

Probabilité et processus stochastiques

pour les physiciens et les curieux.

Cours n° 6

10 avril 2009

Michel Bauer

IPhT et LPTENS

Cours de l'IPhT

L'orme des Merisiers

Aujourd'hui

- * Martingales et martingales locales
- * Théorème de Girsanov, conditionnement
(et chemin réactionnels)
- * Quelques notions sur le temps local
- * Un processus de Lévy associé au brownien

Markingales versus markingales Locales.

Sur un exemple.

A) Rappels

- Soit $0 \leq x \leq L$. Quelle est la probabilité qu'un brownien partant de x sorte de $[0, L]$ en L ?

On peut reproduire mot pour mot les arguments donnés dans le cas du mouvement brownien simple et trouver

$$\underline{P_L = \frac{x}{L}}$$

- Soit $0 \leq y < x \leq L$. Pour le brownien conditionné, partant de x , à sortir de $[0, L]$ en L , quelle est la probabilité de passer par y avant de sortir de $[0, L]$?

On applique les règles de base des probabilités conditionnelles. La probabilité recherchée, $P_{L,y}$, vaut

$$P_{L,y} = \frac{p(\text{passer en } y \text{ puis sortir en } L)}{p(\text{sortir en } L)} = \frac{\frac{L-x}{L-y} \cdot \frac{y}{L}}{\frac{x}{L}}$$

$$\underline{P_{L,y} = \frac{\frac{L-x}{L-y} \cdot \frac{y}{L}}{\frac{x}{L}}}$$

B) Mouvement brownien conditionné à sortir de $[0,L]$ en L

Par définition, si U est une variable aléatoire,

$$\tilde{E}(U) = E(U 1_{\text{sortie de } [0,L] \text{ en } L}) / E(1_{\text{sortie de } [0,L] \text{ en } L})$$

Sait $A \equiv \{ \text{sortie de } [0,L] \text{ en } L \}$. On suppose que le processus démarre en $x \in]0, L[$. On définit la martingale fermée

$$M_t = \tilde{E}(1_A | F_t) / E(1_A)$$

Supposons que U soit \mathcal{F}_t -mesurable. Alors

$$\tilde{\mathbb{E}}(U) = \frac{\mathbb{E}(U \mathbf{1}_{\mathcal{A}})}{\mathbb{E}(\mathbf{1}_{\mathcal{A}})} = \frac{\mathbb{E}(\mathbb{E}(U \mathbf{1}_{\mathcal{A}} | \mathcal{F}_t))}{\mathbb{E}(\mathbf{1}_{\mathcal{A}})} = \frac{\mathbb{E}(U \mathbb{E}(\mathbf{1}_{\mathcal{A}} | \mathcal{F}_t))}{\mathbb{E}(\mathbf{1}_{\mathcal{A}})} = \mathbb{E}(UM_t)$$

$$\tilde{\mathbb{E}}(U) = \mathbb{E}(UM_t)$$

Calculons M_t plus précisément

$$\mathbb{E}(\mathbf{1}_{\mathcal{A}}) = \frac{x}{L} = \frac{B_0}{L}$$

$$\mathbb{E}(\mathbf{1}_{\mathcal{A}} | \mathcal{F}_t) = \mathbf{1}_{\text{sortie de } [0,L] \text{ en } L \text{ avant } t}$$

+ $\mathbf{1}_{\text{resté dans }]0,L[\text{ jusqu'à } t}}$

} écriture 1

$$= \frac{B_{t \wedge T_{0,L}}}{L}$$

} écriture 2, où $T_{0,L} = \text{temps au brownien sort de } [0,L]$

$$M_t = \frac{B_{t \wedge T_{0,L}}}{B_0}$$

D'après le théorème de Girsanov, comme

T_L : Sur \hat{E} , pour $\frac{dM_t}{M_t} = \frac{dB_t}{B_t}$ $\forall t \leq T_{0,L}$, alors \hat{E}
du Marché en 0

$B_t - \int_0^t \frac{ds}{B_s}$ est un mouvement brownien

Si, pour éviter les confusions on note R_t le brownien conditionné à surrir de $[0,1]$ en L on a donc, sous \hat{E}

$R_t - \int_0^t \frac{ds}{R_s} = W_t$, brownien standard.

§ La limite $L \rightarrow \infty$

* Cote probabilité élémentaire $P_{L,y} = \frac{L-x}{L-y} \frac{y}{x}$ $0 < y < x < L$ a une limite quand $L \rightarrow \infty$

$$\underline{P_{\infty,y} = \frac{y}{x}}$$

* Côté Girsanov, il y a un processus limite R_t tel que

$$R_t - \int_0^t \frac{ds}{R_s} = W_t \text{ soit un brownien. (car } T_L \rightarrow \infty)$$

* Côté fonctions de transition, la martingale qui change de

probabilité est

$$\frac{B_{t \wedge T_0}}{B_0} = \frac{B_t}{B_0} \mathbf{1}_{t \leq T_0}$$

donc $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n = t$
 $x = x_0, x_1, \dots, x_n \geq 0$

$$\tilde{p}(B_{t_1} \in [x_1, x_1 + dx_1], \dots, B_{t_n} \in [x_n, x_n + dx_n])$$

$$= p(B_t \geq 0 \text{ } t \in [t_0, t_1], B_{t_1} \in [x_1, x_1 + dx_1], B_t \geq 0 \text{ } t \in [t_1, t_2], \dots, B_{t_n} \in [x_n, x_n + dx_n]) \frac{B_{t_n}}{B_{t_0}}$$

On utilise le principe du refluxion pour calculer p : pour aller de

$y \geq 0$ à $z \geq 0$ dans le temps t sans passer par 0, le brownien à dévié

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi t}} \left(e^{-\frac{(y-z)^2}{2t}} - e^{-\frac{(y+z)^2}{2t}} \right) = g_A(t, y, z)$$

Finalement :

$\tilde{P} (R_{t_1} \in [x_1, x_1 + dx_1], \dots, R_{t_n} \in [x_n, x_n + dx_n])$

$$= \frac{x_1}{x_0} g(t_1 - t_0, x_0, x_1) \cdot \frac{x_2}{x_1} g(t_2 - t_1, x_1, x_2) \cdots \frac{x_n}{x_{n-1}} g(t_n - t_{n-1}, x_{n-1}, x_n) dx_1 \cdots dx_n$$

$$0 = t_0 < t_1 < \cdots < t_n$$

$$x = x_0, x_1, \dots, x_n > 0$$

→ Remarques:

- Le processus est bien markovien comme prévu

- En comparant avec le processus de Bessel 3d (cf notes précédentes)

il apparaît que Bessel 3d \sim Brownien conditionné à ne pas repasser par 0
Fonction de transition, EDS

- $\frac{z}{y} g_A(t, y, z)$ a une limite quand $y \rightarrow 0$, donc rien n'empêche

de démarquer le processus en 0, comme on s'y attend pour Bessel 3d:

$$\lim_{y \rightarrow 0} \frac{z}{y} g_A(t, y, z) = \left(\frac{2}{\pi}\right)^{1/2} \frac{1}{t^{3/2}} z^2 e^{-\frac{z^2}{2t}}$$

D] Des temps d'arrêt et une martingale ... locale.

