

Exo 3

Rappel $(E_x(b, \sigma))$:

$$\forall t \geq 0 \quad X_t = x + \int_0^t \sigma(X_s) dB_s + \int_0^t b(X_s) ds$$

 $(H) : b, \sigma$
globalement
Lipschitz
X l'unique solution de $E_x(b, \sigma)$ y ————— de $E_y(b, \sigma)$ avec $(H) \quad x < y$

$$U_t = \int_0^t \frac{\sigma(X_s) - \sigma(Y_s)}{X_s - Y_s} \mathbb{1}_{\{X_s \neq Y_s\}} dB_s + \int_0^t \frac{b(X_s) - b(Y_s)}{X_s - Y_s} \mathbb{1}_{\{X_s \neq Y_s\}} ds$$

On a vu (1) U bien défini

$$(2) \quad X_t - Y_t \stackrel{(*)}{=} (x - y) \exp \left[U_t - \frac{1}{2} \int_0^t \left(\frac{\sigma(X_s) - \sigma(Y_s)}{X_s - Y_s} \right)^2 \mathbb{1}_{\{X_s \neq Y_s\}} ds \right]$$

on a montré $(*)$ en vérifiant que les 2 processus étaient solutions

$$\text{de } dL_t = L_t dU_t, \quad L_0 = x - y$$

qui possède une unique solution forte.

(3) immédiat grâce au fait que $\exp(\dots) > 0$ p.s. $\forall t \geq 0$.et donc $\text{sgn}(X_t - Y_t) = \text{sgn}(x - y) \quad \forall t \geq 0$ p.s.,

$$\left(\text{avec } \text{sgn}(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{si } x = 0 \\ -1 & \text{si } x < 0. \end{cases} \right)$$

(4) $(H) \exists y_1 < y_2$ avec $\sigma(y_1) = \sigma(y_2) = 0$, $b(y) = 0$
 $\sigma(y) > 0 \quad \forall y \in]y_1, y_2[\quad \forall y \in]y_1, y_2[$

Rq: $y_t^1 \equiv y_1 \quad \forall t \geq 0$ est la solution de $E_{y_1}(b, \sigma)$
 $y_t^2 \equiv y_2 \quad \forall t \geq 0$ ————— $E_{y_2}(b, \sigma)$.

donc d'après (3) si X est solution de $E_x(b, \sigma)$ avec $x \in]y_1, y_2[$ alors $y_t^1 < X_t < y_t^2 \quad \forall t \geq 0$, p.s.

$$\varphi(X_t) = (X_t - y_1)(y_2 - X_t), \quad dX_t = \sigma(X_t) dB_t \quad \text{cf } b(X_t) = 0 \quad \forall t \geq 0.$$

$$I(\varphi): \quad d\varphi(X_t) = \underbrace{\sigma(X_t) [y_1 + y_2 - 2X_t]}_{(*)} dB_t - \sigma^2(X_t) dt$$

 $(*) \in M^2$ car X reste dans le compact $[y_1, y_2]$ et σ est C^0

Donc $\int_0^t \sigma(X_s)(y_1 + y_2 - 2X_s) dB_s$ est une (vraie) martingale

et on obtient $\mathbb{E}_x[\varphi(X_t)] = \varphi(x) - \mathbb{E}_x\left[\int_0^t \sigma^2(X_s) ds\right]$.

donc $\mathbb{E}_x[\varphi(X_t)]$ est \searrow , et ≥ 0 car $\varphi(X_t) > 0 \forall t \geq 0$.

Cel $(\mathbb{E}_x(\varphi(X_t)))_{t \geq 0}$ converge.

(4) $\sigma^2(\cdot)$ est minorée par $c_\varepsilon > 0$ sur $[y_1 + \varepsilon, y_2 - \varepsilon]$
et est majorée par C sur $[y_1, y_2]$.

Le fait que σ soit majorée garantit que X met un certain tps, en partant de $x_0 \in [y_1 + 2\varepsilon, y_2 - 2\varepsilon]$ à atteindre $[y_1, y_1 + \varepsilon] \cup [y_2 - \varepsilon, y_2]$ (disons en τ_ε)

Preuve: $(X_t - x_0)^2 - \int_0^t \sigma^2(X_s) ds$ est une mart
ce qui entraîne $t \geq 0$

$$\forall x_0 \in [y_1 + 2\varepsilon, y_2 - 2\varepsilon] \quad \mathbb{E}_{x_0}(\tau_\varepsilon) \geq \frac{\varepsilon^2}{C} > 0$$

on a donc $\inf_{x_0 \in [y_1 + 2\varepsilon, y_2 - 2\varepsilon]} \mathbb{P}_{x_0}(X_u \in (y_1 + \varepsilon, y_2 - \varepsilon) \forall u \leq \varepsilon^4) =: \delta(\varepsilon) > 0$.

