

Correction TD du 20/01:

Exercice 11:

$$1) \mathbb{1}_A: \Omega \longrightarrow \{0,1\} \subset \mathbb{R}$$
$$w \longmapsto \begin{cases} 1 & \text{si } w \in A \\ 0 & \text{si } w \in A^c \end{cases}.$$

Pour montrer que $\mathbb{1}_A$ est une variable aléatoire, on doit montrer qu'elle est mesurable, c'est-à-dire que pour tout $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$, $\mathbb{1}_A^{-1}(B) = \{w \in \Omega, \mathbb{1}_A(w) \in B\}$ est mesurable.

Or puisque $\mathbb{1}_A(\Omega) = \{0,1\}$, il suffit de séparer les cas selon que 0 ou 1 appartient à B ou non:

$$\mathbb{1}_A^{-1}(B) = \begin{cases} \Omega & \text{si } 0 \in B, 1 \in B \\ A & \text{si } 0 \notin B, 1 \in B \\ A^c & \text{si } 0 \in B, 1 \notin B \\ \emptyset & \text{si } 0 \notin B, 1 \notin B. \end{cases}$$

Dans tous les cas, $\mathbb{1}_{A^{-1}}(B) \in \mathcal{A}$ (car \emptyset, Ω sont toujours dans la tribu et car $A \in \mathcal{A}$).

$\mathbb{1}_A$ est donc une variable aléatoire. Pour donner sa loi, il suffit de donner:
(car $\mathbb{1}_A \in \{0, 1\}$)

$$P(\mathbb{1}_A = 1) = P(\mathbb{1}_{A^{-1}}(\{1\})) = P(A)$$

$$\text{et } P(\mathbb{1}_A = 0) = 1 - P(\mathbb{1}_A = 1) = 1 - P(A).$$

Ainsi, la loi de $\mathbb{1}_A$ est la loi de Bernoulli de paramètre $P(A)$, ce qui se note

$$\mathbb{1}_A \sim B(P(A))$$

En particulier, $E(\mathbb{1}_A) = P(A)$.

2) On vérifie que $\mathbb{1}_{A \cap B} = \mathbb{1}_A \times \mathbb{1}_B$.

On en déduit alors :

$$\begin{aligned}
 \mathbb{1}_{A \cup B} &= \mathbb{1}_{(A^c \cap B^c)^c} = 1 - \mathbb{1}_{A^c \cap B^c} \\
 &= 1 - \mathbb{1}_{A^c} \times \mathbb{1}_{B^c} \\
 &= 1 - (1 - \mathbb{1}_A)(1 - \mathbb{1}_B).
 \end{aligned}$$

Par récurrence, on a donc, pour A_1, \dots, A_p des événements :

$$\begin{cases}
 \mathbb{1}_{\bigcap_{i=1}^p A_i} = \prod_{i=1}^p \mathbb{1}_{A_i} \\
 \mathbb{1}_{\bigcup_{i=1}^p A_i} = 1 - \prod_{i=1}^p (1 - \mathbb{1}_{A_i}).
 \end{cases}$$

3) On utilise l'expression ci-dessus, et la question 1).

$$\begin{aligned}
 P(U) &= E\left(\mathbb{1}_{\bigcup_{i=1}^n A_i}\right) \\
 &= E\left(1 - \prod_{i=1}^n (1 - \mathbb{1}_{A_i})\right).
 \end{aligned}$$

En développant le produit dans l'espérance
(chaque terme correspond à un choix d'indices
pour lesquels on prend les A_j), on a :

$$P(U) = E\left(1 - \sum_{J \subset \{1, \dots, n\}} (-1)^{|J|} \mathbb{1}_{\bigcap_{j \in J} A_j}\right).$$

Par linéarité de l'espérance :

$$P(U) = 1 + \sum_{J \subset \{1, \dots, n\}} (-1)^{|J|-1} P\left(\bigcap_{j \in J} A_j\right)$$

opéré du \setminus
terme correspondant à
 \emptyset dans la somme

$$= \sum_{\substack{J \subset \{1, \dots, n\} \\ J \neq \emptyset}} (-1)^{|J|-1} P\left(\bigcap_{j \in J} A_j\right).$$

Exercice 15:

1) On calcule, pour $n \in \mathbb{N}$,

$$P(X > n+1) = P(X > n+1 \cap X > n)$$

\uparrow car $(X > n+1) \subset (X > n)$

$$= \underbrace{P(X > n+1 | X > n)} P(X > n)$$

$= P(X > 1)$ par l'événement

$$= P(X > 1) P(X > n).$$

On a donc une suite géométrique de raison $P(X > 1) =: 1-p$.

