

**TD3. Comportement asymptotique des martingales.**

**Exercice 1** a) Pour tout  $n \geq 0$ , on a :

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[Z_{n+1} | \mathcal{F}_n] &= \mathbb{E}[(Y_{n+1} - q_\alpha)^2 | \mathcal{F}_n] = \mathbb{E}[(\Delta Y_{n+1} + Y_n - q_\alpha)^2 | \mathcal{F}_n] \\ &= \mathbb{E}[(\Delta Y_{n+1})^2 | \mathcal{F}_n] + 2(Y_n - q_\alpha) \mathbb{E}[\Delta Y_{n+1} | \mathcal{F}_n] + Z_n\end{aligned}$$

Or  $\Delta Y_{n+1} = -\gamma_n (\mathbb{1}_{X_{n+1} \leq Y_n} - \alpha)$ , alors puisque  $Y_n$  est  $\mathcal{F}_n$ -mesurable et  $X_{n+1} \perp \mathcal{F}_n$  :

$$\mathbb{E}[\Delta Y_{n+1} | \mathcal{F}_n] = -\gamma_n (\mathbb{E}[\mathbb{1}_{X_{n+1} \leq Y_n} | \mathcal{F}_n] - \alpha) = -\gamma_n (F(Y_n) - \alpha)$$

Remarquons au passage que puisque  $\alpha = F(q_\alpha)$  et  $F$  est croissante (en tant que fonction de répartition), on a  $(Y_n - q_\alpha)(F(Y_n) - \alpha) \geq 0$ .

Posons  $U_0 := 0$  et pour  $n \geq 1$ ,  $U_n := \sum_{k=1}^n (\Delta Y_k)^2$ . Observons que  $U$  est un processus croissant et adapté à la filtration  $(\mathcal{F}_n)_n$ . De plus, c'est un processus borné puisque pour tout  $n \geq 1$  :

$$0 \leq U_n = \sum_{k=0}^{n-1} \gamma_k^2 (\mathbb{1}_{X_{k+1} \leq Y_k} - \alpha)^2 \leq \sum_{k=0}^{n-1} \gamma_k^2 \leq \sum_{k \geq 0} \gamma_k^2 =: \Gamma < \infty$$

Posons enfin  $W := Z - U$ . Pour tout  $n \geq 0$ , on aura alors :

$$\begin{aligned}W_n - \mathbb{E}[W_{n+1} | \mathcal{F}_n] &= \mathbb{E}[\Delta U_{n+1} | \mathcal{F}_n] - \mathbb{E}[\Delta Z_{n+1} | \mathcal{F}_n] \\ &= \mathbb{E}[(\Delta Y_{n+1})^2 | \mathcal{F}_n] - (\mathbb{E}[(\Delta Y_{n+1})^2 | \mathcal{F}_n] - 2\gamma_n (Y_n - q_\alpha)(F(Y_n) - \alpha)) \\ &= 2\gamma_n (Y_n - q_\alpha)(F(Y_n) - \alpha) \geq \gamma_n (Y_n - q_\alpha)(F(Y_n) - \alpha) \geq 0\end{aligned}$$

Le processus  $W$  ainsi défini est donc une sur-martingale.

b) Puisque  $Z_n$  est positif et que  $U_n \leq \Gamma$  pour tout  $n$ , on a  $W_n \geq -\Gamma$  ou encore  $W_n + \Gamma \geq 0$  quel que soit  $n$ . La sur-martingale  $(W_n + \Gamma)_n$  est donc positive, ce qui assure qu'il existe une variable aléatoire  $W_\infty$  vérifiant  $W_n + \Gamma \rightarrow W_\infty + \Gamma$  p.s., i.e.  $W_n \rightarrow W_\infty$ . De plus :