Supposons alors par l'absurde qu'il existe, pour X issu de x une suite de tps (p.2 aléatoires) $(\tau_n)_{n \geq 0}$

avec $\bullet \tau_n \leq \tau_{n+1} - \varepsilon^4$

$\bullet X_{\tau_n} \in [y_1 + 2\varepsilon, y_2 - 2\varepsilon]$

Alors $\mathbb{E}_x \left[\int_{\tau_n}^{\tau_n + \varepsilon^4} \sigma^2(X_s) ds \right] \geq c_\varepsilon \delta(\varepsilon) \varepsilon^4 = \delta'(\varepsilon) > 0$

et donc $\mathbb{E}_x \left[\int_0^t \sigma^2(X_s) ds \right]$ diverge lorsque $t \rightarrow \infty$.

Impossible d'après (3).

Cel: $X_\infty \in (y_1, y_2)$ et $\hat{c} X_t$ martingale,

$$\mathbb{P}_x(X_\infty = y_1) = \frac{y_2 - x}{y_2 - y_1}$$

$$\mathbb{P}_x(X_\infty = y_2) = \frac{x - y_1}{y_2 - y_1}$$

Exo 8 : $R_t = a + \int_0^t \frac{\alpha}{2R_s} ds + B_t \quad (E_a(\alpha))$

(1) $V_t = \sum_{i=1}^n (B_t^i)^2 \quad r_t = \sqrt{V_t}$

$db_t = \frac{1}{r_t} B_t \cdot dB_t$ $(b_t)_{t \geq 0}$ martingale C^0

bornée de EM²

$d\langle b \rangle_t = \frac{1}{r_t^2} \left(\sum_{i=1}^n (B_t^i)^2 \right) dt = dt$

d'après Lévy, $(b_t)_{t \geq 0}$ est un MB unidimensionnel.

$dV_t^{(It^0)} = 2 \sum_{i=1}^n B_t^i dB_t^i + m dt = 2r_t db_t + m dt$
 $= 2\sqrt{V_t} db_t + m dt$

$dr_t = d\sqrt{V_t}^{(It^0)} = \frac{1}{2\sqrt{V_t}} dV_t - \frac{1}{8\sqrt{V_t}^3} d\langle V \rangle_t$

$= \frac{1}{2r_t} [2\sqrt{V_t} db_t + m dt] - \frac{1}{8r_t^3} 4r_t^2 dt$

$= db_t + \frac{m-1}{2r_t} dt$

i.e $(r_t)_{t \geq 0}$ est solution de $E_x(m-1)$.

(2) $\mathcal{E} = \inf \{ t \geq 0 : X_t \leq 0 \}$, X_t solution de $E_a(\alpha)$

(pour $t < \mathcal{E}$) :
 que pour qu'on puisse définir $X_t^{-\alpha}, X_t^{-\alpha-1}$

$d(X_t^{1-\alpha}) = (1-\alpha) X_t^{-\alpha} dX_t + \frac{(1-\alpha)(-\alpha)}{2} X_t^{-\alpha-1} d\langle X \rangle_t$
 $= (1-\alpha) X_t^{-\alpha} dB_t + \frac{(1-\alpha)\alpha}{2} X_t^{-\alpha} dt - \frac{(1-\alpha)\alpha}{2} X_t^{-\alpha-1} dt$

et donc $(X_{t \wedge \mathcal{E}}^{1-\alpha})_{t \geq 0}$ est une martingale locale

si on l'arrête en $\tau_{\mathcal{E}}$ elle est bornée,

donc c'est une vraie martingale VI.

$\forall t \geq 0, \mathbb{E}_a[X_{t \wedge \tau_{\mathcal{E}}}^{1-\alpha}] = a^{1-\alpha}$ donc $\mathbb{E}_a(X_{t \wedge \tau_{\mathcal{E}}}^{1-\alpha}) \geq a^{1-\alpha} \mathbb{P}_a(\tau_{\mathcal{E}} \leq t)$
 ce qui donne : $\mathbb{P}_a(\tau_{\mathcal{E}} < \infty) \leq \left(\frac{E}{a}\right)^{\alpha-1} a^{1-\alpha} \mathbb{P}_a(\tau_{\mathcal{E}} < \infty)$

donc si $\alpha > 1$ $\zeta = \infty$ p.s. (le proc. n'atteint jamais 0, p.s.)