Pour R_t tel que $R_0 = x > 0$ $R_t - \int_0^t \frac{ds}{R_s} = W_t$ brownien

$P_{\infty, y} = \frac{y}{x}$ $y < x$ nous dit que R_t passe en y avec probabilité $\frac{y}{x}$. Soit τ_y le temps d'arrêt

$$\underline{\tau_y = \sup \{ t, R_t > y \}}$$

Alors $p(\tau_y = +\infty) = 1 - \frac{y}{x} \xrightarrow[y \rightarrow 0^+] 1$

Pour $n = 1, 2, \dots$, si n est assez grand $\frac{1}{n} < x$ et on peut parler de $\tau_{1/n}$. On a $\tau_{1/n} < \tau_{1/(n+1)}$ et

Comme $p(\tau_{1/n} = \infty) = 1 - \frac{1}{nn}$ on a $\lim_{n \rightarrow \infty} p(\tau_{1/n} = \infty) = 1$ donc

à l'horiz. $p(\lim_{n \rightarrow \infty} \tau_{1/n} = +\infty) = 1$

Calculons $d \frac{1}{R_t}$ avec la formule d'Ito.

$$dR_t = dW_t + \frac{dt}{R_t} \quad (dR_t)^2 = (dW_t)^2 = dt$$

$$d f(R_t) = f'(R_t) dR_t + \frac{1}{2} f''(R_t) (dR_t)^2 \quad \text{donne}$$

$$d \frac{1}{R_t} = - \frac{dW_t}{R_t^2} + o(dt)$$

$$\text{d'où} \quad \frac{1}{R_t} - \frac{1}{\infty} = - \int_0^t \frac{dW_s}{R_s^2}$$

L'intégrale a un sens si $P\left(\int_0^t \frac{ds}{R_s^2} < +\infty\right) = 1$ et c'est une martingale si $\mathbb{E}\left(\int_0^t \frac{ds}{R_s^2}\right) < +\infty$. Sinon, c'est seulement une martingale locale.

Nous allons vérifier indirectement que $P\left(\int_0^t \frac{ds}{R_s^2} < +\infty\right) = 1$ mais

$\mathbb{E}\left(\int_0^t \frac{ds}{R_s^n}\right) = +\infty$ en montrant que $\frac{1}{R_t}$ est une martingale locale, mais pas une martingale.

Sait $U_{n,s} \equiv \frac{1}{R_s^2} \mathbf{1}_{\tau_{1/n} > s}$, bien défini pour n assez grand.

Pour n fixe $U_{n,s}(\omega) \in [0, n^2]$ pour tout (t, ω) donc

$\mathbb{E}\left(\int_0^t U_{n,s}^2 ds\right) < +\infty$ et $-\int_0^t U_{n,s} dW_s$ est une martingale.

Mais $-\int_0^t U_{n,s} dW_s = -\int_0^{t \wedge \tau_{1/n}} \frac{dW_s}{R_s^2} = \frac{1}{R_{t \wedge \tau_{1/n}}} - \frac{1}{n}$, donc $\frac{1}{R_{t \wedge \tau_{1/n}}}$ est une martingale.

Concl: $\frac{1}{R_t}$ est une martingale locale, si $\tau_y = \sup\{t, R_t > y\}$

alors $p(\lim_{n \rightarrow \infty} \tau_{1/n} = +\infty) = 1$ et $\frac{1}{R_{t \wedge \tau_n}}$ est une martingale.

E] $\frac{1}{R_t}$ n'est pas une martingale

$$\mathbb{E}\left(\frac{1}{R_t}\right) = \int_0^\infty dy \frac{y}{x} \frac{e^{-\frac{(x-y)^2}{2t}} - e^{-\frac{(x+y)^2}{2t}}}{\sqrt{2\pi t}} \frac{1}{y}$$

Calcul direct.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}\left(\frac{1}{R_t}\right) &= \frac{1}{x} \left[\int_{-x}^{\infty} \frac{dy}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{y^2}{2t}} - \int_{+x}^{\infty} \frac{dy}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{y^2}{2t}} \right] \\ &= \frac{1}{x} \int_{-x}^x \frac{dy}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{y^2}{2t}} \Rightarrow \end{aligned}$$

$$\underline{\mathbb{E}\left(\frac{1}{R_t}\right) - \frac{1}{x} = -\frac{1}{x} \int_{\frac{x^2}{2t}}^{\infty} \frac{du}{\sqrt{\pi}} u^{-1/2} e^{-u} < 0}$$

$\mathbb{E}\left(\frac{1}{R_t}\right)$ est une fonction décroissante de t

$$\underline{\mathbb{E}\left(\frac{1}{R_t}\right) \sim \sqrt{\frac{2}{\pi t}} \quad t \rightarrow \infty}$$

F] Remarques générales

Il y a plusieurs paradigmes pour expliquer que $\frac{1}{R_t}$ n'est pas une martingale.

- Dans la vision tridimensionnelle:

\vec{B}_t est un brownien 3d, avec ses trois composantes

indépendantes et $R_t = \|\vec{B}_t\| = \sqrt{\vec{B}_t^{(1)2} + \vec{B}_t^{(2)2} + \vec{B}_t^{(3)2}}$

La formule d'Ito dit

$$df(\vec{B}_t) = \vec{\nabla} f \cdot d\vec{B}_t + \frac{1}{2} \Delta f dt$$

et $\Delta \frac{1}{\|\vec{r}\|^2} = 0$ (presque)

En fait $\Delta \frac{1}{\|\vec{r}\|} = 4\pi \delta^3(\vec{r})$ donc au sens des

distributions

$$d \frac{1}{\|\vec{B}_t\|} = - \frac{\vec{B}_t \cdot d\vec{B}_t}{\|\vec{B}_t\|^3} + 2\pi \delta^3(\vec{B}_t) dt$$

et $\frac{1}{\|\vec{B}_t\|}$ n'est pas une martingale au sens des distributions.

