\underbrace{-a}_{>0}) = \lambda e^{\mu a}$$

Conclusion $f_{-Y}(a) = \lambda e^{\mu a} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+^*}(a)$

e) Soit h une densité de $X-Y = X + (-Y)$.
 on utilise le rappel de cours après avoir souligné que X et $-Y$ sont indépendantes car X et Y le sont.

$$\begin{aligned} \forall a \in \mathbb{R}, h(a) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(a+t) \cdot f_{-Y}(t) dt \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \lambda e^{-\lambda(a+t)} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+^*}(a+t) \mu e^{\mu t} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+^*}(t) dt \\ &= \lambda \mu e^{-\lambda a} \int_{-\infty}^{\infty} e^{(\mu-\lambda)t} \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+^*}(a+t) \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+^*}(t) dt \end{aligned}$$

avec $\mathbb{1}_{\mathbb{R}_+^*}(a+t) = 1$ si $a+t > 0$ et 0 sinon
 $= \mathbb{1}_{]-\infty, a)}(t)$.

et donc:

$$\mathbb{1}_{\mathbb{R}_+^*}(a+t) \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+^*}(t) = \mathbb{1}_{]-\infty, a) \cap \mathbb{R}_+^*}(t)$$

1er cas si $a < 0$ alors $]-\infty, a) \cap \mathbb{R}_+^* =]-\infty, a)$

Donc $h(a) = \lambda \mu e^{-\lambda a} \int_{-\infty}^a e^{(\mu-\lambda)t} dt$

$$\begin{aligned} \forall b < 0, \int_b^a e^{(\mu-\lambda)t} dt &= \left[\frac{1}{\lambda-\mu} e^{(\mu-\lambda)t} \right]_b^a \\ &= \frac{e^{(\mu-\lambda)a} - e^{(\mu-\lambda)b}}{\lambda-\mu} \xrightarrow{b \rightarrow -\infty} \frac{e^{(\mu-\lambda)a}}{\lambda-\mu} \end{aligned}$$

Donc, si $a < 0$:

$$h(a) = \frac{\lambda \mu}{\lambda-\mu} e^{-\lambda a} \frac{e^{(\mu-\lambda)a}}{\lambda-\mu} = \frac{\lambda \mu}{\lambda-\mu} e^{\mu a}$$

2ème cas si $a > 0$, alors $]-\infty, a] \cap \mathbb{R}^* = \mathbb{R}^*$

Donc,

$$h(x) = \lambda \mu e^{-\lambda x} \int_{-\infty}^0 e^{(\lambda + \mu)t} dt$$

$$= \lambda \mu e^{-\lambda x} \lim_{b \rightarrow -\infty} \frac{1 - e^{(\lambda + \mu)b}}{\lambda + \mu} = \frac{\lambda \mu}{\lambda + \mu} e^{-\lambda x}$$

conclusion

$$h(x) = \begin{cases} \frac{\lambda \mu}{\lambda + \mu} e^{-\lambda x} & \text{si } x \geq 0 \\ \frac{\lambda \mu}{\lambda + \mu} e^{\mu x} & \text{si } x < 0. \end{cases}$$

$$f) P(X \leq x) = P(X - x \leq 0) = \int_{-\infty}^0 h(x) dx$$

$$= \frac{\lambda \mu}{\lambda + \mu} \int_{-\infty}^0 e^{\mu x} dx = \frac{\lambda \mu}{\lambda + \mu} \lim_{b \rightarrow -\infty} \frac{1 - e^{\mu b}}{\mu}$$

$= \frac{1}{2}$

conclusion

$$P(X \leq x) = \frac{1}{2}$$

② les variables $(X_i)_{i \in \mathbb{N}^*}$ sont mutuellement indépendantes.

$\forall n \in \mathbb{N}, X_{2n+1} \cup \mathcal{E}(1); \forall n \in \mathbb{N}^*, X_{2n} \cup \mathcal{E}(2).$

$\forall i \geq 2:$

" X_i est un veaux" = $(X_i \leq X_{i-1}) \cap (X_i \leq X_{i+1})$

a) " X_2 est un veaux" = $(X_2 \leq X_1) \cap (X_2 \leq X_3)$

" X_3 est un veaux" = $(X_3 \leq X_2) \cap (X_3 \leq X_4)$

def stimProb - X veaux (i, m=10000):

S=0

for k in range(m):

if $i \% 2 == 0$: # i pair, $i-1$ et $i+1$ impairs

$X_p = -\log(\text{rdm.random}())$

$X_d = -\log(\text{rdm.random}())$

$X_i = -\log(\text{rdm.random}()) / 2$

else:

$X_p = -\log(\text{rdm.random}()) / 2$

$X_d = -\log(\text{rdm.random}()) / 2$

$X_i = -\log(\text{rdm.random}())$

if $X_p > X_i$ and $X_i < X_d$:

S += 1

return S/m

$$b) P((X_2 \leq X_1) \cap (X_2 \leq X_3))$$

$$= P(X_2 \leq \min(X_1, X_3)) \quad \text{car } X_2 \sim \mathcal{E}(2)$$

$$\min(X_1, X_3) \sim \mathcal{E}(1+1)$$

[diagramme (1,1) ...]

Donc X_2 étant indépendante de X_1 et X_3 et donc de $\min(X_1, X_3)$ d'après le lemme de Waldstein, on a:

$$P(\text{"}X_2 \text{ est un veuix"}) = \frac{2}{2+2} = \frac{1}{2}$$

[Note fonction Python renvoyait 0.4937]

De même,

$$P((X_3 \leq X_2) \cap (X_3 \leq X_4)) = P(X_3 \leq \min(X_2, X_4))$$

$$\text{car } \begin{cases} X_3 \sim \mathcal{E}(1) \\ \min(X_2, X_4) \sim \mathcal{E}(1+1) \\ X_3 \text{ et } \min(X_2, X_4) \text{ indépendantes} \end{cases}$$

Soit

$$P(\text{"}X_3 \text{ est un veuix"}) = \frac{1}{1+2} = \frac{1}{3}$$

[Note fonction a renvoyé 0.1998...]

$$c) a) P(\text{"}X_2 \text{ et } X_3 \text{ sont des veuix"})$$

$$= P((X_2 \leq X_1) \cap (X_2 \leq X_3) \cap (X_3 \leq X_2) \cap (X_3 \leq X_4))$$

(X2 = X3)

$$= P((X_2 \leq X_1) \cap (X_2 - X_3 = 0) \cap (X_3 \leq X_4))$$

$$= P(\emptyset) = 0 \quad = \emptyset \text{ car } X_2 - X_3 \text{ var à sensibilité.}$$

$$b) \text{"}X_4 \text{ est un veuix"} = (X_3 \geq X_4) \cap (X_4 \leq X_5)$$

$$\text{"}X_8 \text{ est un veuix"} = (X_7 \geq X_8) \cap (X_8 \leq X_9)$$

Or X_3, X_4, X_5 indépendantes de X_7, X_8 et X_9
 donc les événements "X4 est un veuix" et "X8 est un veuix" sont indépendants.

c) Comme précédemment on peut assurer que les 10 variables aléatoires X_1, X_2 à X_{10} sont indépendantes avec

$$P(\text{"}X_{1i} \text{ est un veuix"}) = P(\text{"}X_2 \text{ est un veuix"}) = \frac{1}{2}$$

Si N est le nombre de veuix,

$$\text{alors } N \sim \mathcal{B}(10, 1/2)$$