Note si $\alpha = 1$ X_t et $\|B_t\|$ où B est de dimension 2 | cas critique
 et $\mathbb{P}(\tau_\varepsilon < \infty) = 1 \quad \forall \varepsilon > 0$!
 mais $\zeta = \infty$ p.s.

(3) $\exists!$ solution forte de l'EDS
 les 2 solutions coïncident jusqu'à p^ε , et ensuite ne bougent plus!

(4) $\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \zeta^\varepsilon \rightarrow \infty$ p.s d'après (2)

et les solutions coïncident jusque là

• Précisément, si $\varepsilon_1 > \varepsilon_2 > 0$ V^{ε_1} et V^{ε_2} coïncident jusqu'à ζ^{ε_1}

• $\zeta^\varepsilon \rightarrow \infty$ avec ε

donc $R_t = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} V_t^\varepsilon$ est bien définie $\forall t \geq 0$.
 et est solution de $E_\alpha(\alpha)$.

Exo 7 : (1) $dX_t = -\frac{1}{2} X_t ds - Y_t dB_t$
 $dy_t = -\frac{1}{2} Y_t ds + X_t dB_t$

i.e. $d \begin{pmatrix} X \\ y \end{pmatrix}_t = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_t \\ y_t \end{pmatrix} dB_t + \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_t \\ y_t \end{pmatrix} dt$

et on est bien sur les hyp du thm d'3!

(2) $d(X_t^2 + y_t^2) = 2X_t dX_t + 2y_t dy_t + d\langle X \rangle_t + d\langle y \rangle_t$
 $= -X_t^2 dt - y_t^2 dt + y_t^2 dt + X_t^2 dt = 0$.

i.e. $X_t^2 + y_t^2 = x_0^2 + y_0^2 = 1$ par hyp.

(3) $dX_t = d \cos(\theta_t) = -y_t d\theta_t - \frac{1}{2} X_t dt$
 $dy_t = d \sin(\theta_t) = X_t d\theta_t - \frac{1}{2} y_t dt$

d'au $d\theta_t = dB_t$ $\theta_0 = 0$
 et donc $\theta_t = B_t$.

Pb 2011 1. (a) L'équation est de la forme $dX_t = \sigma(t, X_t) dB_t + b(t, X_t) dt$
 avec $\sigma(t, x) = 1 \quad \forall (t, x)$
 $b(t, x) = -a(t)x$

Puisque $a(\cdot)$ est C^0 et que $\lim_{t \rightarrow \infty} a(t) = \alpha$

$$\exists M = \sup_{t \geq 0} |a(t)|.$$

et donc $|b(t, x) - b(t, y)| \leq M|x - y|$.

Donc $b(\cdot)$ et $\sigma(\cdot)$ sont globalement Lipschitz $\frac{1}{2}$ var.
 et on conclut d'après le thm d'∃! que :

il existe une unique solution forte de l'équation
 $X_0 = x_0 \quad dX_t = dB_t - a(t)X_t dt$

lorsque $a(t) = \alpha \quad \forall t \geq 0$ on reconnaît Ornstein-Uhlenbeck.

$$(b) d(e^{A(t)} X_t) = a(t) e^{A(t)} X_t dt + e^{A(t)} dB_t - a(t) X_t e^{A(t)} dt$$

$$\text{i.e. } e^{A(t)} X_t = x_0 + \int_0^t e^{A(s)} dB_s$$

$$X_t = x_0 e^{-A(t)} + \int_0^t e^{A(s)-A(t)} dB_s$$

• Par ailleurs, $e^{A(s)-A(t)} X_s + \int_s^t e^{A(r)-A(t)} dB_r$
 $= e^{A(s)-A(t)} \left[x_0 e^{-A(s)} + \int_0^s e^{A(r)-A(s)} dB_r \right] + \int_s^t e^{A(r)-A(t)} dB_r$
 $= X_t$

• (ou (+ simple)) $e^{A(t)} X_t = e^{A(s)} X_s + \int_s^t e^{A(r)} dB_r$. (car $d(e^{A(t)} X_t) = e^{A(t)} dB_t$)
 d'où l'expression de X_t .