C'est un peu troublant car on a vu que R_t ne s'annule jamais, et effectivement \vec{B}_t ne repart jamais en 0. Néanmoins

$$\mathbb{E}(\langle S^3(\vec{B}_t) \rangle) = \int d^3r \langle S^3(\vec{r}) \rangle \frac{1}{(2\pi t)^{3/2}} e^{-\frac{\|\vec{r}-\vec{r}_0\|^2}{2t}} = \frac{1}{(2\pi t)^{3/2}} e^{-\frac{\|\vec{r}_0\|^2}{2t}}$$

d'où l'on déduit naïvement

$$\frac{d}{dt} \mathbb{E}\left(\frac{1}{\|\vec{B}_t\|}\right) = 0 + \frac{2\pi}{(2\pi t)^{3/2}} e^{-\frac{\|\vec{r}_0\|^2}{2t}} \quad \text{à comparer à}$$

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \mathbb{E}\left(\frac{1}{\|R_t\|}\right) &= \frac{x}{2t^2} \frac{1}{\sqrt{\pi}} \left(\frac{x^2}{2t}\right)^{-1/2} e^{-\frac{x^2}{2t}} \quad \text{idem si } \|\vec{r}_0\| = x \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi t^3}} e^{-\frac{x^2}{2t}}. \end{aligned}$$

- Dans la vision "fonction de transition"

$$\mathbb{E}(f(R_t)) \equiv \int_0^\infty dy H(t, x, y) f(y)$$

ai $H(t, x, y) \equiv \frac{4}{\pi} \frac{1}{t^{2\pi}} \left(e^{-\frac{(x-y)^2}{4t}} - e^{-\frac{(x+y)^2}{4t}} \right)$ est la

fonction de transition

On vérifie que $\frac{\partial H}{\partial t} = D_y H$ ai $D_y \equiv \frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial y^2} - \frac{\partial}{\partial y} \frac{1}{y}$

On en déduit que

$$\frac{d}{dt} \underline{\mathbb{E}(f(R_t))} = \int_0^\infty dy \underline{(D_y H)} f(y)$$

On vérifie explicitement que si f est C^2 sur $[0, +\infty[$ et

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \varepsilon^2 f'(\varepsilon) = 0 \text{ alors}$$

$$\frac{d}{dt} \mathbb{E}(f(R_t)) = \int_0^\infty dy H(D_y^* f) = \mathbb{E}(D_y^* f)$$

ai $D_y^* = \frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial y^2} + \frac{1}{y} \frac{\partial}{\partial y}$

(Le Δ placé en 3d agissant sur les fonctions radiales)

La formule d'Ito dit que

$$d f(R_t) = (D_y^* f)(R_t) + \frac{\partial f}{\partial y}(R_t) dW_t$$

donc si $\varepsilon^2 f'(\varepsilon) \rightarrow 0$ ($\varepsilon \rightarrow 0^+$) alors la formule d'Ito

donne une idée correcte de $\frac{d}{dt} \mathbb{E}(f(R_t))$ en disant que

$$\mathbb{E} \left(\int_0^t \frac{\partial f}{\partial y}(R_r) dW_r \right) = 0$$

Dans notre cas, $f(R_t) = \frac{1}{R_t}$ $\varepsilon^2 f'(\varepsilon) \rightarrow -1$ ($\varepsilon \rightarrow 0^+$) et il

reste un terme du bord dans l'intégration par parties, et

$$\underline{\mathbb{E} \left(\int_0^t \frac{dW_r}{R_r^2} \right) \neq 0 !}$$

Un résultat général dit qu'une martingale locale bornée inférieurement est une super martingale. Donc $\mathbb{E} \left(\frac{1}{R_t} | \mathcal{F}_s \right) \leq \frac{1}{R_s}$, ce qui est confirmé par notre calcul pour $s=0$ $\mathbb{E} \left(\frac{1}{R_t} \right) \leq \frac{1}{n}$!

Démonstration

Lemme: une martingale locale bornée inférieurement est une supermartingale, une martingale locale bornée est une martingale.

La seconde propriété s'obtient trivialement à partir de la première en considérant M_t et $-M_t$.

Pour la première, si $m = \inf_{t, \omega} M_t(\omega) > -\infty$

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}(M_t | \mathcal{F}_s) &= \mathbb{E}(M_t \mathbf{1}_{t \leq T_n} | \mathcal{F}_s) + \mathbb{E}(M_t \mathbf{1}_{t > T_n} | \mathcal{F}_s) \\
 &= \mathbb{E}(M_{t \wedge T_n} \mathbf{1}_{t \leq T_n} | \mathcal{F}_s) + \mathbb{E}(M_t \mathbf{1}_{t > T_n} | \mathcal{F}_s) \\
 &= \mathbb{E}(M_{t \wedge T_n} (1 - \mathbf{1}_{t > T_n}) | \mathcal{F}_s) + \mathbb{E}(M_t \mathbf{1}_{t > T_n} | \mathcal{F}_s) \\
 &= \mathbb{E}(M_{t \wedge T_n} | \mathcal{F}_s) + \mathbb{E}((M_t - M_{t \wedge T_n}) \mathbf{1}_{t > T_n} | \mathcal{F}_s) \\
 &= M_s \quad \text{+ } \mathbb{E}((M_t - M_{t \wedge T_n}) \mathbf{1}_{t > T_n} | \mathcal{F}_s) \\
 &\leq M_s + \mathbb{E}(\underbrace{(M_t - m)}_{0 \leq \text{ et } \rightarrow 0 \text{ si } n \rightarrow \infty} \mathbf{1}_{t > T_n} | \mathcal{F}_s)
 \end{aligned}$$

par convergence dominée $\mathbb{E}((M_t - m) \mathbf{1}_{t > T_n} | \mathcal{F}_s) \rightarrow 0$ $n \rightarrow \infty$ donc
 $\mathbb{E}(M_t | \mathcal{F}_s) \leq M_s$ CGFD

Processus de Bessel:

Soit $\vec{B}_t = (B_t^{(1)}, \dots, B_t^{(d)})$ le brownien en d dimensions, partant de \vec{r}_0 . On définit $R_t \equiv \|\vec{B}_t\|$, la norme euclidienne: R_t s'appelle le processus de Bessel en d dimensions.

- Le processus de Bessel est un processus de Markov: pour la filtration \vec{F}_t^B : pour $A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}_+}$ et $t \geq s$

$$p(R_t \in A \mid \vec{F}_s^B) = \int_{\{\vec{r} \mid \vec{r} \in A\}} d^d \vec{r} \frac{1}{(2\pi(t-s))^{d/2}} e^{-\frac{\|\vec{r} - \vec{B}_s\|^2}{2(t-s)}}$$

L'intégrale angulaire fait que le résultat ne dépend que de $R_s = \|\vec{B}_s\|$ et de la différence $t-s$, donc R_t est un processus de Markov homogène en temps.