$$-\Gamma \leq \mathbb{E}[W_\infty] = \mathbb{E}[\liminf W_n] \stackrel{\text{Fatou}}{\leq} \liminf \mathbb{E}[W_n] \leq \mathbb{E}[W_0] = (Y_0 - q_\alpha)^2$$

c) La dernière inégalité obtenue à la question a) assure que pour tout  $n \geq 1$  :

$$\begin{aligned}0 &\leq \sum_{k=0}^n \gamma_k (Y_k - q_\alpha)(F(Y_k) - \alpha) \leq -\sum_{k=0}^n \mathbb{E}[\Delta W_{k+1} | \mathcal{F}_k] \\ \text{d'où } 0 &\leq \mathbb{E}\left[\sum_{k=0}^n \gamma_k (Y_k - q_\alpha)(F(Y_k) - \alpha)\right] \leq -\mathbb{E}[W_{n+1} - W_0] \leq \Gamma + (Y_0 - q_\alpha)^2 \\ \text{et donc } 0 &\leq \mathbb{E}\left[\sum_{n \geq 0} \gamma_n (Y_n - q_\alpha)(F(Y_n) - \alpha)\right] \leq \Gamma + (Y_0 - q_\alpha)^2 < \infty\end{aligned}$$

De ce fait, la série  $\sum_{n \geq 0} \gamma_n (Y_n - q_\alpha)(F(Y_n) - \alpha)$  converge p.s. et dans  $L^1$ .

Rappelons que  $U$  est un processus croissant et borné, ainsi en notant  $U_\infty := \sup_n U_n$ , on a  $U_\infty \leq \Gamma$  et  $U_n \uparrow U_\infty$  p.s. (et dans  $L^1$  par convergence monotone). De ce fait,  $Z_n = W_n + U_n \rightarrow W_\infty + U_\infty =: Z_\infty$  p.s..

Notons, pour tout  $k \geq 1$ ,  $A_k := \{Z_\infty \geq 1/k^2\}$ . Sur  $A_k$ , on aura alors  $\liminf |Y_n - q_\alpha| \geq 1/k$ , ce qui assure, vu que  $q_\alpha$  est l'unique solution de  $F(q) = \alpha$ , qu'il existe  $\varepsilon_k > 0$  tel que  $\liminf |F(Y_n) - \alpha| \geq \varepsilon_k$ . Ainsi sur  $A_k$ ,  $\liminf (Y_n - q_\alpha)(F(Y_n) - \alpha) \geq \varepsilon_k/k > 0$ , et la série  $\sum_{n \geq 0} \gamma_n (Y_n - q_\alpha)(F(Y_n) - \alpha)$  aura alors le même comportement que  $\sum_{n \geq 0} \gamma_n$  qui diverge. De ce fait,  $\mathbb{P}[A_k] = 0$  quel que soit  $k \geq 1$ . Observons enfin que :

$$\mathbb{P}[Z_\infty > 0] = \mathbb{P}\left[\bigcup_{k \geq 1} A_k\right] \leq \sum_{k \geq 1} \mathbb{P}[A_k] = 0$$

D'où  $Z_\infty = 0$  p.s., et donc  $Y_n \rightarrow q_\alpha$  p.s..

