

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