Le calcul explicite de l'intégrale fait intervenir des fonctions de Bessel (d'où le nom). Pour d impair, tout est élémentaire. Nous aurons besoin du cas $d=3$. En coordonnées sphériques, il vient

$$p(R_t \in A | \vec{F}_s^B) = \int_{\substack{r \in A \\ \theta \in [0, \pi] \\ \varphi \in [0, 2\pi]}} r^2 \sin \theta \, dr d\theta d\varphi \frac{1}{(2\pi(t-s))^{3/2}} e^{-\frac{r^2 \sin^2 \theta + (r \cos \theta - R_s)^2}{2(t-s)}}$$

$$= \int_{r \in A} 2\pi r^2 dr \frac{1}{(2\pi(t-s))^{3/2}} e^{-\frac{r^2 + R_s^2}{2(t-s)}} e^{\frac{rR_s}{t-s}}$$

$$\omega (= \cos \theta) \in [-1, 1]$$

$$= \int_{r \in A} 2r dr \frac{1}{(2\pi(t-s))^{1/2}} e^{-\frac{r^2 + R_s^2}{2(t-s)}} \frac{1}{R_s} \operatorname{sh} \frac{R_s r}{t-s}$$

$$p(R_t \in A | \vec{F}_s^B) = \int_A \frac{2r dr}{(2\pi(t-s))^{1/2}} \frac{1}{R_s} \operatorname{sh} \frac{R_s r}{t-s} e^{-\frac{r^2 + R_s^2}{2(t-s)}} \xrightarrow{R_s \rightarrow 0} \int_A \frac{\sqrt{2} r^2 dr}{\pi (t-s)^{3/2}} e^{-\frac{r^2}{2(t-s)}}$$

Calcul de dR_t^2 avec la formule d'Ito :

$$\begin{aligned} dR_t^2 &= d(B_t^1)^2 + \dots + d(B_t^d)^2 \\ &= \sum_{i=1}^d 2B_t^i dB_t^i + d(dt) \end{aligned}$$

dimension.

$$dR_t = d(\sqrt{R_t^2}) = \frac{d(R_t^2)}{2R_t} + \frac{1}{8R_t^3} \left(\sum_{i=1}^d 2B_t^i dB_t^i \right)^2 dt$$

$$dR_t = \frac{d-1}{2} \frac{dt}{R_t} + \sum_{i=1}^d \frac{B_t^i dB_t^i}{R_t}$$

Posons $M_t = \int_0^t \sum_{i=1}^d \frac{B_s^i dB_s^i}{R_s}$, alors M_t est une martingale

locale et $d\langle M \rangle_t = dt$. Donc M_t est un mouvement brownien !

Conclusion: Si R_t est le processus de Bessel en dimension d

$$R_t - R_0 - \frac{d-1}{2} \int_0^t \frac{ds}{R_s} = M_t$$

M_t est un brownien 1d standard

Théorème de Girsanov, conditionnement (et chemins réactionnels)

A) Motivation :

Supposons qu'on étudie un processus de diffusion, et qu'on soit intéressé par l'apprécier de trajectoires ayant certains propriétés (qui impliquent en particulier que plus sont rares). Comment les étudier ?

Le théorème de Girsanov peut donner une réponse.

Exemple: $d\vec{X}_t = -\vec{\nabla} V(X_t)dt + \Gamma K dB_t$ et l'on s'intéresse à des événements où la trajectoire "remonte" le gradient, ce qui force B_t à être inhabituellement corrélé. Ceci est d'autant plus vrai que K est petit.

Rappel: si l'on considère qu'à l'instant initial les particules sont distribuées dans l'espace suivant une mesure μ_0 alors la mesure des particules à l'instant t satisfait

$$\left(\frac{\kappa}{2} \cdot \Delta + \vec{\nabla} \cdot (\vec{\nabla} V) \right) \mu_t = \frac{\partial \mu_t}{\partial t} \text{ donc il y a un}$$

courant $\vec{j}_t = \frac{\kappa}{2} (\vec{\nabla} \mu_t + \mu_t \vec{\nabla} V)$ conservé

$$\vec{\nabla} \cdot \vec{j}_t = \frac{\partial \mu_t}{\partial t}$$

Si μ est stationnaire, le courant j associé vérifie

$$\vec{\nabla} \cdot \vec{j} = 0. \text{ Une solution particulier est } \vec{j} = 0$$

ie $\mu \propto e^{-\frac{\kappa}{\kappa} V}$ une mesure de Gibbs pour $\kappa k_B T = \kappa$. C'est oh si $\int e^{-\frac{\kappa}{\kappa} V} < +\infty$. Sinon il y a un courant non nul dans l'état stationnaire!

On s'intéresse uniquement aux trajectoires $X_t(\omega)$ pour $\omega \in A$ (disons pour des raisons dictées par la physique). On a donc une mesure

$$\tilde{\mathbb{E}}(U) \equiv \frac{\mathbb{E}(U \mathbf{1}_A)}{\mathbb{E}(\mathbf{1}_A)}$$

avec l'hypothèse $\mathbb{E}(\mathbf{1}_A) = p(A) > 0$.

Comme dans le cas discret, on considère $M_t = \mathbb{E}(\mathbf{1}_A | \mathcal{F}_t) / \mathbb{E}(\mathbf{1}_A)$.
Par construction c'est une martingale continue (si A n'est pas trop bizarre) et, si U est \mathcal{F}_t measurable

$$\tilde{\mathbb{E}}(U) = \frac{\mathbb{E}(U \mathbf{1}_A)}{\mathbb{E}(\mathbf{1}_A)} = \frac{\mathbb{E}(\mathbb{E}(U \mathbf{1}_A | \mathcal{F}_t))}{\mathbb{E}(\mathbf{1}_A)} \stackrel{\text{par construction}}{=} \frac{\mathbb{E}(U \mathbb{E}(\mathbf{1}_A | \mathcal{F}_t))}{\mathbb{E}(\mathbf{1}_A)} = \mathbb{E}(UM_t)$$

Le théorème de représentation des martingales, associé au théorème de Girsanov, nous dit que sous \tilde{P} , X est une diffusion avec un nouveau drift. (cf : cours 5) Ceci est utile en pratique surtout si M_t est calculable explicitement,

ce qui n'est pas le cas générique. Pour des raisons de simplicité, nous nous concentrerons sur le cas sans intérêt (physique) de la dimension 1.

B] Généralités sur les diffusions en dimension 1.

Soit $-\infty < \ell < r < +\infty$ et X_t une diffusion sur $[\ell, r]$ c'est à dire un processus de Markov continu et homogène en temps.

Si $\ell \leq a \leq x \leq b \leq r$ $p_x(a, b)$ = probabilité, partant de x , de toucher b avant a



On prend $a \leq b \leq c \leq d$ et on écrit des propriétés du p qui découlent de la continuité et de la propriété de Markov:

- * partant de b , pour aller en d on passe par c donc

$$\textcircled{1} \quad p_b(a, d) = p_b(a, c) p_c(c, d) \quad (\text{d'où } p_b(a, d) \nearrow \text{ avec } \bullet)$$

** partant de c pour aller en d on passe par b -- au pas

$$\textcircled{2} \quad p_c(a,d) = (1 - p_c(b,d)) p_b(a,d) + p_c(b,d)$$

On veut résoudre \textcircled{1} et \textcircled{2}, qui ressemblent à des relations du cocycle, avec un aspect additif et multiplicatif. Ce n'est peut-être pas une surprise alors que, sous l'hypothèse $p_x(t,r) \neq 0,1 \quad \forall x \in]t,r[$

il existe une fonction $s(x) \quad x \in [t,r]$ croissante telle que

cocycle pour t et r

$$p_x(a,b) = \frac{s(x) - s(a)}{s(b) - s(a)} \quad t \leq a \leq x \leq b \leq r$$

" s " est la fonction d'échelle de la diffusion :

on peut supposer $s(t)=0$ $s(r)=1$, et le processus $\underbrace{Y_t = s(X_t)}$

sur $[0,1]$ a une fonction d'échelle qui vaut $\tilde{s}(y) = y$... un nouvel diffusion.

