

P.41 | $\mathbb{E} S: X \leq Y,$

alors $\mathbb{E}(Y) - \mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(Y - X)$ (linéarité)

≥ 0 (positivité)

S: de plus $\mathbb{E}(Y) = \mathbb{E}(X)$ alors $Y - X \geq 0$ et $\mathbb{E}(Y - X) = 0$

donc $Y - X = 0$ presque sûrement. $\square$.

P.42 | $\mathbb{E}$ On utilise ici encore la formule de transfert en notant

que $Y = f(X, \gamma)$ où $f: \mathbb{K} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
 $(x, y) \mapsto y$

Alors, d'après la formule de transfert, Y admettant une espérance finie alors $\left(y \mathbb{P}((X, \gamma) = (x, y)) \right)_{(x, y) \in (X, \gamma)(\Omega)}$ est sommable

$$\text{et } \mathbb{E}(Y) = \sum_{(x, y) \in (X, \gamma)(\Omega)} y \mathbb{P}((X, \gamma) = (x, y)).$$

Puis $X = g(X, \gamma)$ où $g: (x, y) \mapsto x$ et X est, on le sait, d'espérance finie ssi $\left(x \mathbb{P}((X, \gamma) = (x, y)) \right)_{(x, y) \in (X, \gamma)(\Omega)}$ est sommable.

$$\text{ssi } \sum_{(x, y) \in (X, \gamma)(\Omega)} |x| \mathbb{P}((X, \gamma) = (x, y)) < +\infty$$

$$\text{or } \sum_{(x, y) \in (X, \gamma)(\Omega)} |x| \mathbb{P}((X, \gamma) = (x, y)) \leq \sum_{(x, y) \in (X, \gamma)(\Omega)} y \mathbb{P}((X, \gamma) = (x, y)) < +\infty$$

Ainsi X est donc bien d'espérance finie et, de plus :

$$|\mathbb{E}(X)| = \left| \sum_{(x, y) \in (X, \gamma)(\Omega)} x \mathbb{P}((X, \gamma) = (x, y)) \right|$$

$$\leq \sum_{(x, y) \in (X, \gamma)(\Omega)} |x| \mathbb{P}((X, \gamma) = (x, y))$$

$$\leq \mathbb{E}(Y). \quad \square$$

P.43] Il faut encore, la formule de transfert intervient

en posant $f: \mathbb{K}^2 \rightarrow \mathbb{K}$

$$(x, y) \mapsto x \times y$$

Ainsi XY est d'espérance finie ssi $\sum_{(x, y) \in (X, Y)(\Omega)} |xy| P((X, Y) = (x, y))$ est sommable.

or, X et Y étant supposées indépendantes,

$$\forall (x, y) \in (X, Y)(\Omega), P((X, Y) = (x, y)) = P(X=x) \times P(Y=y)$$

Mais alors

$$\begin{aligned} \sum_{(x, y) \in (X, Y)(\Omega)} |xy| P((X, Y) = (x, y)) \\ &= \sum_{(x, y) \in (X, Y)(\Omega)} |x| P(X=x) \times |y| P(Y=y) \\ &\quad (X, Y)(\Omega) = X(\Omega) \times Y(\Omega) \\ &\quad \text{car } X \text{ et } Y \text{ sont indépendantes} \\ &= \sum_{(x, y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)} |x| P(X=x) \times |y| P(Y=y) \\ &= \left(\sum_{x \in X(\Omega)} |x| P(X=x) \right) \left(\sum_{y \in Y(\Omega)} |y| P(Y=y) \right) \\ &\quad \leftarrow +\infty \quad \quad \quad \leftarrow +\infty \\ &\quad (X \text{ et } Y \text{ sont d'espérance finie}) \end{aligned}$$

Ainsi XY est bien d'espérance finie

$$\begin{aligned} \text{et } E(XY) &= \sum_{(x, y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)} xy P((X, Y) = (x, y)) \\ &= \left(\sum_{x \in X(\Omega)} x P(X=x) \right) \left(\sum_{y \in Y(\Omega)} y P(Y=y) \right) \\ &= E(X) E(Y). \quad \square \end{aligned}$$

Thm 44 (Markov)

$$\square \text{ On sait que } E(X) = \sum_{x \in X(\Omega)} x P(X=x)$$

$$\begin{aligned} &= \underbrace{\sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x < a}} x P(X=x)}_{\geq 0} + \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x \geq a}} x P(X=x) \\ &\quad \geq \sum_{\substack{x \in X(\Omega) \\ x \geq a}} a P(X=x) \end{aligned}$$

$$\text{donc } E(X) \geq a \sum_{\substack{n \in \mathbb{N} \\ n \geq a}} P(X=n)$$

$$\geq a P(X \geq a)$$

$$\text{car } \{X \geq a\} = \bigcup_{n \geq a} \{X=n\} \quad \square$$

P.45 $\square$ $|X| \leq X^2 + 1$ or X^2 et 1 sont d'espérance finie, donc $X^2 + 1$ aussi et X est à son tour (P.42). $\square$

$$\begin{aligned} \text{D.47) } \square \quad E((X - E(X))^2) &= E(X^2 - 2X E(X) + E(X)^2) \\ &= E(X^2) - 2E(X)^2 + E(X)^2 \quad \text{par linéarité} \\ &= E(X^2) - E(X)^2. \quad \square \end{aligned}$$