**Exercice 2** a) Pour tout  $n \geq 1$  :

- $$\begin{aligned} M_n &= \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{i,j} X_i X_j - \sum_{i=1}^n a_{i,i} \\ &= \sum_{1 \leq i < j \leq n} (a_{i,j} X_i X_j + a_{j,i} X_j X_i) + \sum_{i=1}^n (a_{i,i} X_i^2 - a_{i,i}) \\ &= 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{i,j} X_i X_j + \sum_{i=1}^n a_{i,i} (X_i^2 - 1) = 2U_n + V_n \end{aligned}$$
- $$\begin{aligned} \mathbb{E}[\Delta U_{n+1} | \mathcal{F}_n] &= \mathbb{E}\left[\sum_{j=1}^n a_{n+1,j} X_{n+1} X_j \mid \mathcal{F}_n\right] = \sum_{j=1}^n a_{n+1,j} X_j \mathbb{E}[X_{n+1} | \mathcal{F}_n] \\ &= \sum_{j=1}^n a_{n+1,j} X_j \mathbb{E}[X_{n+1}] = 0 \end{aligned}$$
- $$\mathbb{E}[\Delta V_{n+1} | \mathcal{F}_n] = \mathbb{E}\left[a_{n+1,n+1} (X_{n+1}^2 - 1) \mid \mathcal{F}_n\right] = a_{n+1,n+1} (\mathbb{E}[X_{n+1}^2] - 1) = 0$$
- $$\mathbb{E}[\Delta M_{n+1} | \mathcal{F}_n] = 2\mathbb{E}[\Delta U_{n+1} | \mathcal{F}_n] + \mathbb{E}[\Delta V_{n+1} | \mathcal{F}_n] = 0$$

De ce fait, les processus adaptés et intégrables  $U$ ,  $V$  et  $M$  sont bien des martingales.

b) Si  $i \neq j$ , puisque  $X_i \perp X_j$ , on a  $\mathbb{E}[(X_i X_j)^2] = \mathbb{E}[X_i^2] \mathbb{E}[X_j^2] = 1$ . Ainsi, en tant que combinaison linéaire de v.a. elles-mêmes dans  $L^2$ ,  $U_n \in L^2$  pour tout  $n \geq 0$ . Puisque le processus  $U$  est une martingale dans  $L^2$ , la famille  $(\Delta U_n)_n$  de ses incréments est orthogonale pour le produit scalaire de  $L^2$ , d'où, puisque  $U_0 = 0$ ,  $\mathbb{E}[U_n^2] = \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[(\Delta U_k)^2]$ . Or on a :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[(\Delta U_k)^2] &= \mathbb{E}\left[\left(\sum_{i=1}^{k-1} a_{k,i} X_k X_i\right)^2\right] = \sum_{i=1}^{k-1} \sum_{j=1}^{k-1} a_{k,i} a_{k,j} \mathbb{E}[X_i X_j] \\ &= \sum_{i=1}^{k-1} a_{k,i}^2 \quad (\text{car } \mathbb{E}[X_i X_j] = \mathbb{1}_{i=j}) \end{aligned}$$

d'où 
$$\sup_{n \geq 0} \mathbb{E}[U_n^2] = \sup_{n \geq 0} \sum_{k=1}^n \sum_{i=1}^{k-1} a_{k,i}^2 \leq \sum_{i,j \geq 1} a_{i,j}^2 = C < \infty$$

De même, puisque  $X_n \in L^4$ ,  $V_n$  est une combinaison linéaire de v.a. de  $L^2$  d'où  $V_n \in L^2$  et donc, puisque  $V$  est une martingale et  $V_0 = 0$ ,  $\mathbb{E}[V_n^2] = \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[(\Delta V_k)^2]$ . Enfin, observons que :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[(\Delta V_k)^2] &= \mathbb{E}\left[a_{k,k}^2 (X_k^2 - 1)^2\right] = a_{k,k}^2 \text{Var}(X_k^2) = a_{k,k}^2 \text{Var}(X_1^2) \end{aligned}$$

d'où 
$$\sup_{n \geq 0} \mathbb{E}[V_n^2] = \sup_{n \geq 0} \text{Var}(X_1^2) \sum_{k=1}^n a_{k,k}^2 \leq \text{Var}(X_1^2) \sum_{i,j \geq 1} a_{i,j}^2 = \text{Var}(X_1^2) C < \infty$$