Remarque : on peut aussi associer à X_0 une "mesure de vitess" intrinsèque, version abstraite des changements de temps.

C) Diffusion d' Itô en dimension 1

La diffusion générale est $dX_t = -V'(X_t)dt + U(X_t)dB_t$ et
on peut montrer que c'est aussi général que B.

Ici nous nous restreignons au cas $U = \cdot^{\text{cste}}$

$$dX_t = -V'(X_t)dt + \sqrt{K}dB_t \quad (\text{sur } [P, r] \text{ par exemple})$$

On veut calculer la fonction d'échelle, et pour cela on
calcule $p_n(a, b)$ $t \leq a \leq x \leq b \leq r$.

On fixe a et b , $T_a = \text{temps du premier passage en } a$, $T_b = \dots$

$$\bar{T} = T_a \wedge T_b = \min(T_a, T_b) \quad (\text{dépend de } n)$$

$$p_n(a, b) = p_x(\bar{T}_b < \bar{T}_a)$$

Sait E l'événement (partant de x) $\{\bar{T}_b < \bar{T}_a\}$.

$M_t = \mathbb{E}(1_E | \mathcal{F}_t)$ est une martingale.

Par continuité et propriété de Markov

$$M_T = \mathbb{1}_{X_T \text{ sort de } [a,b] \text{ par } b \text{ avant } t}$$

$$+ \mathbb{1}_{X_T \text{ rent dans }]a,b[jusqu'à } t P_{X_T}(a,b)$$

$$= \mathbb{1}_{T > t} P_{X_T}(a,b) + \mathbb{1}_{T_b < t \wedge T_a}$$

$$= \int_0^{t \wedge T} dP_{X_s}(a,b) \quad (\text{car } P_a(a,b) = 0 \text{ et } P_b(a,b) = 1 \text{ et regarder les différents cas})$$

Comme M_t est une martingale continue (si V n'est pas trop sauvage), $P_{X_T}(a,b)$ est aussi une martingale. (pour t proche de 0, $t < T$ devant de probabilité 1!).

Donc $\left(\frac{\kappa}{2} \frac{\partial^2}{\partial x^2} - V'(x) \frac{\partial}{\partial x} \right) P_x(a,b) = 0$ par la formule d'Ito
(absence du terme en dt).

Avec les conditions au limites, on obtient

$$p_x(a,b) = \frac{s(x) - s(a)}{s(b) - s(a)} \text{ où } s(x) = \int_a^x du e^{\frac{q}{K} V(u)}$$

sous réserve de la convergence de l'intégrale pour $x \rightarrow b^-$ et $x \rightarrow a^+$

Si V est C^1 sur $[l,r]$ et $l < a < b < r$ c'est ok.

Il peut se passer des choses si V est assez singulier en l'air

si $\int_l^r du e^{\frac{q}{K} V(u)} = +\infty$ pas de sortie en r } si les deux,

si $\int_l^r du e^{\frac{q}{K} V(u)} = +\infty$ pas de sortie en l } alors confiné sur $[l,r]$.

Remarque: Ceci n'est généralisé au temps moyen de sortie

Si $T(x) = \overline{T_a^{(x)} \wedge T_b^{(x)}}$ on vérifie que si $\bar{T}(x) \equiv \mathbb{E}(T(x))$

$\mathbb{E}(T(x) | \mathcal{F}_t) = \underbrace{\mathbb{E}(X_t) + t}_{\text{soit } t \leq T(x)}$ est une martingale donc

$$\frac{K}{2} \frac{\partial^2 \mathcal{I}}{\partial x^2} - V' \frac{\partial \mathcal{I}}{\partial x} = -1 \quad \text{par Théorème}$$

En intégrant rigoureusement cette équation, il vient

$$E^x(T) = \tau(x) = \frac{1}{K} \frac{\int_a^b dy e^{\frac{Q}{K}V(y)}}{\int_a^b dy e^{\frac{Q}{K}V(y)}} \int_a^x dw e^{\frac{Q}{K}V(w)} \int_w^b dv e^{\frac{Q}{K}V(v)} \int_a^v du e^{-\frac{Q}{K}V(u)}$$

sous réserve de convergence (on doit prendre les limites appropriées)

le cas échéant :

exemple : si $s(a) = \int_a^\infty du e^{\frac{Q}{K}V(u)} = +\infty$ mais $\int_a^\infty du e^{-\frac{Q}{K}V(u)} < +\infty$

$$T(x) = T_b^{(x)} \text{ et } E^x(T) = \frac{Q}{K} \int_x^b dv e^{\frac{Q}{K}V(v)} \int_a^v du e^{-\frac{Q}{K}V(u)}$$

D) Conditionnement

A sortir en b, sous l'hypothèse $\int_a^b du e^{\frac{Q}{K}V(u)} < +\infty$

Nous avons vu que $M_T = \int_0^{t \wedge T} dP_{X_s}(a,b)$ est la

martingale du conditionnement. Le théorème de Girsanov dit que sous $\tilde{\mathbb{P}}$ on a

$$\underline{dX_t = -V'(X_t)dt + K \left(\log p_x(a,b) \right)' (x=X_t)dt + \sqrt{K} d\tilde{B}_t}$$

où \tilde{B}_t est un brownien sous $(\tilde{\mathbb{P}}, \tilde{p})$

Le nouveau potentiel pour les trajectoires conditionnées est donc

$$\tilde{V}(x) = V(x) - K \log \int_a^x e^{\frac{2}{K} V(u)} du$$

Pour $x \rightarrow a^+$ $\tilde{V}(x) \sim -K \log(x-a)$ et $e^{\frac{2}{K} \tilde{V}(x)} \sim \frac{1}{(x-a)^2}$

n'est effectivement pas intégrable : si l'on conditionne à surcroit en b il y a une barrière en a !