Révisions :

Si $X \sim \mathcal{B}(p)$, alors $X^2 = X$ donc

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = p - p^2 = p(1-p).$$

Si $X \sim \mathcal{U}([1, n])$,

$$E(X^2) = \sum_{k=1}^n k^2 \times P(X=k) = \frac{1}{n} \times \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

$$\text{ainsi } V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \left(\frac{n+1}{2}\right)^2 + \frac{(n+1)(2n+1)}{6}$$

$$= \frac{n+1}{2} \left[\frac{2n+1}{3} - \frac{n+1}{2} \right]$$

$$= \frac{n+1}{2} \left(\frac{n-1}{6} \right) = \frac{n^2-1}{12}.$$

Si $X \sim \mathcal{B}(n, p)$ alors

$$E(X(X-1)) = \sum_{k=0}^n k(k-1) P(X=k)$$

$$\begin{aligned} k(k-1) \binom{n}{k} &= (k-1)n \binom{n-1}{k-1} \\ &= n(n-1) \binom{n-2}{k-2} \end{aligned}$$

$$= \sum_{k=2}^n k(k-1) \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

$$= \sum_{k=2}^n n(n-1) \binom{n-2}{k-2} p^k (1-p)^{n-k}$$

$$= n(n-1)p^2 \underbrace{\sum_{k=2}^n \binom{n-2}{k-2} p^{k-2} (1-p)^{n-2-(k-2)}}_{(p+1-p)^{n-2}}$$

$$= n(n-1)p^2.$$

$$\text{Ainsi } V(X) = E(X(X-1)) + E(X) - E(X)^2$$

$$= n(n-1)p^2 + np - (np)^2$$

$$= np[(n-1)p + 1 - np]$$

$$= np(1-p). \quad \square$$

P.49 [On suppose que $X \sim \mathcal{G}(p)$ (où $p \in]0,1[$)

on rappelle que $X(\Omega) = \mathbb{N}^*$ et

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, P(X=n) = p(1-p)^{n-1}.$$

Mais alors $\sum_{n \geq 1} n^2 p(1-p)^{n-1}$ est convergente en vertu de la règle de d'Alembert car $\frac{(n+1)^2 p(1-p)^n}{n^2 p(1-p)} = \left(1 + \frac{2}{n} + \frac{1}{n^2}\right)(1-p) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1-p < 1$

(ainsi $\sum n^2 p(1-p)^{n-1}$ converge absolument)

donc X^2 est bien d'espérance finie et X admet bien une variance.

$$\text{Puis } E(X(X-1)) = \sum_{n=1}^{+\infty} n(n-1) p(1-p)^{n-1}.$$

$$\text{or } \forall x \in]-1,1[, \sum_{n=2}^{+\infty} n(n-1) x^{n-2} = \frac{d^2}{dx^2} \left(\frac{1}{1-x} \right) = \frac{2}{(1-x)^3}$$

$$\begin{aligned} \text{donc } E(X(X-1)) &= p(1-p) \sum_{n=2}^{+\infty} n(n-1) (1-p)^{n-2} \\ &= p(1-p) \frac{2}{(1-(1-p))^3} = \frac{2(1-p)}{p^2} \end{aligned}$$

Ainsi

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

Supposons maintenant que $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$

on rappelle que $X(\Omega) = \mathbb{N}$ et $\forall n \in \mathbb{N}, P(X=n) = \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}$.

$\sum_{n \in \mathbb{N}} n^2 \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}$ est encore convergente en vertu de la règle de d'Alembert. $\left(\frac{M_{n+1}}{M_n} \rightarrow 0 \dots \right)$

donc X admet bien un moment d'ordre 2 et donc aussi une variance.

$$\mathbb{E}(X(X-1)) = \sum_{n=0}^{+\infty} n(n-1) \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \lambda^2 \sum_{n=2}^{+\infty} \frac{\lambda^{n-2}}{(n-2)!} e^{-\lambda} = \lambda^2$$

Ainsi: $V(X) = \mathbb{E}(X(X-1)) + \mathbb{E}(X) - \mathbb{E}(X)^2$
 $= \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda$. $\square$