- c) Les deux martingales  $U$  et  $V$  étant bornées dans  $L^2$ , il existe deux v.a.  $U_\infty$  et  $V_\infty$  dans  $L^2$  telles que  $U_n \rightarrow U_\infty$  et  $V_n \rightarrow V_\infty$  p.s. et dans  $L^2$ . De ce fait,  $M_n \rightarrow 2U_\infty + V_\infty =: M_\infty$  p.s. et dans  $L^2$ .
- d) La convergence  $L^2$  implique la convergence des espérances et des espérances des carrés. On aura donc  $0 = \mathbb{E}[M_0] = \mathbb{E}[M_n] \rightarrow \mathbb{E}[M_\infty]$ , d'où  $\mathbb{E}[M_\infty] = 0$ , ainsi que  $\text{Var}(M_n) = \mathbb{E}[M_n^2] \rightarrow \mathbb{E}[M_\infty^2] = \text{Var}(M_\infty)$ .

**Exercice 3** a) Observons que pour tout  $n \geq 0$  :

$$\mathbb{P}[S_{n+1} = S_n + 1 | \mathcal{F}_n] = X_n \quad \text{et} \quad \mathbb{P}[S_{n+1} = S_n | \mathcal{F}_n] = 1 - X_n$$

De ce fait :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_{n+1} | \mathcal{F}_n] &= \frac{1}{n+3} \mathbb{E}[S_{n+1} | \mathcal{F}_n] = \frac{1}{n+3} [(S_n + 1)X_n + S_n(1 - X_n)] \\ &= \frac{X_n + S_n}{n+3} = \frac{X_n + (n+2)X_n}{n+3} = X_n \end{aligned}$$

Ce qui prouve que  $X$  est une martingale.

b) Quel que soit  $n \geq 0$ , on a  $0 \leq X_n \leq 1$ , donc le processus  $X$  est borné p.s. (i.e. dans  $L^\infty$ ). De ce fait, il existe  $X_\infty \in L^\infty$  vérifiant  $X_n \rightarrow X_\infty$  p.s. et dans  $L^1$ .

Autrement, on peut remarquer que  $X$  est une (sur-) martingale positive ce qui assure l'existence d'une v.a.  $X_\infty$  telle que  $X_n \rightarrow X_\infty$  p.s.. Puisqu'en plus  $\sup_n |X_n| \leq 1 \in L^1$ , le théorème de convergence dominée nous donne  $X_n \rightarrow X_\infty$  dans  $L^1$ .

c) Soit  $n \geq 0$ , alors :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[Z_{n+1}^{(k)} | \mathcal{F}_n] &= \mathbb{E}\left[\prod_{i=0}^{k-1} \frac{S_{n+1} + i}{n+3+i} \middle| \mathcal{F}_n\right] = \prod_{i=0}^{k-1} \frac{S_n + 1 + i}{n+3+i} \times \frac{S_n}{n+2} + \prod_{i=0}^{k-1} \frac{S_n + i}{n+3+i} \times \frac{n+2-S_n}{n+2} \\ &= \prod_{i=0}^{k-1} \frac{S_n + i}{n+2+i} \times \frac{S_n + k}{n+k+2} + \prod_{i=0}^{k-1} \frac{S_n + i}{n+2+i} \times \frac{n+2-S_n}{n+k+2} \\ &= Z_n^{(k)} \times \frac{S_n + k + n + 2 - S_n}{n+k+2} = Z_n^{(k)} \end{aligned}$$

Le processus  $Z^{(k)}$  est donc une martingale, ce qui assure que pour tout  $n \geq 0$  :

$$\mathbb{E}[Z_n^{(k)}] = \mathbb{E}[Z_0^{(k)}] = \mathbb{E}\left[\prod_{i=0}^{k-1} \frac{S_0 + i}{0+2+i}\right] = \prod_{i=0}^{k-1} \frac{1+i}{2+i} = \frac{1}{k+1}$$

d) Observons que pour tout  $i \geq 0$ , comme  $S_n \rightarrow \infty$  p.s.:

$$\frac{S_n + i}{n+2+i} = \frac{S_n + i}{S_n} \frac{n+2}{n+2+i} \frac{S_n}{n+2} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{p.s.}} X_\infty$$