Le temps de sortie après conditionnement

$$\tilde{\tau}(x) = \frac{2}{K} \int_x^b du e^{\frac{2}{K} \tilde{V}(u)} \int_a^u du e^{-\frac{2}{K} \tilde{V}(u)}$$

E] Exemple: le potentiel linéaire:

$$\underline{V(x) = Ux} \quad \text{entre } a=0 \text{ et } b>0$$

$$\underline{P_X(0,b) = \frac{e^{\frac{2}{K}Ux} - 1}{e^{\frac{2}{K}Ub} - 1}}$$

$$\underline{T(x) = \frac{1}{U} \left(x - b \frac{e^{\frac{2}{K}Ux} - 1}{e^{\frac{2}{K}Ub} - 1} \right)}$$

$$\underline{\tilde{V}(x) = Ub - K \log \left(\frac{\sinh \frac{Ux}{K}}{\sinh \frac{Ub}{K}} \right)}$$

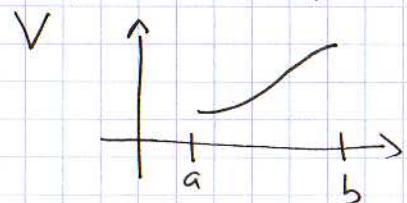
$$\underline{\tilde{T}(x) = \frac{1}{U} \left(\frac{b}{\tanh \frac{Ub}{K}} - \frac{x}{\tanh \frac{Ux}{K}} \right)}$$

Tout ça s'obtient par des calculs explicites un peu longue !

Le lecteur est invité à vérifier la limite $U \rightarrow 0$

F] La limite du basse température ($K \rightarrow 0$)

Supposons que sur $[a,b]$ on a $V'(x) > 0$ (ie V croît de a à b)



Dans ce cas, pour K petit la particule roule vers a et
 $p_x(a,b) \rightarrow 0 \quad K \rightarrow 0$, Vérification :

$$\text{Comme } \int_w^v du e^{-\frac{2}{K} V(u)} \sim e^{-\frac{2}{K} V(w)} \frac{K}{2} V'(w)$$

on a $\tau(x) \rightarrow \int_a^x \frac{dw}{V'(w)}$ (OK: c'est bien le résultat à $K=0$)

$$\text{car } \tau(x) = \frac{\frac{2}{K}}{\int_a^b dy e^{\frac{2}{K}V(y)}} \int_a^x dw e^{\frac{2}{K}V(w)} \int_w^b dv e^{\frac{2}{K}V(v)} \int_v^u du e^{-\frac{2}{K}V(u)}$$

$$\tau(x) \rightarrow \int_a^x \frac{dw}{V'(w)}$$

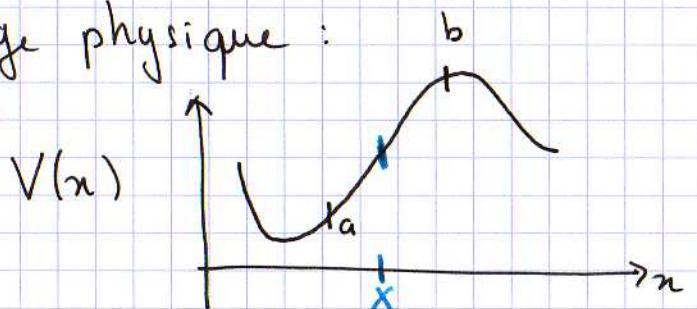
On regarde maintenant \tilde{V}

$$\tilde{V}(x) = V(x) - K \log \int_a^x e^{\frac{2}{K} V(u)} du$$

$\sim e^{\frac{2}{K} V(x)} \frac{K}{2V'(x)}$ $K \rightarrow 0^+$

d'où $\tilde{V}(x) \rightarrow -V(x)$ Le potentiel est renversé.

Image physique :



K petit : très longtemps la particule

oscille au fond du puit (à $K=0$ elle tend vers le fond exponentiellement).

Mais au bout d'un temps très long, il y a une grande déviation dans B, et la particule va jusqu'à b.

Cet événement rare à l'aspect d'une trajectoire à $K=0$ dans le potentiel $-V$!

Exercice : (facile) : faire le cas où $V'(b)=0$ (passage de la barrière) avec la méthode du wl !

Quelques notions sur le temps local

A) Le temps local

Soit B_t un brownien à une dimension et A une partie mesurable de $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$. Le temps passé par B_0 dans A entre 0 et t peut s'écrire

$$\int_0^t \mathbb{1}_{B_s \in A} ds = L_t(A, \omega) \quad (\text{dépend de } \omega \text{ et } B_0)$$

Pour tout t et ω , ceci définit une mesure sur $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$: si

$$A = \bigcup_n A_n \quad \text{union disjointe avec } A_n \in \mathcal{B} \quad n=1, 2, \dots$$

alors $\mathbb{1}_{B_s \in A} = \sum_n \mathbb{1}_{B_s \in A_n}$ et Fubini.

Gn démontr (mais c'est non trivial) le résultat suivant:

ws $L_t(A, \omega)$ a une densité par rapport à la mesure de Lebesgue et cette densité peut être classique continue en x et t

$$L_t(A, \omega) = \int_A P_t(x, \omega) dx$$

Le processus $P_t(x, \omega)$ est progressivement mesurable. et

$$P_t(x, \omega) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{1}{2\varepsilon} \int_0^t \mathbb{1}_{B_s(\omega) \in [x-\varepsilon, x+\varepsilon]} ds \quad \omega\text{-ps}$$

Une fois le travail mathématique fait, le physicien peut travailler avec la définition

$$P_t(x, \omega) = \int_0^t ds S(B_s - x)$$

B) Propriétés intuitives :

- $P_t(x, \omega)$ est une fonction croissante (au sens large) de t , plate sur les intervalles de temps où B_s ne visite pas x :
- comme le brownien est continu, $\{t, B_t = x\}$ est un fermé.
et comme le brownien oscille (cf cours 4) $\{t, B_t = x\}$ n'a pas de points isolés. Donc $\{t, B_t = x\}$ est un ensemble parfait du type Cantor.

- on argumentera tout à l'heure que $F_x = \{t, B_t=x\}$ a dimension $1/2$ (au sens Hausdorff-Besicovich). En conclusion $P_t(x)$ pour x fixé est un escalier du diable : continu, presque partout dérivable et de dérivée nulle, mais quand même croissante :

pl $\lim_{t \rightarrow \infty} P_t(x,w) = +\infty$ = 1. car le brownien 1-d est récurrent

c) Temps local et formule d'Ito

Nous avons vu que dans le cas discret, une sous martingale X_n se décompose de manière unique : $X_n = M_n + I_n$

$$(\mathbb{E}(|X_n|) < \infty \quad \forall n \text{ et } \mathbb{E}(X_n | \mathcal{F}_m) \geq X_m \quad m \leq n)$$

$M_0=0$, M_n martingale, $I_n \nearrow$ et \mathcal{F}_{n-1} mesurable $n \geq 1$)

Nous avons alors mentionné les questions conceptuelles posées par la généralisation au cas du temps continu :

Regardons quand même le cas particulier du processus $|B_t - x|$.