2) On a donc (on connaît la raison et le 1^{er} terme \Rightarrow on connaît la suite)

$$P(X > n) = \underbrace{P(X > 0)}_{= 1 \text{ car } X \in \mathbb{N}^*} (1-p)^n$$

Finalement, puisque $X \in \mathbb{N}^*$, pour avoir sa loi, il suffit de connaître

$$P(X=n) \text{ pour tout } n \in \mathbb{N}^*.$$

$$\text{On a } P(X=n) = P(X > n-1) - P(X > n)$$

$$= (1-p)^{n-1} - (1-p)^n$$

$$\text{on factorise par } (1-p)^{n-1} = (1-p)^{n-1} (1 - (1-p))$$

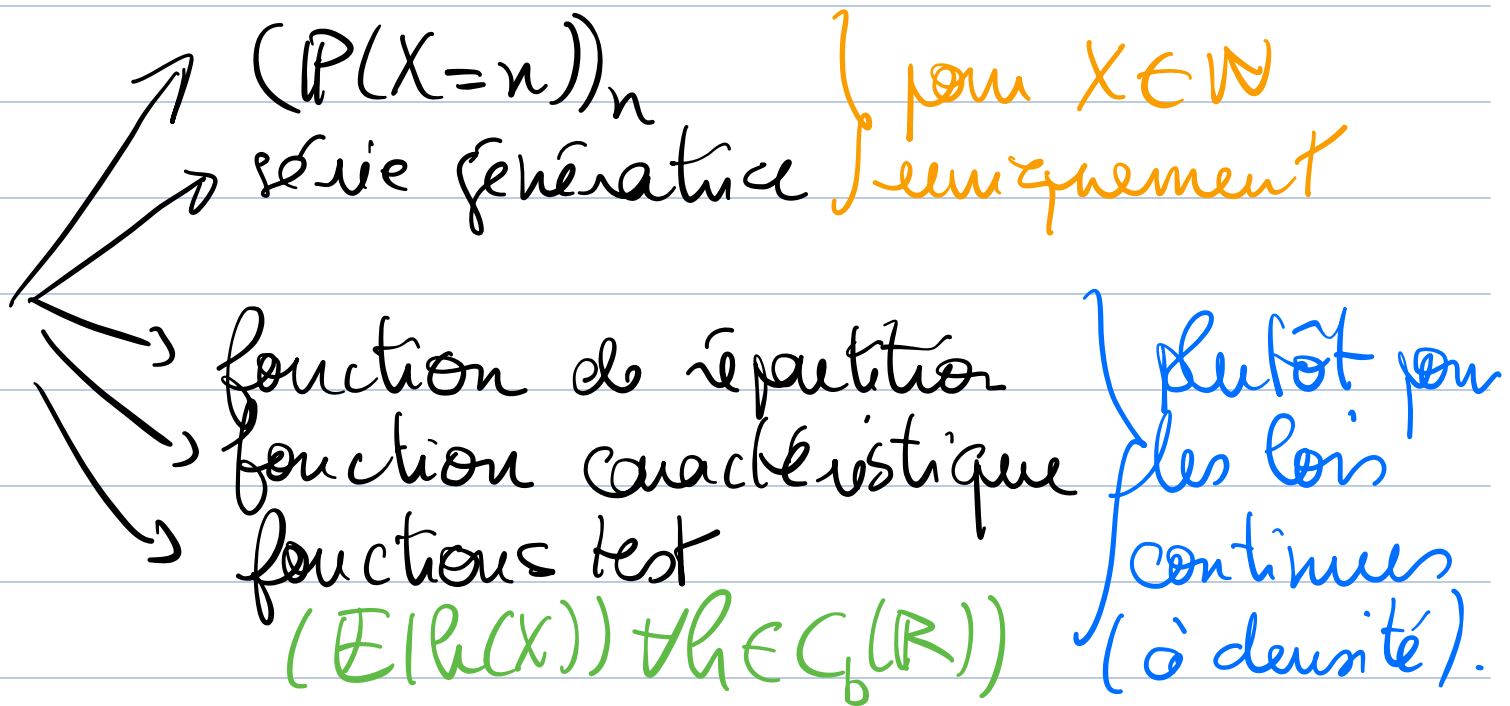
$$= (1-p)^{n-1} p$$

$$= P(\text{G}(p) = n).$$

Ainsi, $X \sim \text{G}(p)$. Les seules lois possibles sont les lois géométriques.

