1. Loi normale et méthode d'inversion

1. $X \longrightarrow \mathcal{N}(0,1)$ donc X admet pour densité la fonction $f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$.

f_X est continue sur $\mathbb{R}$, donc $F_X = \Phi$ est de classe C^1 sur $\mathbb{R}$.

Donc Φ est dérivable sur $\mathbb{R}$ et $\forall x \in \mathbb{R}, \Phi'(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} > 0$

Φ est continue et strictement croissante sur $\mathbb{R}$.

De plus, comme Φ est une fonction de répartition, $\lim_{x \rightarrow -\infty} \Phi(x) = 0, \lim_{x \rightarrow +\infty} \Phi(x) = 1$.

Donc Φ réalise une bijection de $\mathbb{R}$ sur $]0;1[$.

2. $\forall x \in \mathbb{R}, F_V(x) = P(V \leq x) = P(\Phi^{-1}(U) \leq x) = P(U \leq \Phi(x))$ (car Φ est strictement croissante)
 $= F_U(\Phi(x))$

Or $0 \leq \Phi(x) \leq 1$ donc $F_U(\Phi(x)) = \Phi(x)$

$\forall x \in \mathbb{R}, F_V(x) = F_X(x)$. Donc V suit la même loi que X .

3. a) $0 < \alpha_0 \leq 1$ donc $0 < \frac{\alpha_0}{2} \leq \frac{1}{2}$ donc $-\frac{1}{2} \leq -\frac{\alpha_0}{2} \leq 0$ $\frac{1}{2} \leq 1 - \frac{\alpha_0}{2} < 1$.

On a vu que Φ est continue et strictement croissante sur $[0; +\infty[$

$\Phi(0) = \frac{1}{2}$ et $\lim_{x \rightarrow +\infty} \Phi(x) = 1$ et $1 - \frac{\alpha_0}{2} \in [1/2, 1[$ donc l'équation $\Phi(x) = 1 - \frac{\alpha_0}{2}$ admet une unique solution x_0 sur $[0; +\infty[$.

b) $P(|X| \geq t_0) = 1 - P(X \leq t_0) = 1 - P(-t_0 \leq X \leq t_0) = 1 - (\Phi(t_0) - \Phi(-t_0)) = 1 - (2\Phi(t_0) - 1) = 2 - 2\Phi(t_0)$
 $= 2 - 2\left(1 - \frac{\alpha_0}{2}\right) = \alpha_0$.

2. Fonction indicatrice et espérance conditionnelle

1. 1_A suit une loi de Bernoulli de paramètre $P(1_A = 1) = P(A)$. Donc $E(1_A) = P(A)$.

$V(1_A) = P(A)(1 - P(A))$.

2. a) $0 \times 0 = 0, 0 \times 1 = 0, 1 \times 0 = 0, 1 \times 1 = 1$ $1_A 1_B(\Omega) = \{0, 1\}$

Soit $\omega \in \Omega$ $1_A(\omega)1_B(\omega) = 1 \Leftrightarrow 1_A(\omega) = 1$ et $1_B(\omega) = 1 \Leftrightarrow \omega \in A$ et $\omega \in B \Leftrightarrow \omega \in A \cap B$

$\Leftrightarrow 1_{A \cap B}(\omega) = 1$ donc $1_{A \cap B} = 1_A \times 1_B$

b) Si $\omega \in A, 1_A(\omega) = 1$ $1_{\overline{A}}(\omega) = 0$ si $\omega \in \overline{A}$ $1_A(\omega) = 0$ $1_{\overline{A}}(\omega) = 1$.

Dans les deux cas, $1_{\overline{A}}(\omega) = 1 - 1_A(\omega)$ donc $1_{\overline{A}} = 1 - 1_A$.

$1_A(\omega)1_{\overline{A}}(\omega) = 1 \begin{cases} \text{si } \omega \in A \\ 0 \text{ si } \omega \notin A \end{cases}$ donc $1_A 1_{\overline{A}} = 1_A$ On voit également que $1_A 1_{\overline{A}} = 0$

c) $\overline{A \cup B} = \overline{A} \cap \overline{B}$ donc $1_{A \cup B} = 1 - 1_{\overline{A \cup B}} = 1 - 1_{\overline{A} \cap \overline{B}} = 1 - 1_{\overline{A}} 1_{\overline{B}}$

$= 1 - (1 - 1_A)(1 - 1_B) = 1 - (1 - 1_A - 1_B + 1_A 1_B) = 1_A + 1_B - 1_A 1_B = 1_A + 1_B - 1_{A \cap B}$.