$\downarrow \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 1$      $\downarrow \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 1$      $\parallel \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} X_n$

De ce fait,  $Z_n^{(k)} \rightarrow X_\infty^k$  p.s., or comme on a  $0 \leq Z_n^{(k)} \leq 1$ , le théorème de convergence dominée assure que cette convergence a aussi lieu dans  $L^1$  (on peut aussi dire que la martingale  $Z^{(k)}$  est bornée p.s. et va donc converger p.s. et dans  $L^1$ ). En particulier, on a la convergence des espérances, i.e.  $\mathbb{E}[X_\infty^k] = \lim \mathbb{E}[Z_n^{(k)}] = 1/(k+1)$ .

e) La variable  $X_\infty$  étant bornée dans  $L^\infty$ , on a  $X_\infty \in L^p$  pour tout  $p \geq 1$ . Sa fonction caractéristique est alors développable en série entière autour de 0 et vérifie pour  $|t| \leq 1$  :

$$\begin{aligned} \varphi_{X_\infty}(t) &:= \mathbb{E}[e^{itX_\infty}] = 1 + \sum_{n \geq 1} \frac{\mathbb{E}[X_\infty^n]}{n!} (it)^n = \sum_{n \geq 0} \frac{(it)^n}{(n+1)!} = \frac{e^{it} - 1}{it} \\ &= \int_0^1 e^{itu} du = \mathbb{E}[e^{itU}] = \varphi_U(t) \quad \text{avec } U \sim \mathcal{U}([0, 1]) \end{aligned}$$

La loi d'une v.a. réelle étant caractérisée par sa fonction caractéristique, on en déduit que  $X_\infty \sim \mathcal{U}([0, 1])$ .

**Exercice 4** a) On a  $X_{n+1} = X_n Y_{n+1}$  et puisque  $Y_{n+1} \perp \mathcal{F}_n$ , on a  $\mathbb{E}[X_{n+1} | \mathcal{F}_n] = X_n \mathbb{E}[Y_{n+1}] = X_n$  quel que soit  $n \geq 0$ , d'où  $X$  est une martingale qui est de plus positive, ce qui assure l'existence d'une v.a.  $X_\infty$  telle que  $X_n \rightarrow X_\infty$  p.s..

b) Pour tout  $n \geq 1$ , p.s. on a  $\log \delta \leq \log Y_n \leq Y_n$  d'où  $\log Y_n \in L^1$ . La fonction  $\log$  étant strictement concave, l'inégalité de Jensen nous donne  $\mathbb{E}[\log Y_n] \leq \log \mathbb{E}[Y_n] = 0$  avec égalité s.s.i.  $Y_n = 1$  p.s.. Hormis ce cas dégénéré, on a donc bien  $\mathbb{E}[\log Y_n] < 0$ .

La fonction  $\log$  est continue donc p.s. on a  $\log X_n \rightarrow \log X_\infty$  (qui est éventuellement égale à  $-\infty$ ). Observons de plus que  $(\log X_n)/n = 1/n \sum_{k=1}^n \log Y_k$  et comme la suite de v.a. intégrables  $(\log Y_n)_n$  est i.i.d., on est en mesure d'appliquer la loi forte des grands nombres et on obtient  $(\log X_n)/n \rightarrow \mathbb{E}[\log Y_1] < 0$  p.s. et dans  $L^1$ . De ce fait, il existe  $\varepsilon > 0$  tel que  $\mathbb{E}[\log Y_1] < -\varepsilon$  ainsi qu'une v.a.  $N$  vérifiant p.s.  $N < \infty$  et  $\sup_{n \geq N} (\log X_n)/n \leq -\varepsilon$ . Alors pour tout  $n \geq N$  on aura  $\log X_n \leq -n\varepsilon$  d'où  $\log X_\infty = \limsup \log X_n \leq \limsup -n\varepsilon = -\infty$  p.s., ce qui assure que  $X_\infty = 0$  p.s..