(c) $(e^{A(s)-A(t)})_{0 \leq s \leq t}$ est déterministe.
 d'après la déf de l'intégrale de Wiener, $(X_t)_{t \geq 0}$ est donc un proc. gaussien.

$$m(t) = e^{-A(t)} x_0, \quad \Gamma(t) = \int_0^t e^{2(A(s)-A(t))} ds \quad (\text{prop. isométrie})$$

$$\text{Pour } s \leq t: \Gamma(s, t) = \text{cov}(X_s, X_t) \stackrel{(b)}{=} e^{A(s)-A(t)} \Gamma(s, s)$$

$$= e^{A(s)-A(t)} \int_0^s e^{2(A(n)-A(s))} dn$$

$$\text{d'où } \Gamma(s, t) = \int_0^{s \wedge t} e^{2A(n) - A(s) - A(t)} dn$$

Notons que $A(t) \sim \alpha t$ avec $\alpha > 0$ donc $e^{-A(t)} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0$

i.e. $m(t) \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0$

D'autre part, $\int_0^{t/2} e^{2(A(s)-A(t))} ds \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0$

et donc $\int_0^t e^{2(A(s)-A(t))} ds \sim \int_0^t e^{2\alpha(t-s)} ds$

$$\xrightarrow{t \rightarrow \infty} \frac{1}{2\alpha}$$

$$(2)(a) M_t(s) = \mathbb{E}[f(X_t) | \mathcal{F}_s]$$

f étant bornée, $f(X_t) \in \mathbb{L}^2$

et donc on a affaire à une martingale fermée, U.I.

$$M_t(0) = \mathbb{E}[f(X_t) | \mathcal{F}_0] = \mathbb{E}[f(X_t)]$$

car \mathcal{F}_0 est triviale

$$(b) P_{s,t}(g)(x) = \mathbb{E} \left[g \left(e^{A(s)-A(t)} x + K(s,t)^{1/2} \xi \right) \right]$$

$$\text{où } K(s,t) = \int_s^t e^{2(A(n)-A(t))} dn$$

$$M_t(s) = \mathbb{E} \left[f \left(\underbrace{e^{-A(t)} x_0 + \int_0^s e^{A(n)-A(t)} dB_n}_{=: y_s, \mathcal{F}_s - \text{m}} + \underbrace{\int_s^t e^{A(n)-A(t)} dB_n}_{\mathbb{1} \mathcal{F}_s} \right) \middle| \mathcal{F}_s \right]$$

$$= \phi(y_s) \quad \text{ou } \varphi(y) = \mathbb{E} \left[f \left(y + \int_s^t e^{A(n)-A(t)} dB_n \right) \right]$$

$$\text{Or } y_s = e^{A(s)-A(t)} X_s \quad \text{d'où } \varphi(y) = \varphi \left(e^{A(s)-A(t)} X_s \right) \stackrel{(loi)}{=} K(s,t)^{1/2} \xi$$

$$\text{Mais } \varphi\left(e^{A(s)-A(t)} y\right) = E\left[f\left(e^{A(s)-A(t)} y + K(s,t)^{1/2} \xi\right)\right]$$

$$= P_{s,t}(f)(y)$$

Finalemment $M_t(s) = P_{s,t}(f)(X_s)$.

(3) $d_s M_t(s) = d_s (P_{s,t}(f)(X_s))$

on est dans la situation suivante :

$$u(s,x) = P_{s,t}(f)(x)$$

et on cherche $d_s u(s, X_s)$

Par Itô $d_s u(s, X_s) = \frac{\partial u}{\partial s}(s, X_s) ds + \frac{\partial u}{\partial x}(s, X_s) dX_s + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(s, X_s) d\langle X \rangle_s$

$$\text{Or } \frac{\partial u}{\partial s}(s, x) = \alpha a(s) e^{A(s)-A(t)} E\left[f'\left(e^{A(s)-A(t)} x + K(s,t)^{1/2} \xi\right)\right]$$

$$+ \frac{1}{2} \frac{\partial K(s,t)}{\partial s} \frac{1}{K(s,t)^{1/2}} E\left[f''\left(e^{A(s)-A(t)} x + K(s,t)^{1/2} \xi\right)\right]$$

$$\text{i.e. } \frac{\partial u}{\partial s}(s, x) = \left(\alpha a(s) e^{A(s)-A(t)} - \frac{1}{2} \frac{e^{2(A(s)-A(t))}}{K(s,t)^{1/2}}\right) E\left[f''\left(e^{A(s)-A(t)} x + K(s,t)^{1/2} \xi\right)\right]$$

$$\bullet \frac{\partial u}{\partial x}(s, x) = e^{A(s)-A(t)} E\left[f'\left(e^{A(s)-A(t)} x + K(s,t)^{1/2} \xi\right)\right]$$

$$\bullet \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(s, x) = e^{2(A(s)-A(t))} E\left[f''\left(e^{A(s)-A(t)} x + K(s,t)^{1/2} \xi\right)\right].$$

Rq : en fait comme $(M_t(s))_{0 \leq s \leq t}$ est une martingale, on doit obtenir que tous les termes en ds disparaissent, i.e. $d_s (M_t(s)) = \frac{\partial u}{\partial x}(s, X_s) dB_s$.
mais on va le vérifier par le calcul.