3. i) Si $\omega \in A : (E_A(X))(\omega) = \frac{1}{P(A)} E(X 1_A) 1_A(\omega) + \frac{1}{P(\overline{A})} E(X 1_{\overline{A}}) 1_{\overline{A}}(\omega) = \frac{1}{P(A)} E(X 1_A)$

Si $\omega \in \overline{A} : (E_A(X))(\omega) = \frac{1}{P(A)} E(X 1_A) 1_A(\omega) + \frac{1}{P(\overline{A})} E(X 1_{\overline{A}}) 1_{\overline{A}}(\omega) = \frac{1}{P(\overline{A})} E(X 1_{\overline{A}})$.

$$\begin{aligned} \text{ii) Par linéarité : } E(E_A(X)) &= \frac{1}{P(A)} E(X1_A)E(1_A) + \frac{1}{P(\bar{A})} E(X1_{\bar{A}})E(1_{\bar{A}}) \\ &= \frac{1}{P(A)} E(X1_A)P(A) + \frac{1}{P(\bar{A})} E(X1_{\bar{A}})P(\bar{A}) = E(X1_A) + E(X1_{\bar{A}}) = E(X(1_A + 1_{\bar{A}})) = E(X). \end{aligned}$$

Ou en utilisant le i) :

Valeurs prises	$\frac{1}{P(A)} E(X1_A)$	$\frac{1}{P(\bar{A})} E(X1_{\bar{A}})$
Probabilités	$P(A)$	$P(\bar{A})$

$$\text{Donc } E(E_A(X)) = \frac{1}{P(A)} E(X1_A) \times P(A) + \frac{1}{P(\bar{A})} E(X1_{\bar{A}}) \times P(\bar{A}) = E(X1_A) + E(X1_{\bar{A}})$$

$$= E(X(1_A + 1_{\bar{A}})) = E(X).$$

iii) $E_A(X1_A)$

$$= \frac{1}{P(A)} E(X1_A1_A)1_A + \frac{1}{P(\bar{A})} E(X1_A1_{\bar{A}})1_{\bar{A}} = \frac{1}{P(A)} E(X1_A)1_A + \frac{1}{P(\bar{A})} E(0)1_{\bar{A}} = \frac{1}{P(A)} E(X1_A)1_A$$

$$\text{Et } E_A(X)1_A = \left(\frac{1}{P(A)} E(X1_A)1_A + \frac{1}{P(\bar{A})} E(X1_{\bar{A}})1_{\bar{A}} \right)$$

$$= \frac{1}{P(A)} E(X1_A)1_A1_A + \frac{1}{P(\bar{A})} E(X1_{\bar{A}})1_{\bar{A}}1_A$$

$$= \frac{1}{P(A)} E(X1_A)1_A + \frac{1}{P(\bar{A})} E(X1_{\bar{A}})0 = \frac{1}{P(A)} E(X1_A)1_A \quad \text{donc } E_A(X1_A) = E_A(X)1_A$$

3. Somme de VAR à densité

1) a) X et Y sont à valeurs dans $[0; +\infty[$ donc $Z = X + Y$ aussi. Donc f_Z est nulle sur $]-\infty; 0[$.

$$\text{b) Rappel : } f_X(x) = f_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ ae^{-ax} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

$$f_Z(x) = \int_{-\infty}^0 f_X(t)f_Y(x-t)dt + \int_0^x f_X(t)f_Y(x-t)dt + \int_x^{+\infty} f_X(t)f_Y(x-t)dt$$

$$\text{si } t \leq 0 \quad f_X(t) = 0 \text{ donc } f_X(t)f_Y(x-t) = 0 \text{ donc } \int_{-\infty}^0 f_X(t)f_Y(x-t)dt = 0$$

$$\text{si } t \geq x \quad x-t \leq 0 \text{ donc } f_Y(x-t) = 0 \text{ donc } \int_x^{+\infty} f_X(t)f_Y(x-t)dt = 0.$$

$$\text{Donc } f_Z(x) = \int_0^x f_X(t)f_Y(x-t)dt$$

$$\text{si } 0 \leq t \leq x, t \geq 0 \text{ et } x-t \geq 0 \text{ donc } f_Z(x) = \int_0^x ae^{-at}a^{-a(x-t)}dt = \int_0^x a^2e^{-ax}dt = a^2e^{-ax}(x-0) = xa^2e^{-ax}.$$

$$\text{Donc } f_Z(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ xa^2e^{-ax} & \text{si } x \geq 0. \end{cases}$$

$$\text{2) a) Rappel : } f_X(x) = f_Y(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \in [0,1] \\ 0 & \text{si } x < 0 \text{ ou } x > 1 \end{cases}$$

Le produit $f_X(t)f_Y(x-t)$ est non nul quand $0 \leq t \leq 1$ et $0 \leq x-t \leq 1$ ($\Leftrightarrow -1 \leq t-x \leq 0 \Leftrightarrow x-1 \leq t \leq x$)

b) X et Y sont à valeurs dans $[0;1]$, donc $Z = X + Y$ est à valeurs dans $[0;2]$.

Donc $f_Z(x) = 0$ si $x < 0$ ou $x > 2$.

_ si $0 \leq x \leq 1$ $x-1 \leq 0$ et $x \leq 1$ donc le produit est non nul quand $0 \leq t \leq x$.

$$f_Z(x) = \int_0^x f_X(t)f_Y(x-t)dt = \int_0^x 1.1dt = x$$

_ si $1 \leq x \leq 2$ $x-1 \geq 0$ et $x \geq 1$ donc le produit est non nul quand $x-1 \leq t \leq 1$.

$$f_Z(x) = \int_{x-1}^1 f_X(t)f_Y(x-t)dt = \int_{x-1}^1 1.1dt = 1.(1 - (x - 1)) = 2 - x.$$

Conclusion :

$$(f * g)(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \text{ et } x > 2 \\ x & \text{si } 0 \leq x \leq 1 \\ 2 - x & \text{si } 1 \leq x \leq 2 \end{cases}$$