

Correction de la feuille_Cours_5_3 : Variables aléatoires discrètes. Lois usuelles dénombrables.

La loi géométrique. (*Temps d'attente, une loi sans mémoire*)

1) $X(\Omega) = \mathbb{N}^*$

2) Pour $k \in \mathbb{N}^*$, $(X = k) = \left(\bigcap_{i=1}^{k-1} \overline{T}_i \right) \cap T_k$

3) L'indépendance des lancers permet d'en déduire que $P(X = k) = \left(\prod_{i=1}^{k-1} P(\overline{T}_i) \right) \times P(T_k)$

or $P(T_i) = p$ donc $\text{pour tout } k \in \mathbb{N}^*, \quad P(X = k) = (1-p)^{k-1}p$

4) $X(\Omega) = \mathbb{N}^*$ et $\sum_{k=1}^{+\infty} (1-p)^{k-1}p = \frac{p}{1-(1-p)} = 1$ donc X est une variable aléatoire discrète bien définie.

5) • Avec la situation type : $[X > k]$: "Les m premières épreuves donne un échec" donc $P([X > k]) = q^k$

• Avec un calcul : Soit $k \in \mathbb{N}^*$,

$$\begin{aligned}
 P([X > k]) &= 1 - P([X \leq k]) \\
 &= 1 - \sum_{i=1}^k P([X = i]) \\
 &= 1 - \sum_{i=1}^k pq^{i-1} \\
 &= 1 - p \frac{1 - q^k}{1 - q} \\
 &= q^k
 \end{aligned}$$

La relation est encore vraie pour $k = 0$, donc $\forall k \in \mathbb{N}, \quad P([X > k]) = q^k$

6) X admet une espérance si, et seulement si, $\sum_{n \geq 1} x_n P(X = x_n)$ est absolument convergente.

or $\sum_{n \geq 1} |x_n| P(X = x_n) = \sum_{n \geq 1} n(1-p)^{n-1}p$ qui est une série géométrique dérivée qui converge

donc X admet une espérance et

$$\begin{aligned}
 E(X) &= \sum_{n=1}^{+\infty} n(1-p)^{n-1}p \\
 &= p \sum_{n=1}^{+\infty} n(1-p)^{n-1} \\
 &= p \times \frac{1}{(1-(1-p))^2}
 \end{aligned}$$

$E(X) = \frac{1}{p}$

Remarque :

En lançant indéfiniment un dé, le nombre moyen de lancers pour obtenir le premier ❶ est égal à 6.

c'est l'inverse de $\frac{1}{6}$

En lançant indéfiniment une pièce, le nombre moyen de lancers pour obtenir un Pile est égal à 2.

c'est l'inverse de $\frac{1}{2}$

7) (théorème de transfert)

X^2 admet une espérance si, et seulement si, $\sum_{n \geq 1} x_n^2 P(X = x_n)$ est absolument convergente.

si, et seulement si, $\sum_{n \geq 1} x_n^2 P(X = x_n)$ est convergente. (car $x_n^2 \geq 0$)

(Simplifions les sommes partielles, puis faisons tendre n vers $+\infty$)

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n x_k^2 P(X = x_k) &= \sum_{k=1}^n k^2 p q^{k-1} \\ &= p q \sum_{k=1}^n k(k-1) q^{k-2} + p \sum_{k=1}^n k q^{k-1} \\ &\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} p q \times \frac{2}{p^3} + \frac{p}{p^2} \end{aligned}$$

donc $E(X^2)$ existe et $E(X^2) = \frac{2q+p}{p^2}$

on en déduit (formule Kœnig-Huygens) que X admet une variance et

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - E(X)^2 \\ &= \frac{2q+p}{p^2} - \frac{1}{p^2} \\ &= \frac{2q+p-1}{p^2} \\ &= \frac{2q-q}{p^2} \end{aligned}$$

$$\boxed{V(X) = \frac{q}{p^2}}$$

8) (Non fait en classe) : $P([X = n+k] | [X > k]) = \frac{P([X = n+k] \cap [X > k])}{P([X > k])}$

or $n \geq 0$ donc $[X = n+k] \subset [X > k]$ et ainsi $[X = n+k] \cap [X > k] = [X = n+k]$ et

$$P([X = n+k] | [X > k]) = \frac{P([X = n+k])}{P([X > k])}$$

donc $P([X > k]) = q^k$ et $P([X = n+k]) = p q^{n+k-1}$, donc $P([X = n+k] | [X > k]) = p q^{n-1}$

en conclusion on a bien : $\boxed{\forall (k, n) \in \mathbb{N} \times \mathbb{N}^*, \quad P([X = n+k] | [X > k]) = P([X = n])}$

9) Avec la situation type :

Si on sait que de 1 à k il n'y a eu que des échecs,

le temps d'attente du premier succès suit la même loi qu'au début de l'expérience.