On obtient donc

$$\begin{aligned}
 d_s M_t(s) &= e^{A(s)-A(t)} E\left(f'\left(e^{A(s)-A(t)} X_s + K(s,t)^{1/2} \xi\right)\right) dB_s \\
 &\quad - a(s) X_s e^{A(s)-A(t)} E\left(f''(\dots)\right) ds \\
 &\quad + a(s) X_s e^{A(s)-A(t)} E\left(f'(\dots)\right) ds \\
 &\quad - \frac{1}{2} \frac{e^{2A(s)-A(t)}}{K(s,t)^{1/2}} E\left(\xi f'(\dots)\right) ds \\
 &\quad + \frac{1}{2} e^{2A(s)-A(t)} E\left(f''(\dots)\right) ds
 \end{aligned}$$

or $E(h'(\xi)) = E(\xi h(\xi))$. $h(\xi) = v'(\sigma\xi)$
 donc $E(\sigma v''(\sigma\xi)) = E(\xi v'(\sigma\xi))$ $h'(\xi) = \sigma v''(\sigma\xi)$.
 $E(v''(\sigma\xi)) = \frac{1}{\sigma} E(\xi v'(\sigma\xi))$

donc les 2 derniers termes de la somme
 ci-dessus se compensent et on trouve :

$$d_s M_t(s) = \underbrace{e^{A(s)-A(t)}}_{\text{borné}} \underbrace{E\left(f'\left(e^{A(s)-A(t)} X_s + K(s,t)^{1/2} \xi\right)\right)}_{\text{borné}} dB_s.$$

d'où $M_t(t) = f(X_t) = \underbrace{M_t(0)}_{E[f(X_t)]} + \int_0^t d_s M_t(s)$ \square

d'après 3:

$$\frac{1}{t} \int_0^t f(X_s) ds = \frac{1}{t} \int_0^t E[f(X_s)] ds + \frac{1}{t} \int_0^t \int_0^s e^{A(x)-A(s)} \frac{1}{K(s,x)^{1/2}} f'(X_x) dB_x$$

Note: Fubini évident pour
 H en escalier
 puis densité.

et on conclut grâce au théo de Fubini
 pour $\int \int H_{s,x} ds dB_x$ car f' borné

Notons $H_n = \int_n^t e^{\lambda(n) - \lambda(s)} P_{n,s}(f')(X_n) ds$

H_n est prévisible, et borné car $e^{\lambda(n) - \lambda(s)}$ reste borné

c.f. $\lambda(x) \sim \alpha x$
 $x \rightarrow \infty$

et $\|P_{n,s}(f')\| \leq K$

donc $\int_0^t H_n dB_n$ est une martingale de carré intégrable.

De plus $\mathbb{E}\left[\left(\int_0^t H_n dB_n\right)^2\right] = \mathbb{E}\left[\int_0^t H_n^2 ds\right] \leq \int_0^t K^2 ds = K^2 t$

donc $\mathbb{E}\left[\frac{1}{t^2} \left(\int_0^t H_n dB_n\right)^2\right] \leq \frac{K}{t} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0$

i.e. $\int_0^t H_n dB_n \xrightarrow{L^2} 0$

On a donc $\forall f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \ C^2$ bornée ainsi que ses dérivées,

sous réserve d' \exists , $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{t} \int_0^t f(X_s) ds = \lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{t} \int_0^t \mathbb{E}[f(X_s)] ds$

Cette dernière limite existe puisque $\lim_{t \rightarrow \infty} \mathbb{E}\left[\frac{1}{t} \int_0^t f\left(\frac{1}{\sqrt{2\alpha}} \xi\right) ds\right]$ existe
 et on conclut

Enfin si $g \in C_b(\mathbb{R}) \ \exists (f_n) \in C_b^2 \ f_n \rightarrow g$ unif^t sur \mathbb{R} compact.

et alors $\mathbb{E}\left[\left(\frac{1}{t} \int_0^t (f_n - g)(X_s) ds\right)^2\right]$

$\leq \mathbb{E}\left[\frac{1}{t} \int_0^t \mathbb{1}_{\{X_s \notin G\}} ds\right] \leq 2\mathbb{E}$

c.f. $\mathbb{P}(X_s \notin G) \leq 2\mathbb{P}(W(0, \frac{1}{2\alpha}) \notin G)$

et $\mathbb{P}(X_s \notin G, X_{s'} \notin G) \leq \mathbb{P}(X_s \notin G)$ pourvu que s suff. gd