c) On suppose dorénavant que  $\mathbb{P}[Y_1 = 1] < 1$ . Fixons  $n \geq 1$  et observons que  $\log(\delta \vee Y_n) \downarrow \log Y_n$  p.s. quand  $\delta \downarrow 0$ . Le théorème de convergence monotone assure alors que (avec la notation  $x_- = |x| \mathbb{1}_{x \leq 0}$ ) :

$$\lim_{\delta \downarrow 0} \uparrow \mathbb{E}[(\log(\delta \vee Y_n))_-] = \mathbb{E}[(\log Y_n)_-] \in [0, \infty]$$

Il y a alors deux cas possibles :

— Soit  $\mathbb{E}[(\log Y_n)_-] < \infty$ , alors  $\log Y_n \in L^1$  et pour  $\delta < 1$  :

$$\mathbb{E}[\log(\delta \vee Y_n)] = \mathbb{E}[\log_+ Y_n] - \mathbb{E}[(\log(\delta \vee Y_n))_-] \underset{\delta \downarrow 0}{\downarrow} \underset{\text{Jensen}}{\mathbb{E}[\log Y_n]} < 0$$

On pourra donc trouver  $\delta > 0$  tel que  $\mathbb{E}[\log(\delta \vee Y_n)] < 0$ .

— Sinon  $\mathbb{E}[(\log Y_n)_-] = \infty$ , et alors, en remarquant que  $0 \leq \mathbb{E}[\log_+ Y_n] = \mathbb{E}[(\log Y_n) \vee 0] \leq \mathbb{E}[Y_n] < \infty$ , on en déduit qu'il existe  $\delta > 0$  vérifiant  $\mathbb{E}[(\log(\delta \vee Y_n)) \wedge 0] < -\mathbb{E}[\log_+ Y_n]$ . On aura alors :

$$\mathbb{E}[\log(\delta \vee Y_n)] = \mathbb{E}[(\log(\delta \vee Y_n))_-] + \mathbb{E}[\log_+ Y_n] < 0$$

Fixons à présent un tel  $\delta > 0$  et notons  $Z_n := \delta \vee Y_n$  pour tout  $n \geq 1$ . Notons aussi  $W_n := \prod_{k=1}^n Z_k$  et remarquons que puisque  $Y_k \leq Z_k$ , on a  $X_n \leq W_n$ . Avec des arguments similaires à ceux utilisés dans les questions précédentes, on montre facilement que  $(\log W_n)/n \rightarrow \mathbb{E}[\log Z_1] < 0$  puis que  $\log X_\infty = \limsup \log X_n \leq \limsup \log W_n = -\infty$  p.s., ce qui assure que  $X_\infty = 0$  p.s..

d) La martingale  $X$  est bornée dans  $L^1$ , en effet,  $\sup_{n \geq 1} \mathbb{E}[|X_n|] = \sup_n \mathbb{E}[X_n] = 1 < \infty$ . On est donc dans les conditions d'application de théorème de convergence de Doob et on a bien l'existence d'une v.a.  $X_\infty$  telle que  $X_n \rightarrow X_\infty$  p.s., mais vu que  $\mathbb{E}[X_n] = 1 \neq 0 = \mathbb{E}[X_\infty]$ , on n'a pas convergence dans  $L^1$ .