10) Par définition (de la probabilité conditionnelle) : $P([X > n+k] | [X > k]) = \frac{P([X > n+k] \cap [X > k])}{P([X > k])}$

or $n \geq 0$ donc $[X > n+k] \subset [X > k]$ et ainsi $[X > n+k] \cap [X > k] = [X > n+k]$ et

$$P([X > n+k] | [X > k]) = \frac{P([X > n+k])}{P([X > k])}$$

or $\underbrace{P([X > k]) = q^k}_{\text{vu à la question 7)}$ et $P([X > n+k]) = q^{n+k}$, donc $P([X > n+k] | [X > k]) = q^n$,

en conclusion on a bien :

$$\boxed{\forall (k, n) \in \mathbb{N} \times \mathbb{N}^*, \quad P([X > n+k] | [X > k]) = P([X > n])}$$

11) (non corrigé)

Loi de Poisson.

- 1) Cette expérience est constituée de n épreuves de Bernoulli identiques et indépendantes (*Succès : A réalisé dans l'intervalle, avec une probabilité de p_n*) et X_n est le nombre de succès donc

X_n suit la loi binomiale de paramètres (n, p_n)

- 2) L'espérance de X_n est égale à np_n .

- 3) $E(X_n) = \lambda \iff p_n = \frac{\lambda}{n}$.

si on veut que $E(X_n) = \lambda$, il faut prendre $p_n = \frac{\lambda}{n}$

- 4) Soient $\lambda \in \mathbb{R}_+^*$ et $k \in \mathbb{N}$, on note $(u_n)_{n \geq k}$ la suite définie par $u_n = \binom{n}{k} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k}$,

- a. On sait que si $0 \leq k \leq n$,

$$\binom{n}{k} = \frac{\prod_{i=0}^{k-1} (n-i)}{k!}$$

donc

$$\text{pour } k \text{ fixé, } \binom{n}{k} \sim \frac{n^k}{k!}$$

- b. k fixé,

$$\bullet \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right) = 1 \text{ et } \lim_{x \rightarrow 1} x^k = 1 \text{ donc } \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^k = 1$$

$$\bullet \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n = \exp\left(n \ln\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)\right) \text{ or } \ln\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right) \sim -\frac{\lambda}{n} \text{ donc } \lim_{n \rightarrow +\infty} n \ln\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right) = -\lambda$$

$$\text{et comme } \lim_{x \rightarrow -\lambda} e^x = e^{-\lambda} \text{ on obtient : } \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n = e^{-\lambda}$$

- c. Pour $n \geq k$,

$$\begin{aligned} u_n &= \binom{n}{k} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &\sim \frac{n^k}{k!} \times \frac{\lambda^k}{n^k} \times \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n \times \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k} \quad d'après 4)a. \\ &\sim \frac{\lambda^k}{k!} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n \quad d'après 4)b. \\ &\xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \end{aligned}$$

$$(u_n) \text{ converge vers } \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

- 5) a. $X(\Omega) = \mathbb{N}$, pour tout $n \in \mathbb{N}$, $\frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} \geq 0$ et

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^n \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} &= e^{-\lambda} \sum_{k=0}^n \frac{\lambda^k}{k!} \\ &\xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} e^{-\lambda} \times e^{\lambda} \quad \text{série exponentielle} \\ &\xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 1 \end{aligned}$$

On a bien défini une variable aléatoire discrète.

b. Calcul de l'espérance d'une VAR suivant une loi de Poisson.

Rédaction 1.

X admet une espérance si, et seulement si, $\sum_{n \geq 0} x_n P(X = x_n)$ est absolument convergente.

$$\text{or } |x_n| P(X = x_n) = n \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \lambda e^{-\lambda} \times \frac{\lambda^{n-1}}{(n-1)!} \quad \text{et} \quad \sum_{n \geq 1} \frac{\lambda^{n-1}}{(n-1)!} \text{ converge}$$

donc X admet une espérance et

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{n=0}^{+\infty} n \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} \\ &= \lambda e^{-\lambda} \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{\lambda^{n-1}}{(n-1)!} \\ &= \lambda e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{\lambda^n}{n!} \\ &= \lambda e^{-\lambda} e^{\lambda} \quad \text{série exponentielle} \end{aligned}$$

$$\boxed{E(X) = \lambda}$$

Rédaction 2.

