

Correction de quelques exercices de TD

Exo. 10 TD 1

$(U_n)_{n \geq 1}$ iid $\sim \mathcal{N}(0,1)$.

$$\begin{cases} X_1 = U_1 \\ X_{n+1} = \theta X_n + U_{n+1}, \quad n \in \mathbb{N}. \end{cases} \text{ Ici } \theta \in]-1,1[\setminus \{0\}.$$

(1) La démonstration par récurrence est immédiate en notant que

$$\begin{aligned} X_{n+1} &= \theta X_n + U_{n+1} = \theta \sum_{k=1}^n \theta^{n-k} U_k + U_{n+1} \\ &= \sum_{k=1}^n \theta^{n+1-k} U_k + \theta^{n+1-(n+1)} U_{n+1} = \sum_{k=1}^{n+1} \theta^{n+1-k} U_k. \end{aligned}$$

(2) Les (U_k) étant iid $\sim \mathcal{N}(0,1)$, on en déduit que X_n suit une loi normale, centrée car les U_k le sont, et de variance

$$\begin{aligned} \text{Var}(X_n) &= \text{Var}\left(\sum_{k=1}^n \theta^{n-k} U_k\right) \stackrel{\perp \text{ des } (U_k)}{=} \sum_{k=1}^n \text{Var}(\theta^{n-k} U_k) \\ &= \sum_{k=1}^n (\theta^{n-k})^2 \text{Var}(U_k) = \sum_{k=1}^n \theta^{2(n-k)} \times 1 \\ &= \sum_{k=0}^{n-1} (\theta^2)^k = \frac{1 - \theta^{2n}}{1 - \theta^2} \end{aligned}$$

(3) On a $\forall n \in \mathbb{N}$, $\text{Cov}(X_n; U_{n+1}) = 0$ car $X_n \perp U_{n+1}$, la v.a. X_n étant $\sigma(U_1; U_2; \dots; U_n)$ -mesurable par la qu. (1), et les (U_k) étant \perp . D'où, on en déduit que :

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X_n; X_{n+1}) &= \text{Cov}(X_n; \theta X_n + U_{n+1}) \\ &= \theta \text{Cov}(X_n; X_n) + \text{Cov}(X_n; U_{n+1}) \text{ par bilinéarité} \\ &= \theta \text{Var}(X_n) + 0 \\ &= \theta \times \frac{1 - \theta^{2n}}{1 - \theta^2}, \text{ qui est } \neq 0 \text{ car } \theta \in]-1,0[\cup]0,1[. \end{aligned}$$

(4) D'après la qu. (1), on voit que la matrice suivante converge :

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ \theta & 1 & & \\ \theta^2 & \theta & 1 & \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \\ \theta^{n-1} & \theta^{n-2} & \dots & \theta & 1 \end{pmatrix}, \text{ qui est évidemment inversible.}$$

Ainsi, X s'obtient comme transformation linéaire inversible du vecteur U , qui est évidemment gaussien car les U_k sont \perp et de loi normale. On en déduit que X est lui aussi un vecteur gaussien.

(5) Le vecteur X étant gaussien, ses coordonnées sont \perp ssi sa matrice de covariance est diagonale.

Or on a vu à la qu. (3) que $\text{Cov}(X_n, X_{n+2}) \neq 0$ $\forall n \in \mathbb{N}_*$ donc X ne peut avoir ses coordonnées \perp .

(6) Étant donné $n \in \mathbb{N}_*$, on veut montrer que $\forall p \in \{1, 2, \dots, n\}$,

$$\mathbb{E}(X_n | \mathcal{F}_p) = \vartheta^{n-p} X_p, \text{ si } \mathcal{F}_p = \sigma(U_1, U_2, \dots, U_p).$$

• cas $p=n$: $X_n = X_p$ étant \mathcal{F}_p -mesurable, on a le résultat.

• cas $p \in \{1, \dots, n-1\}$: on a

$$\mathbb{E}(X_n | \mathcal{F}_p) = \mathbb{E}\left(\sum_{k=1}^n \vartheta^{n-k} U_k | \mathcal{F}_p\right)$$

$$= \mathbb{E}\left[\underbrace{\sum_{k=1}^p \vartheta^{n-k} U_k}_{\mathcal{F}_p\text{-mesurable}} + \underbrace{\sum_{k=p+1}^n \vartheta^{n-k} U_k}_{\perp \text{ de } \mathcal{F}_p, \text{ car } (U_k) \text{ étant } \perp}\right]$$

$$= \sum_{k=1}^p \vartheta^{n-k} U_k + \mathbb{E}\left[\sum_{k=p+1}^n \vartheta^{n-k} U_k\right]$$

$$= \vartheta^{n-p} \sum_{k=1}^p \vartheta^{p-k} U_k + 0, \text{ car } (U_k) \text{ étant centrés.}$$

$$= \vartheta^{n-p} X_p.$$

EXO. 7 TD 2

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ CM à valeurs dans \mathbb{Z} . Notons (*) l'égalité

$$\mathbb{E}_x[h(X_n)] = \mathbb{E}[h(X_{n+m}) | X_n = x], \quad \forall m, n \in \mathbb{N}.$$

Rq.: cette égalité est triviale en utilisant l'homogénéité des CM.

