

Corrigé

**Devoir Surveillé N° 5**

Il sera tenu compte, dans l'appréciation des copies, de la précision des raisonnements ainsi que la clarté de la rédaction.

 $E(X)$  $V(X)$ 

PSI

**Questions de cours**

Cours

**Exercice 1**

Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires définies sur un même espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{F}, p)$  et à valeurs dans  $\mathbb{N}$  dont la loi est donnée par :

$$p((X = i) \cap (Y = j)) = \frac{1}{e2^{i+1}j!}, \forall i, j \in \mathbb{N}$$

**1.** La loi de  $X$  :

$$\begin{aligned} p(X = i) &= \sum_{j=0}^{+\infty} p((X = i) \cap (Y = j)) = \sum_{j=0}^{+\infty} \frac{1}{e2^{i+1}j!} \\ &= \frac{1}{e2^{i+1}} \sum_{j=0}^{+\infty} \frac{1}{j!} = \frac{1}{e2^{i+1}} e = \frac{1}{2^{i+1}} \end{aligned}$$

ainsi

$$\forall i \in \mathbb{N}, p(X = i) = \frac{1}{2^{i+1}}$$

La loi de  $Y$  :

$$\begin{aligned} p(Y = j) &= \sum_{i=0}^{+\infty} p((X = i) \cap (Y = j)) = \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{1}{e2^{i+1}j!} \\ &= \frac{1}{ej!} \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{1}{2^{i+1}} = \frac{1}{ej!} \frac{1}{2} \frac{1}{1 - \frac{1}{2}} = \frac{1}{ej!} \end{aligned}$$

ainsi  $Y$  suit la loi de Poisson de paramètre 1.

**2.** On a  $(X + 1)(\Omega) = \mathbb{N}^*$ , et  $\forall i \in \mathbb{N}^*$ ,  $p(X + 1 = i) = p(X = i - 1) = \frac{1}{2^i} = \frac{1}{2}(1 - \frac{1}{2})^{i-1}$ . Donc  $X + 1$  suit la loi géométrique de paramètre  $\frac{1}{2}$ . On en déduit que  $E(X) = E(X + 1) - 1 = 2 - 1 = 1$  et  $V(X) = V(X + 1) = 2$

**3.**  $Y$  suit la loi de Poisson de paramètre 1, donc  $E(Y) = 1$  et  $V(Y) = 1$ .

4. Pour  $i, j \in \mathbb{N}$ , on a  $p((X = i) \cap (Y = j)) = \frac{1}{e^{2^{i+1}j!}} = p(X = i)p(Y = j)$ , donc les deux variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont indépendantes.
5. On a  $(X = y) = \cup_{n \in \mathbb{N}} ((X = n) \cap (Y = n))$  et les événements  $(X = n) \cap (Y = n)$ ,  $n \in \mathbb{N}$  sont deux à deux incompatibles, donc

$$\begin{aligned} p(X = y) &= p(\cup_{n \in \mathbb{N}} (X = n) \cap (Y = n)) = \sum_{n=0}^{+\infty} p((X = n) \cap (Y = n)) \\ &= \frac{1}{e^{2^{n+1}n!}} = \frac{1}{2e} \frac{(1/2)^n}{n!} = \frac{1}{2e} e^{\frac{1}{2}} = \frac{1}{2\sqrt{e}} \end{aligned}$$

## PROBLÈME

### Fonction génératrice

Soit  $X$  une variable aléatoire à valeurs dans  $\mathbb{N}$ , on appelle la fonction génératrice de  $X$ , et on note  $G_X$ , la fonction;  $G_X(t) = E(t^X)$

#### Première partie : Cas d'une variable aléatoire finie

Dans cette partie  $X$  est une variable aléatoire à valeurs dans  $\llbracket 0, n \rrbracket$ .