X admet une espérance si, et seulement si, $\sum_{n \geq 0} x_n P(X = x_n)$ est absolument convergente.

si, et seulement si, $\sum_{n \geq 0} x_n P(X = x_n)$ est convergente. (car $x_n \geq 0$)

Utilisons les sommes partielles.

Pour $n \in \mathbb{N}$,

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^n k P(X = k) &= \sum_{k=0}^n k \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{k=1}^n \frac{\lambda^k}{(k-1)!} \\ &= \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^n \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} \\ &= \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{n-1} \frac{\lambda^k}{k!} \quad \text{on réindice} \\ (on \text{ fait tendre } n \text{ vers } +\infty) &\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \lambda e^{-\lambda} \times e^{\lambda} \quad \text{somme partielle de la série exponentielle} \\ &\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \lambda \end{aligned}$$

Donc X admet une espérance et

$$\boxed{E(X) = \lambda}$$

c. **Rédaction 1.**

X^2 admet une espérance si, et seulement si, $\sum_{n \geq 0} x_n^2 P(X = x_n)$ est absolument convergente.

$$\text{or } |x_n^2|P(X = x_n) = n^2 \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} \sim \lambda^2 e^{-\lambda} \times \frac{\lambda^{n-2}}{(n-2)!} \text{ et } \sum_{n \geq 2} \frac{\lambda^{n-2}}{(n-2)!} \text{ converge}$$

donc (théorème de transfert) X^2 admet une espérance et

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \sum_{n=0}^{+\infty} n^2 P(X = n) \\ &= \sum_{n=0}^{+\infty} n^2 \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} \\ &= \sum_{n=0}^{+\infty} (n(n-1) + n) \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} \\ &= e^{-\lambda} \lambda^2 \sum_{n=2}^{+\infty} \frac{\lambda^{n-2}}{(n-2)!} + e^{-\lambda} \lambda \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{\lambda^{n-1}}{(n-1)!} \quad (\text{car les deux sommes existent}) \\ &= e^{-\lambda} \lambda^2 \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{\lambda^n}{n!} + e^{-\lambda} \lambda \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{\lambda^n}{n!} \\ &= e^{-\lambda} \lambda^2 e^{\lambda} + e^{-\lambda} \lambda e^{\lambda} \\ &= \lambda^2 + \lambda \end{aligned}$$

donc (formule Kœnig-Huygens) X admet une variance et

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - E(X)^2 \\ &= \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 \end{aligned}$$

donc

$$\boxed{V(X) = \lambda}$$

Rédaction 2.

X^2 admet une espérance si, et seulement si, $\sum_{n \geq 0} x_n^2 P(X = x_n)$ est absolument convergente.

si, et seulement si, $\sum_{n \geq 0} x_n^2 P(X = x_n)$ est convergente. (car $x_n^2 \geq 0$)

Avec les sommes partielles.

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^n x_k^2 P(X = x_k) &= \sum_{k=0}^n k^2 \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \\ &= \sum_{k=0}^n (k(k-1) + k) \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \\ &= e^{-\lambda} \lambda^2 \sum_{k=2}^n \frac{\lambda^{k-2}}{(k-2)!} + e^{-\lambda} \lambda \sum_{k=1}^n \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} \\ &= e^{-\lambda} \lambda^2 \sum_{k=0}^{n-2} \frac{\lambda^k}{k!} + e^{-\lambda} \lambda \sum_{k=0}^{n-1} \frac{\lambda^k}{k!} \\ &\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} e^{-\lambda} \lambda^2 e^{\lambda} + e^{-\lambda} \lambda e^{\lambda} \quad (\text{Série exponentielle}) \\ &\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \lambda^2 + \lambda \end{aligned}$$

donc X^2 admet une espérance et : $E(X^2) = \lambda^2 + \lambda$

ainsi (formule Kœnig-Huygens) X admet une variance et

$$\begin{aligned} V(X) &= E(X^2) - E(X)^2 \\ &= \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 \end{aligned}$$

donc

$$\boxed{V(X) = \lambda}$$