- C'est une sous martingale

→ abstrairement $B_t - x$ est une martingale et $|\cdot|$ est une fonction convexe

→ par le calcul direct (copie du cas discret)

$$|\tilde{B}_t| = \tilde{B}_t \left(\mathbb{1}_{\tilde{B}_s \geq 0} - \mathbb{1}_{\tilde{B}_s < 0} \right) \quad \tilde{B}_s = B_s - x$$

$$+ 2|\tilde{B}_t| \left(\mathbb{1}_{\tilde{B}_t \geq 0} \mathbb{1}_{\tilde{B}_s < 0} + \mathbb{1}_{\tilde{B}_t < 0} \mathbb{1}_{\tilde{B}_s \geq 0} \right)$$

Exercice : en déduire $\mathbb{E}(|\tilde{B}_t| | \mathcal{F}_s) \geq |\tilde{B}_s| \quad s \leq t$

- Y a-t-il une décomposition

$$|B_t - x| = M_t + I_t \text{ naturelle ?}$$

Ecrivons naïvement la formule d'Ito pour $f(y) = |y-x|$ (qui n'est pas C^2 en y) au sens des distributions

$$* \quad f'(y) = \text{sign}(y-x) \quad (\text{convention } \text{sign } u = \begin{cases} 1 & u \geq 0 \\ -1 & u < 0 \end{cases})$$

$$f''(y) = 2 \delta(y-x)$$

$$* \quad \text{d'ici} \quad \text{d}|B_t-x| = \text{sign}(B_t-x) dB_t + \delta(B_t-x) dt.$$

Il n'est pas trop difficile de montrer que $\text{sign}(B_t-x)$, qui est de carré intégrable car borné par 1, se laisse bien approcher par des processus simples au sens de

$$\int_0^t |E(\cdot)|^2 ds.$$

Pour $n=1,2,\dots$ on considère $\square_s^{(n)} \equiv \text{sign}\left(B_{\frac{1}{n} \lfloor ns \rfloor} - x\right)$, et

$$\text{on peut supposer } t = \frac{m}{n}$$

On veut donc contrôler

$$\int_0^t \mathbb{E}((\text{sign}(B_s - x) - \mathbb{L}_s^{(n)})^2) ds = \sum_{l=0}^{m-1} \int_{\frac{l}{n}}^{\frac{l+1}{n}} ds \mathbb{E}((\text{sign}(B_s - x) - \text{sign}(B_{\frac{l}{n}} - x))^2)$$

le terme $l=0$ donne

$$\int_0^{\frac{1}{n}} ds \mathbb{E} \int_{|x|}^{\infty} \frac{dz}{\sqrt{2\pi s}} e^{-\frac{z^2}{2s}} \leq \frac{2}{n} \text{ ok !}$$

les termes $l \neq 0$ donnent

$$\int_{\frac{l}{n}}^{\frac{l+1}{n}} ds \mathbb{E} \int_{(y-z)(z-x) \leq 0} dy dz \frac{1}{\sqrt{2\pi \frac{l}{n}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi (s-\frac{l}{n})}} e^{-\frac{y^2}{2\frac{l}{n}}} e^{-\frac{(y-z)^2}{2(s-\frac{l}{n})}}$$

On traîne faire y et z de x et on pose $s - \frac{l}{n} = \frac{d}{n}$ $d \in [0, 1]$
d'où une contribution

$$\int_0^1 \frac{dd}{n} \mathbb{E} \int_{yz \leq 0} dy dz \frac{1}{\sqrt{2\pi \frac{d}{n}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi \frac{d}{n}}} e^{-\frac{(y+d)^2}{2\frac{d}{n}}} e^{-\frac{(y-z)^2}{2\frac{d}{n}}}$$

le cas $x \neq 0$ est un peu plus facile (car B_t ne passe pas de
nuit en n) Dans le cas $x \neq 0$ on pose $y = \sqrt{n}x$ $z = \sqrt{n}B_t$ et

La contribution $\ell \neq 0$ devient

$$\frac{1}{n^{3/2}} \frac{2}{\pi} \int_0^1 d\alpha \sqrt{\alpha} \int_{uv \leq 0} du dv \frac{1}{\sqrt{\ell/n}} e^{-\frac{(u\sqrt{\frac{\alpha}{n}}+x)^2}{2\ell/n}} e^{-\frac{(v-u)^2}{2}}$$

On veut sommer par $\ell = 0$ à $m-1$ ($\ell = \frac{m}{n}$). Si l'on néglige
pour n grand le terme $\sqrt{\frac{\alpha}{n}}$ dans la première exponentielle, on
a exactement une somme de Riemann et l'on en déduit naïvement

$$\begin{aligned} \int_0^t \mathbb{E}((\text{sign}(B_s - x) - \mathbb{L}_s^{(n)})^2) ds &\sim \underbrace{\frac{1}{n^{1/2}} \frac{2}{\pi} \int_0^1 d\alpha \sqrt{\alpha}}_{2/3} \int_0^t dB \underbrace{\int_0^1 du dv e^{-\frac{(u-v)^2}{2}}}_{uv \leq 0} \underbrace{\frac{e^{-\frac{n^2}{2B}}}{\sqrt{B}}}_{1} \\ &\sim \frac{1}{n^{1/2}} \frac{4}{3\pi} \int_0^t \frac{dB}{\sqrt{B}} e^{-\frac{n^2}{2B}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0 \quad \text{oh.} \end{aligned}$$

On l'aish le cas $n=0$ au lecteur. (je (ras) qu'on peut faire $n=0$ dans la formule précédente!).

Donc on a montr que $\int_0^t \text{sign}(B_s - x) dB_s$ a un sens, et le calcul précédent montre même que la convention sur le signe ne joue pas de rôle, car la même suite $L_s^{(n)}$ approche aussi $\text{sign}(B_s - x)$ avec l'autre convention.

Comme $\text{sign}(B_s - x)$ est borné, et du carré 1, on conclut que $W_t = \int_0^t \text{sign}(B_s - x) dB_s$ est une martingale, et même un brownien :

Si l'on utilise la définition naïve du temps local on obtient

$$|B_t| = W_t + P_t(x)$$

\uparrow \uparrow
 brownien processus croissant

On a donc une décomposition de Doob (-Meyer)

Tout cela peut se justifier rigoureusement et amène à une généralisation de la formule d'Ito.

Une fonction f convexe générale peut être vu comme une fonction dont la dérivée seconde est une mesure (positive) dont les parties de saut (delta) donnent dans un changement de variable des contributions qui vont intervenir les temps locaux quand B passe par les points de saut de f'' .

Dans le cas $\pi=0$, nous avons vu au cours li que

$Y_t = \sup_{s \leq t} B_s - B_t$ était le même processus (pour les fois marginales finies) que $|B_t|$ (égalité en loi seulement, bien sûr)

Mais $-B_t$ est une martingale et $\sup_{s \leq t} B_s$ est un processus croissant. Comme il y a unicité de la décomposition de Doob (-Meyer) on conclut que $\ell_t(u) = \text{temps local en } 0 \sim \sup_{t \geq u} B_s$

Ceci a été utilisé par Lévy pour étudier le temps local.