1. Par la formule de transfert ( $f(x) = t^x$ ), on a pour tout  $t \in \mathbb{R}$ ,  $G_X(t) = E(f(X)) = \sum_{k=0}^n f(k)p(X = k) = \sum_{k=0}^n t^k p(X = k)$ .
2. On a  $G_X(1) = \sum_{k=0}^n p(X = k) = 1$ . On a  $G'_X(t) = \sum_{k=0}^n k t^{k-1} p(X = k)$ , donc  $G'_X(1) = \sum_{k=0}^n k p(X = k) = E(X)$ .
3. On a  $G''_X(t) = \sum_{k=0}^n k(k-1) t^{k-2} p(X = k)$ , donc  $G''_X(1) = \sum_{k=0}^n k(k-1) p(X = k)$ , par le théorème de transfert, on a  $G''_X(1) = E(X(X-1))$ .  
On a  $V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = E(X^2 - X) + E(X) - E(X^2) = E(X(X-1)) + E(X) - E(X^2) = G''_X(1) + G'_X(1) - G'_X(1)^2$ .
4. Donner l'expression de  $G_X$  dans chaque cas suivant :

4.1 Si  $X$  suit la loi de Bernoulli de paramètre  $p$ , alors  $X(\Omega) = \{0, 1\}$ , et on a donc  $G_X(t) = t^0 p(X = 0) + t p(X = 1) = 1 - p + tp$ .

4.2 Si  $X$  suit la loi binômiale de paramètre  $(n, p)$ , alors  $X(\Omega) = \{0, 1, \dots, n\}$ , et on a  $G_X(t) = \sum_{k=0}^n t^k p(X = k) = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} t^k = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (tp)^k (1-p)^{n-k} = (tp + 1 - p)^n$

#### Deuxième partie : Cas d'une variable aléatoire infinie

Soit  $X$  une variable aléatoire à valeurs dans  $\mathbb{N}$ . On note  $R_X$  le rayon de convergence de la série entière  $\sum_{n \geq 0} p(X = n) t^n$ .

5. La série  $\sum_n p(X = n) t^n$  converge (absolument), c'est-à-dire la série entière  $\sum_n p(X = n) t^n$  converge (absolument) pour  $t = 1$ , donc  $R_X \geq 1$ .

6. Si  $t \in ]-R_X, R_X[$ , alors la série  $\sum_n p(X = n)t^n$  est absolument convergente, et donc par le théorème de transfert,  $t^X$  admet une espérance et on a  $G_X(t) = E(t^X) = \sum_{n=0}^{+\infty} p(X = n)t^n$ .
7. Notons que le rayon de convergence et au moins est égale à 1.  
Si  $G_X = G_Y$  alors  $\forall t \in ]-1, 1[$ ,  $G_X(t) = G_Y(t)$ , par le résultat de la question précédente,  $\forall t \in ]-1, 1[$ ,  $\sum_{n=0}^{+\infty} p(X = n)t^n = \sum_{n=0}^{+\infty} p(Y = n)t^n$ , donc par unicité du développement en série entière, on a  $n \in \mathbb{N}$ ,  $p(X = n) = p(Y = n)$ . D'où le résultat.
8. Si  $X$  et  $Y$  sont indépendantes alors il en est de même pour les variables aléatoires  $t^X$  et  $t^Y$ .  
Donc  $G_{X+Y}(t) = E(t^{X+Y}) = E(t^X t^Y) = E(t^X)E(t^Y) = G_X(t)G_Y(t)$ .
9. Somme de lois de Poisson : On suppose dans cette question que  $X$  et  $Y$  suivent respectivement la loi de Poisson de paramètre  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$ .

9.1 Rayon de convergence de la série entière  $\sum_n \frac{e^{-\lambda_1} \lambda_1^n}{n!}$  :

On a  $\frac{e^{-\lambda_1} \lambda_1^{n+1}}{(n+1)!} \frac{n!}{e^{-\lambda_1} \lambda_1^n} = \frac{\lambda_1}{n+1} \rightarrow 0$ , donc  $R_X = +\infty$ . Pour  $t \in \mathbb{R}$ , on a  $G_X(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_1^n}{n!} t^n = e^{-\lambda_1} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(t\lambda_1)^n}{n!} = e^{-\lambda_1} e^{t\lambda_1} = e^{\lambda_1(t-1)}$ .

De même, on a  $R_Y = +\infty$  et pour tout  $t \in \mathbb{R}$ ,  $G_Y(t) = e^{\lambda_2(t-1)}$ .