**Exercice 5** a) Clairement, puisque  $\mathcal{F}_n \subset \mathcal{F}_{n+1}$ , on a  $\mathbb{E}[X_{n+1} | \mathcal{F}_n] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[X | \mathcal{F}_{n+1}] | \mathcal{F}_n] = \mathbb{E}[X | \mathcal{F}_n] = X_n$  d'où  $(X_n)_n$  est bien une martingale. De plus, en utilisant l'inégalité de Jensen conditionnelle, on obtient :

$$\mathbb{E}[X_n^2] = \mathbb{E}[(\mathbb{E}[X | \mathcal{F}_n])^2] \leq \mathbb{E}[\mathbb{E}[X^2 | \mathcal{F}_n]] = \mathbb{E}[X^2] = 1$$

Ceci assure que la martingale  $(X_n)_n$  est bornée dans  $L^2$ .

b) En tant que martingale bornée dans  $L^2$ , le processus  $(X_n)_n$  va converger p.s. et dans  $L^2$  vers une v.a.  $X_\infty \in L^2$ .

c) Pour  $n \geq i \geq 1$ , on a :

$$\begin{aligned} Z_n &= X - \frac{1}{1 + \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2}} \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2} Y_k = X - \frac{1}{1 + \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2}} \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2} (X + \xi_k) \\ &= \frac{1}{1 + \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2}} [X - \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2} \xi_k] \end{aligned}$$

d'où  $\mathbb{E}[Z_n Y_i] = \mathbb{E}[Z_n X] + \mathbb{E}[Z_n \xi_i]$  or  $X, \xi_1, \dots, \xi_n$  sont indépendants et centrés

$$= \frac{\mathbb{E}[X^2] - \varepsilon_i^{-2} \mathbb{E}[\xi_i^2]}{1 + \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2}} = \frac{1 - \varepsilon_i^{-2} \varepsilon_i^2}{1 + \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2}} = 0$$

d) Les v.a.  $X, \xi_1, \dots, \xi_n$  étant gaussiennes et indépendantes,  $(X, \xi_1, \dots, \xi_n)$  est un vecteur gaussien. En tant que transformation linéaire de ce dernier,  $(Z_n, Y_1, \dots, Y_n)$  est lui aussi un vecteur gaussien. De ce fait et puisque  $\mathbb{E}[Z_n Y_i] = \text{Cov}(Z_n, Y_i) = 0$  quel que soit  $i = 1, \dots, n$ , on a bien  $Z_n \perp (Y_1, \dots, Y_n)$ .

Remarquons que la v.a.  $X - Z_n$  est une transformation linéaire du vecteur gaussien  $(Y_1, \dots, Y_n)$  et est donc  $\mathcal{F}_n$  mesurable. De plus, comme on l'a vu dans l'exercice 11 du TD1,  $\mathbb{E}[X | \mathcal{F}_n]$  est l'unique v.a. obtenue comme transformation linéaire de  $(Y_1, \dots, Y_n)$  qui vérifie pour tout  $i = 1, \dots, n$ ,  $\text{Cov}(\mathbb{E}[X | \mathcal{F}_n], Y_i) = \text{Cov}(X, Y_i)$ . Or on a :

$$\text{Cov}(X - Z_n, Y_i) = \text{Cov}(X, Y_i) - \text{Cov}(Z_n, Y_i) = \text{Cov}(X, Y_i)$$

On a donc  $\mathbb{E}[X | \mathcal{F}_n] = X - Z_n$ .

e) Pour tout  $n \geq 1$ , puisque les v.a.  $X, \xi_1, \dots, \xi_n$  sont indépendantes et centrées, on a :

$$\mathbb{E}[(X - X_n)^2] = \mathbb{E}[Z_n^2] = \frac{1}{\left[1 + \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2}\right]^2} \left(\mathbb{E}[X^2] + \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-4} \mathbb{E}[\xi_k^2]\right) = \frac{1}{1 + \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2}}$$

Alors :

$$\begin{aligned} X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2} X &\iff \mathbb{E}[(X - X_n)^2] = \mathbb{E}[Z_n^2] = \frac{1}{1 + \sum_{k=1}^n \varepsilon_k^{-2}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0 \\ &\iff \sum_{n \geq 1} \varepsilon_n^{-2} = +\infty \end{aligned}$$