

## Interrogation n°12. Corrigé

1)  $XY$  est de la forme  $f(X, Y)$ . Donc  $XY$  et  $Z$  sont indépendantes, et ainsi  $\text{Cov}(XY, Z) = 0$ .

On a  $\text{Cov}(XY, XZ) = E(X^2YZ) - E(XY)E(YZ) = E(X^2)E(Y)E(Z) - E(X)^2E(Y)E(Z) = E(X^2)E(X)^2 - E(X)^4$ .

2) a) Le tirage consiste à choisir une partie de cardinal  $n$  parmi  $2n$ .

Il y a donc  $\binom{2n}{n}$  configurations possibles et  $\binom{2n-2}{n-2}$  parmi elles contiennent la paire numéro 1.

La probabilité est donc  $p = \frac{\binom{2n-2}{n-2}}{\binom{2n}{n}} = \frac{n(n-1)}{2n(2n-1)} = \frac{n-1}{2(2n-1)}$ .

b) On écrit  $N = \sum_{i=1}^n 1_{A_i}$ , où  $A_i$  est l'événement : La  $i$ -ième paire au complet a été tirée.

Avec les notations du a), on a  $P(A_i) = p$  (indépendant de  $i$ ).

Par linéarité de l'espérance,  $E(N) = np = \frac{n(n-1)}{2(2n-1)}$ .

*Remarque* : Les événements  $A_i$  ne sont pas indépendants !

3) a) On a  $\forall x \in \mathbb{N}$ ,  $(X = x) = \bigcup_{n \in \mathbb{N}} (S_n = x, N = n)$  est un événement comme réunion dénombrable d'événements.

*Remarque* : Valable même si les  $Z_i$  sont à valeurs réelles : dans tous les cas,  $\text{Im } X \subset \bigcup_{n \in \mathbb{N}} \text{Im } S_n$ , donc  $X$  prend un nombre au plus dénombrable de valeurs.

b)  $\binom{n}{k} p^k q^{n-k} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \frac{q^{n-k} \lambda^{n-k}}{(n-k)!} \times \frac{p^k \lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$ .

Avec  $m = n - k$ , on a donc  $\sum_{n=k}^{+\infty} \binom{n}{k} p^k q^{n-k} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \frac{p^k}{k!} e^{-\lambda} \sum_{m=0}^{+\infty} \frac{q^m \lambda^m}{m!} = \frac{p^k}{k!} e^{-\lambda} e^{q\lambda} = \frac{(p\lambda)^k}{k!} e^{-p\lambda}$ .

c) On a  $X \leq N$ , donc  $P(X = k | N = n) = 0$  si  $n < k$ .

Par la formule des probas totales, on a donc :  $P(X = k) = \sum_{n=k}^{+\infty} P(X = k | N = n) P(N = n)$ .

On a  $P(X = k | N = n) = P(Z_1 + \dots + Z_n = k | X = n)$ .

Comme  $N$  est indépendante des  $Z_i$ , on a :  $P(X = k | N = n) = P(Z_1 + \dots + Z_n = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$ .

En effet,  $Z_1 + \dots + Z_n$  suit la loi binomiale  $\mathcal{B}(n, p)$ .

Donc  $P(X = k) = \sum_{n=k}^{+\infty} \binom{n}{k} p^k q^{n-k} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \frac{(p\lambda)^k}{k!} e^{-p\lambda}$  par a). Ainsi,  $X$  suit la loi de Poisson  $\mathcal{P}(\lambda p)$ .

d) On a  $Y = \sum_{i=1}^N \bar{Z}_i$ , où  $\bar{Z}_i = 1 - Z_i$ . Les  $\bar{Z}_i$  sont indépendantes et suivent la loi  $\mathcal{B}(q)$ .

Les  $\bar{Z}_i$  sont aussi indépendantes de  $N$ . Donc par b),  $Y$  suit la loi  $\mathcal{P}(\lambda q)$ .

e) On a  $P(X = n, Y = m) = P(X = n, N = n + m) = \binom{n+m}{n} p^n q^m \frac{\lambda^{n+m}}{(n+m)!} e^{-\lambda} = \frac{(p\lambda)^n}{n!} e^{-p\lambda} \frac{(q\lambda)^m}{m!} e^{-q\lambda}$ .

On a donc bien  $P(X = n, Y = m) = P(X = n)P(Y = m)$ .

*Remarque* :  $X$  et  $Y = N - X$  sont indépendantes, mais  $X$  et  $N$  ne le sont pas !

Si on prend une autre loi pour  $N$  qu'une loi de Poisson,  $X$  et  $Y$  ne sont plus indépendantes.

4) On a  $P(X > Y) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X > n | Y = n) P(Y = n) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X > n) P(Y = n) = \sum_{n=0}^{+\infty} a_n R_n$ .

D'autre part, comme  $X$  et  $Y$  jouent un rôle symétrique, on a  $P(X > Y) = P(Y > X)$ .

Or,  $P(X > Y) + P(Y > X) + P(X = Y) = 1$ , donc  $P(X > Y) = \frac{1}{2}(1 - P(X = Y))$ .

Or,  $P(X = Y) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(X = n, Y = n) = \sum_{n=0}^{+\infty} a_n^2$  car  $X$  et  $Y$  sont indépendantes.

Donc  $P(X > Y) = \frac{1}{2}(1 - \sum_{n=0}^{+\infty} a_n^2)$ .

5) a) On a  $E((X - \lambda)^2) = V(X - \lambda) + E(X - \lambda)^2 = V(X) + \delta^2$ .