9.2 Si  $X$  et  $Y$  sont indépendantes, alors  $G_{X+Y}(t) = G_X(t)G_Y(t) = e^{\lambda_1(t-1)} e^{\lambda_2(t-1)} = e^{\lambda_1 + \lambda_2}(t-1)$ .  
Soit  $Z$  une variable aléatoire de la loi de Poisson de paramètre  $\lambda_1 + \lambda_2$ , d'après le résultat de la question précédente on a  $G_Y(t) = e^{(\lambda_1 + \lambda_2)(t-1)} = G_{X+Y}(t)$ , donc les deux variables aléatoires  $Z$  et  $X + Y$  ont même loi. il en résulte alors que  $X + Y$  suit la loi de Poisson de paramètre  $\lambda_1 + \lambda_2$ .

### Troisième partie : Espérance et fonction génératrice

Dans cette partie,  $X$  désigne une variable aléatoire à valeurs dans  $\mathbb{N}$ .

10. Si  $R_X > 1$ . Le rayon de convergence de la série entière (dérivée)  $\sum_n n p(X = n)t^{n-1}$  est  $R_X > 1$  et pour tout  $t \in ]-R_X, R_X[$ ,  $G'_X(t) = \sum_{n=1}^{+\infty} n p(X = n)t^{n-1}$ , en particulier cette série est absolument convergente pour  $t = 1$ , c'est-à-dire la série  $\sum_n n p(X = n)$  est (absolument) convergente, il vient alors que  $t^X$  admet une espérance et que  $E(X) = \sum_{n=1}^{+\infty} n p(X = n) = G'_X(1)$ .  
On suppose pour la suite de cette partie que  $G_X$  est dérivable en 1. Pour  $n \geq 1$ , on pose  $S_n = \sum_{k=1}^n k p(X = k)$ . (Pour la suite, on ne suppose pas que  $R_X > 1$ ).

11. Pour  $t \in [0, 1[$ , on a

$$\begin{aligned} G_X(t) - G_X(1) &= \sum_{k=0}^{+\infty} p(X = k)(t^k - 1) = \sum_{k=1}^{+\infty} p(X = k)(t^k - 1) \\ &= \sum_{k=1}^{+\infty} p(X = k)(t-1)(1 + t + \dots + t^{k-1}) \end{aligned}$$

Notons que le terme d'indice  $k = 0$  est nul dans la somme précédente, donc  $\frac{G_X(t) - G(1)}{t - 1} =$

$$\sum_{k=1}^{+\infty} p(X = k)(1 + t + \dots + t^{k-1}).$$

12. Pour  $t \in [0, 1[$  et  $n \in \mathbb{N}^*$ , on a

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n p(X = k)(1 + t + \dots + t^{k-1}) &\leq \sum_{k=1}^n p(X = k)(1 + t + \dots + t^{k-1}) + \sum_{k=n+1}^{+\infty} p(X = k)(1 + t + \dots + t^{k-1}) \\ &\leq \sum_{k=1}^{+\infty} p(X = k)(1 + t + \dots + t^{k-1}) = \frac{G_X(t) - G(1)}{t - 1} \end{aligned}$$

13. En passant à la limite quand  $n \rightarrow 1$ , dans l'inégalité précédente ( et en tenant compte que le terme minorant est somme finie), on obtient  $S_n \leq G'_X(1)$ .

14. Notons d'abord que  $S_n$  est la suite des somme partielles de la série  $\sum_n np(X = n)$ .

Comme la suite  $(S_n)_n$  est majoré (et la série et a termes positifs), alors elle est convergente et on a  $E(X) = \lim_{n \rightarrow +\infty} S_n \leq G'_X(1)$ .

15. Il suffit de montrer que  $G'_X(1) \leq E(X)$ . Pour  $t \in [0, 1[$ , on a

$$p(X = k)(1 + t + \dots + t^{k-1}) \leq p(X = k)k$$

car  $t^i \leq 1$ , comme la série  $\sum_k kp(X = k)$  converge, d'après le résultat de question 11, on a

$$\frac{G_X(t) - G(1)}{t - 1} = \sum_{k=1}^{+\infty} p(X = k)(1 + t + \dots + t^{k-1}) \leq \sum_{k=1}^{+\infty} kp(X = k) = E(X)$$

En passant à la limite quand  $t \rightarrow 1$ , on obtient  $G'_X(1) \leq E(X)$ . D'où le résultat.

حفظ سيد الجميع

**Bonne chance**

**END**