P. 50] $\square$ $(aX+b)^2 = a^2 X^2 + 2abX + b^2$ est d'espérance finie,
 donc $aX+b$ admet une variance et

$$V(aX+b) = a^2 \mathbb{E}(X^2) + 2ab \mathbb{E}(X) + b^2 - (a \mathbb{E}(X) + b)^2$$

$$= a^2 (\mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2) + 0. \quad \square$$

Exo 6] $\square$ Soit $(a,b) \in \mathbb{R}^+ \times \mathbb{R}$, alors $aX+b$ est centrée réduite

$$\text{ssi } \begin{cases} \mathbb{E}(aX+b) (= a \mathbb{E}(X) + b) = 0 \\ V(aX+b) (= a^2 V(X)) = 1 \end{cases}$$

$$\text{ssi } \begin{cases} a^2 = \frac{1}{V(X)} \\ a \mathbb{E}(X) + b = 0 \end{cases}$$

$$\text{ssi } (a,b) = \left(\frac{1}{\sigma(X)}, -\frac{\mathbb{E}(X)}{\sigma(X)} \right)$$

$$(\text{ainsi } \frac{X - \mathbb{E}(X)}{\sigma(X)} \text{ est centrée réduite}). \quad \square$$

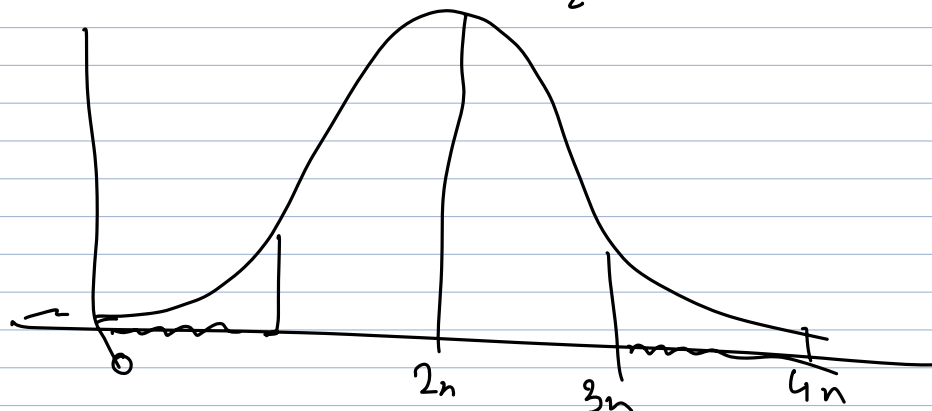
P. 51] $\square$ On pose $Y = (X - \mathbb{E}(X))^2$ alors Y est à valeurs positives donc d'après l'inégalité de Markov:

$$P(Y \geq \alpha^2) \leq \frac{\mathbb{E}(Y)}{\alpha^2}$$

$$\text{or } \{Y \geq \alpha^2\} = \{|X - \mathbb{E}(X)| \geq \alpha\}$$

$$\text{et } \mathbb{E}(Y) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^2) = V(X). \quad \square$$

Exercice 1 (TD) $X \sim \mathcal{B}(4n, \frac{1}{2})$



1. X est à valeurs positives et $E(X) = 4n \times \frac{1}{2} = 2n$.

$3n > 0$ donc d'après l'inégalité de Markov :

$$\begin{aligned} P(X \geq 3n) &\leq \frac{E(X)}{3n} \\ &\leq \frac{2}{3} \end{aligned}$$

2. D'après l'inégalité de Bienaymé - Tchebychev :

$$\begin{aligned} P(|X - E(X)| \geq n) &\leq \frac{4n \times \frac{1}{2} (1 - \frac{1}{2})}{n^2} \\ &\leq \frac{1}{n}. \end{aligned}$$

De plus, $\{|X - E(X)| \geq n\} = \{X \geq 3n\} \cup \{X \leq n\}$

donc, par symétrie : $P(X \geq 3n) \leq \frac{1}{2n}$.

3. On calcule $E(2^X)$:

$$\begin{aligned} E(2^X) &= \sum_{k=0}^{4n} 2^k P(X=k) \\ &= \sum_{k=0}^{4n} 2^k \binom{4n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^k \left(\frac{1}{2}\right)^{4n-k} \\ &= \sum_{k=0}^{4n} \binom{4n}{k} 2^{k-4n} = \frac{1}{2^{4n}} (2+1)^{4n} \\ &= \left(\frac{3}{2}\right)^{4n}. \end{aligned}$$

Puis, d'après l'inégalité de Markov :

$$\begin{aligned} P(X \geq 3n) &= P(2^X \geq 2^{3n}) \leq \frac{E(2^X)}{2^{3n}} \\ &\leq \frac{3^{4n}}{2^{4n}} \\ &\leq \frac{81^n}{128^n}. \end{aligned}$$