*Variante* : On écrit  $X - \lambda = (X - \mu) + (\mu - \lambda)$ , et on applique Pythagore (avec le produit scalaire  $\langle Y, Z \rangle = E(YZ)$ ).

On a donc  $E((X - \lambda)^2) = E((X - \mu)^2) + E((\mu - \lambda)^2) = V(X) + \delta^2$ .

b) Par Markov,  $P(|X_n - \lambda| \geq \varepsilon) \leq \frac{E(|X_n - \lambda|^2)}{\varepsilon^2} = \frac{V(X_n) + (\mu_n - \lambda)^2}{\varepsilon^2} \rightarrow 0$  lorsque  $n \rightarrow +\infty$ .

6) a) Par continuité décroissante,  $P(N < +\infty) = \lim_{n \rightarrow +\infty} P(N > n) = 0$ ,

car  $P(N > n) = \prod_{k=1}^n \left(1 - \frac{1}{k+1}\right) = \prod_{k=1}^n \left(\frac{k}{k+1}\right) = \frac{1}{n+1}$ .

b)  $E(S_n) = \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \dots + \frac{1}{n+1} \sim_{+\infty} \ln n$  par comparaison entre sommes et intégrales.

On a  $V(S_n) \leq \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \dots + \frac{1}{n+1}$ , donc  $V(S_n) = O_{+\infty}(\ln n)$ .

c) Posons  $T_n = \frac{S_n}{\ln n}$ . On a  $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(T_n) = 1$  et  $V(T_n) = \frac{V(S_n)}{(\ln n)^2} \rightarrow 0$ .

Il résulte de l'exercice précédent que pour tout  $\varepsilon > 0$ ,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(|T_n - 1| < \varepsilon) = 1$ .

On prend  $\varepsilon = \min(1 - a, b - 1) > 0$ . Ainsi,  $[1 - \varepsilon, 1 + \varepsilon] \subset [a, b]$ .

On a donc  $P(a < T_n < b) \geq P(|T_n - 1| < \varepsilon)$ .

Par pincement, on en déduit  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(a < T_n < b) = 1$ .

7) a)  $p = \frac{1}{2}(G_N(1) + G_N(-1)) = \sum_{n \text{ pair}} a_n t^n$  est la probabilité que  $N$  soit pair.

b)  $G_M(t) = E(t^{2N}) = \sum_{n=0}^{+\infty} a_n t^{2n} = G_N(t^2)$ .

*Remarque* :

Ne pas confondre avec  $G_N(t)^2$  série génératrice de la somme de 2 v.a. indépendantes de même loi que  $N$ .

8) a) On a  $Z^2 = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \varepsilon_i \varepsilon_j X_i Y_i X_j Y_j$ .

Les v.a.  $Y_i Y_j$  sont d'espérances finies comme produits de deux v.a. de moment d'ordres 2 finis.

Pour  $i \neq j$ , comme les v.a.  $X_i, X_j$  et  $Y_i Y_j$  sont indépendantes, alors  $X_i Y_i X_j Y_j$  est d'espérance finie et

$$E(X_i Y_i X_j Y_j) = E(X_i)E(Y_i X_j Y_j) = 0.$$

Comme  $X_i$  et  $Y_i$  sont indépendants, alors  $E((X_i Y_i)^2) = E(X_i)^2 E(Y_i)^2 = E(X^2)E(Y^2)$ .

Donc  $Z^2$  est d'espérance finie comme somme de v.a. d'espérance finie et  $E(Z^2) = nE(X^2)E(Y^2)$ .

b) On a  $D_n = \sum_{i=1}^n (-1)^{i-1} X_{i1} Y_i$ , avec  $Y_i \sim D_{n-1}$ .

Les  $X_{i1}$  sont bien indépendants les uns des autres et des  $Y_i$ .

*Remarque* : en revanche, les  $Y_i$  ne sont pas indépendantes en général, sauf lorsque  $n = 2$ .

Par a),  $E(D_n^2) = \sum_{i=1}^n E((X_{i1})^2)E(D_{n-1}^2)$ , d'où  $E(D_n^2) = nE(D_{n-1}^2)$ . Comme  $D_0 = 1$ , alors  $E(D_n^2) = n!$

9) a)  $P(XY = x) = \frac{1}{2}P(X = x | Y = 1) + \frac{1}{2}P(X = -x | Y = -1) = \frac{1}{2}P(X = x) + \frac{1}{2}P(X = -x) = P(X = x)$ .

Donc  $XY$  suit la même loi que  $x$ . Il en est de même pour  $XZ$ .

b) Lorsque  $XY$  vaut  $x$ ,  $XZ$  vaut  $x$  ou  $-x$ . On fixe  $x$  et  $y \in \{-1, 1\}$  et on pose  $\varepsilon \in \{-1, 1\}$  tel que  $y = \varepsilon x$ .

On a  $P(XY = x, XZ = y) = P(XY = x, YZ = \varepsilon) = \frac{1}{2}P(X = x, Z = \varepsilon \mid Y = 1) + \frac{1}{2}P(X = -x, Z = -\varepsilon \mid Y = -1)$

Donc  $P(XY = x, XZ = y) = \frac{1}{2}P(X = x, Z = \varepsilon) + \frac{1}{2}P(X = -x, Z = -\varepsilon) = \frac{1}{4}P(X = x) + \frac{1}{4}P(X = -x)$ .

On obtient donc bien  $P(XY = x, XZ = \varepsilon x) = \frac{1}{2}P(X = x) = \frac{1}{4} = \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} = P(XY = x)P(XZ = y)$ .