Notons $m(x) = \mathbb{E}_x(X_1)$ et $v(x) = \text{Var}_x(X_1) = \mathbb{E}_x(X_1^2) - \mathbb{E}_x(X_1)^2$

(1) En utilisant (*) avec $m=1$ et $h(z) = z$, on obtient
 $\mathbb{E}_x(X_2) = \mathbb{E}(X_{n+2} | X_n = x)$, c'est-à-dire le résultat désiré.

(2) Par la formule des probas. totales, on a

$$\mathbb{E}_x[X_{n+2}] = \sum_{y \in \mathbb{E}} \mathbb{E}_x(X_{n+2} | X_n = y) P_x(X_n = y)$$

$$= \sum_{y \in \mathbb{E}} m(y) P^m(x, y) = \mathbb{E}_x[m(X_n)].$$

(propriété de Markov: on oublie le x)

(3) Tout comme précédemment, on a que

$$v(x) = \mathbb{E}[X_{n+2}^2 | X_n = x] - m(x)^2.$$

D'où $\text{Var}_x(X_{n+2}) = \mathbb{E}_x(X_{n+2}^2) - \mathbb{E}_x(X_{n+2})^2$

$$\stackrel{\text{FRT}}{=} \sum_{y \in \mathbb{E}} \mathbb{E}_x[X_{n+2}^2 | X_n = y] P_x(X_n = y) - \mathbb{E}_x[m(X_n)]^2$$

$$\stackrel{\text{(prop. de Markov)}}{=} \sum_{y \in \mathbb{E}} (v(y) + m(y)^2) P^m(x, y) - \mathbb{E}_x[m(X_n)]^2$$

$$= \mathbb{E}_x[v(X_n)] + \mathbb{E}_x[m(X_n)^2] - \mathbb{E}_x[m(X_n)]^2.$$

Après final, $\text{Var}_x(X_{n+2}) = \mathbb{E}_x(\bar{u}(X_n)) + \text{Var}_x(\bar{u}(X_n))$.

(4) $(X_n)_{n \geq 0}$ est la marche aléatoire asymétrique.

$$\begin{aligned} \text{(a)} \quad u(n) &= \mathbb{E}_x(X_2) = \sum_{y \in \mathbb{E}} y \mathbb{P}(X_2=y) = (x+1) \mathbb{P}(x, x+1) + \\ &\quad (x-1) \mathbb{P}(x, x-1) \\ &= p(x+1) + q(x-1) \\ &= x + p - q. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} v(n) &= \mathbb{E}_x(X_2^2) - u(n)^2 \\ &= (x+1)^2 p + (x-1)^2 q - (x+p-q)^2 \\ &= \dots = 4pq. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{(b)} \quad \text{On a } \mathbb{E}_x(X_n) &= \mathbb{E}_x(\bar{u}(X_{n-2})) = \mathbb{E}_x(\bar{X}_{n-2} + p - q) \\ &= \mathbb{E}_x(X_{n-2}) + p - q. \quad (\text{suite arithmétique}) \end{aligned}$$

Ainsi on obtient $\mathbb{E}_x(X_n) = x + n(p - q)$.

$$\begin{aligned} \text{De même, } \text{Var}_x(X_n) &= \text{Var}_x(\bar{u}(X_{n-1})) + \mathbb{E}_x(\bar{u}(X_{n-1})) \\ &= \text{Var}_x(X_{n-2} + p - q) + 4pq \\ &= \text{Var}_x(X_{n-2}) + 4pq \quad (\text{suite arithmétique}) \end{aligned}$$

$$\text{D'où } \text{Var}_x(X_n) = 4pq \times n.$$

(c) On sait que $X_n = X_0 + \sum_{i=1}^n U_i$, où les (U_i) sont iid de loi de Rademacher asymétrique, c.à.d.

De \oplus , les (U_i) sont \perp de X_0 . $\mathbb{P}(U_i=1) = p = 1 - \mathbb{P}(U_i=-1) = 1 - q$.

$$\begin{aligned} \text{D'où } \mathbb{E}_x(X_n) &= \mathbb{E}_x\left(X_0 + \sum_{i=1}^n U_i\right) = x + \sum_{i=1}^n \mathbb{E}_x(U_i) \\ &= x + \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(U_i) \quad \text{car les } (U_i) \text{ sont } \perp \text{ de } X_0. \\ &= x + n \mathbb{E}(U_1) = x + n(p - q). \end{aligned}$$

Enfin, $\text{Var}_x (X_n) = \text{Var}_x (X_0 + \sum_{i=1}^n U_i)$

$$= \text{Var}_x (x + \sum_{i=1}^n U_i)$$

$$= \text{Var}_x \left(\sum_{i=1}^n U_i \right)$$

$$= \text{Var} \left(\sum_{i=1}^n U_i \right) \quad \text{car les } U_i \text{ sont } \perp \text{ de } X_0.$$

$$= \sum_{i=1}^n \text{Var}(U_i) \quad \text{par } \perp \text{ des } U_i$$

$$= n \text{Var}(U_1) = 4pq \times n.$$

(les U_i ont même loi)