À RETENIR: Pour déterminer la loi de $X \in \mathbb{N}$, on calcule $P(X=n)$ pour tout $n \in \mathbb{N}$. Si on tombe sur une loi connue μ , alors on peut dire que X a pour loi μ ($X \sim \mu$).

Exercice 18: En général, pour déterminer une loi inconnue, on utilise un outil parmi les cinq suivants :



On utilise alors l'outil le plus adapté à la situation. Ici, on a des lois exponentielles, l'outil le plus adapté est la fonction de répartition.

À RETENIR : fct de répartition surtout pour expo/uniforme.

Pour la loi normale, le bon outil est la fonction caractéristique (le fct de rép. de $N(0,1)$ ne se calcule pas).

Calculons donc, pour $t \in \mathbb{R}_+$

$t \leq 0$ inutile car
 $\min(X, Y) \geq 0$.

$$P(\min(X, Y) \leq t) =$$

$$1 - P(\min(X, Y) > t)$$

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

$$= 1 - P(X > t) P(Y > t)$$

$$= 1 - e^{-\lambda t} e^{-\mu t}$$

En effet, $P(X > t) = \int_t^{+\infty} \lambda e^{-\lambda u} du$

$$= [-e^{-\lambda u}]_t^{+\infty} = e^{-\lambda t}$$

idem pour $P(Y > t) = e^{-\mu t}$.

Donc $P(\min(X, Y) \leq t) = 1 - e^{-(\lambda + \mu)t}$.

On reconnaît la fonction de répartition de la loi exponentielle de paramètre $\lambda + \mu$.

Ainsi, puisque la fonction de répartition caractérise la loi :

$$\min(X, Y) \sim \mathcal{E}(\lambda + \mu).$$

À RETENIR: La méthode consiste à calculer la fct de rép. de la variable dont on veut la loi et d'identifier une loi connue. On va faire pareil dans l'exercice 20.

Exercice 20:

1) Pour montrer qu'une fonction f est une densité de probabilité, il faut et il suffit de montrer que

- f est mesurable positive
- $\int_{\mathbb{R}} f = 1$.

$$\text{ici, } f: x \mapsto \frac{x}{\sigma^2} e^{-x^2/2\sigma^2} \mathbb{1}_{x \geq 0}$$

est continue sur \mathbb{R} et positive donc
oh pour le 1^{er} point (continue par morceaux
implique mesurable)

$$\text{et } \int_0^{+\infty} \frac{x}{\sigma^2} e^{-x^2/2\sigma^2} dx = \left[-e^{-x^2/2\sigma^2} \right]_0^{+\infty} = 1.$$

Donc on a bien une densité de probabilité.

2) Même principe que tout à l'heure, on va montrer que la fonction de répartition de $\sigma \sqrt{-2 \log(U)}$ coïncide avec celle de la loi de Rayleigh, qui vaut

$$F(x) := \int_0^x \frac{u}{\sigma^2} e^{-u^2/2\sigma^2} du$$
$$= 1 - e^{-x^2/2\sigma^2}.$$

Soit $x \geq 0$:

$$P(\sigma \sqrt{-2 \log(U)} \leq x) \quad \left. \begin{array}{l} \text{on isole } U \text{ car} \\ \text{on connaît} \\ \text{sa loi} \end{array} \right\}$$
$$= P(U \geq e^{-x^2/2\sigma^2}).$$

Or pour $U \sim \mathcal{U}(0,1)$ et $u \in]0,1[$:

$$P(U \geq u) = \int_0^1 \mathbb{1}_{]u,1]}(v) dv$$

(la densité de $\mathcal{U}(0,1)$ est $\mathbb{1}_{(0,1)}$)

$$= \int_u^1 dv = (1-u).$$

Donc

$$P(U \geq e^{-x^2/2\sigma^2}) = 1 - e^{-x^2/2\sigma^2},$$

ce qui donne le résultat voulu :

$\sigma \sqrt{-2 \log(U)}$ suit une loi de Rayleigh de paramètre σ