D) Définition

Cherchons à résoudre l'équation différentielle stochastique

* $dX_s = \text{sign}(X_s) dB_s$ où B_0 est un brownien

On peut inverser, et ceci donne $dB_s = \text{sign}(X_s) dX_s$

D'autre part, $dX_s^2 = dB_s^2 = ds$, donc si l'on a une solution,

X_s est un brownien. On obtient alors

$$B_t = |X_t| - \underbrace{\ell_t^X(0)}_{\text{temps local du brownien } X_t \text{ en } 0}$$

Donc si W_t est un brownien sur $(\Omega, \mathcal{F}, \mathcal{F}_t, \mathbb{P})$,

$X_t = W_t$ $B_t = \int_0^t \text{sign}(X_s) dX_s$ est une solution du *. Cependant X_t n'est pas \mathcal{F}_t^B -mesurable.

En effet, X_t a des zéros tout près de $t=0$. Il a par exemple

un dernier 0 à t_1^* avant $t=1$. Alors $\tilde{X}_t = \begin{cases} X_t & t \leq t_1^* \\ -X_t & t \geq t_1^* \end{cases}$ est aussi un brownien.

On a $|X_t| = |\tilde{X}_t|$ et $\mathcal{F}_t^{\tilde{X}}(0) = \mathcal{F}_t^X(0)$ donc
 \tilde{B}_t (associé à \tilde{X}_t) et B_t (associé à X_t) coïncident.

En gros (on peut donner une signification précise à cette affirmation)

il manque à \mathcal{F}_t^B le choix d'un signe à chaque 0 de X_s , $s \leq t$
pour obtenir \mathcal{F}_t^X . On dit que (X, B) est une solution faible de
 $dX_s = \text{sign}(X_s) dB_s$. Cette équation n'a qu'en des solutions faibles (turbulence?)

Un processus de Lévy associé au brownien.

Nous avons vu que deux processus d'apparence très différente
 $\ell_t(u)$, le temps local en 0 et m_t , le sup d'un brownien
entre 0 et t , ont en fait même loi.

Nous avons vu aussi que $\ell_t(u, \omega)$ est, pour presque tout ω
un escalier du diable en fonction du temps.

En conclusion, si l'on regarde la fonction inverse, soit
 t en fonction de $\ell_t(u)$ (ou de m_t) on s'attend à voir un
processus de saut. Essayons de le comprendre plus en détail

A] Rappels (ou presque)

Nous avons vu dans le cas discret comment utiliser la
"marchandise exponentielle" pour calculer la transformée de Laplace

de Pa loi du temps de sortie d'un intervalle $[a,b]$ $a < 0 < b$.

Dans le cas continu, c'est presque plus simple.

Un argument analogue à celui donné dans le cas discret

montre que, si T est le temps de sortie du brownien de $[a,b]$

et si $M_t = e^{\alpha B_t - \frac{\alpha^2}{2} t}$ (la martingale exponentielle)

alors $\mathbb{E}(M_T) = M_0 = 1$.

On mélange α et $-\alpha$ en on considère la martingale

$$N_t = \operatorname{ch} \alpha \left(B_t - \frac{\alpha t b}{\ell} \right) e^{-\frac{\alpha^2}{2} t}.$$

Alors $N_T = \operatorname{ch} \alpha \left(\frac{b-a}{\ell} \right) e^{-\frac{\alpha^2}{2} T}$ d'où

$$\mathbb{E}\left(e^{-\frac{\alpha^2}{2} T}\right) = \frac{\operatorname{ch} \alpha \frac{b-a}{\ell}}{\operatorname{ch} \alpha \frac{b-a}{\ell}}$$

On fait maintenant $a \rightarrow -\infty$ et l'on obtient, pour la loi du temps de premier passage en b

$E(e^{-\frac{\alpha^2}{2} T_b}) = e^{-|\alpha|b}$. (valable aussi pour $b \leq 0$ mais on ne l'utilisera pas)

(concl: pour $\alpha \geq 0$) $E(e^{-\alpha T_b}) = e^{-b\sqrt{2\alpha}}$ ($b \geq 0$)

On peut inverser cette transformée de Laplace, et on obtient (calcul classique par changement de variable puis déformation de contour)

$$p(T_b \in [t, t+dt]) = dt \frac{b}{\sqrt{2\pi t^3}} e^{-\frac{b^2}{2t}} \mathbb{1}_{t \geq 0}$$

C'est une loi sans premier moment à cause du b grand.

Comme prévu, T_b s'écrit comme b^2 !

$$T_b \underset{\text{loi}}{\sim} b^2 T_1.$$

Remarque: T_b est le temps où m_T atteint b

B] Le processus $(T_b)_{b \geq 0}$

D'après la propriété de Markov forte, le temps d'atteinte de $a+b$ ($a, b \geq 0$) est T_{a+b} et il se décompose en deux étapes : le temps T_a pour atteindre a , puis un temps \tilde{T}_{a+b} distribué comme un T_b et indépendant de T_a .

Ceci est bien sûr confirmé par la multiplicativité de la transformée de Laplace : $\mathbb{E}(e^{-t T_{a+b}}) = \mathbb{E}(e^{-t T_a}) \mathbb{E}(e^{-t T_b})$

Concl : T_b en fonction de b est un processus à accroissement indépendant et stationnaire

C] Décomposition en sauts

Fixons b et considérons les n variables aléatoires indépendantes de même loi $T_{\frac{b}{n}}, T_{\frac{2}{n}b} - T_{\frac{1}{n}b}, \dots, T_{\frac{n}{n}b} - T_{\frac{n-1}{n}b}$.

Génération: quelle est la probabilité que n_1 de ces variables soient dans $I_1 = [t_1, t_1 + \Delta_1]$, n_2 dans $I_2 = [t_2, t_2 + \Delta_2]$, ... n_R soient dans $I_R = [t_R, t_R + \Delta_R]$?

On suppose $0 < t_1 < t_1 + \Delta_1 \leq t_2 < t_2 + \Delta_2 \leq \dots < t_{R-1} + \Delta_{R-1} \leq t_R < t_R + \Delta_R$

Il faut bien sûr que $n_1 + \dots + n_R \leq n$. L'objectif est pour l'instant de fixer R, n_1, \dots, n_R et de faire $n \rightarrow \infty$.

On fait que les variables sont indépendantes et de même loi, la réponse est

$$\frac{n!}{n_1! \dots n_R! (n - n_1 - \dots - n_R)!} \left(\int_{I_1} dp(T_{\frac{b}{n}}) \right)^{n_1} \dots \left(\int_{I_R} dp(T_{\frac{b}{n}}) \right)^{n_R} \left(\int_{\mathbb{R} - (I_1 \cup \dots \cup I_R)} dp(T_{\frac{b}{n}}) \right)^{n - n_1 - \dots - n_R}$$

dont on veut l'asymptotique à $n \rightarrow \infty$, pour R, n_1, \dots, n_R fixes.

$$\int_I dp(T_{\frac{b}{n}}) = \int_E^{E+\Delta} ds \frac{b}{n} \frac{1}{\sqrt{2\pi s^3}} e^{-\frac{b^2}{2ns^2}} \sim \sqrt{\frac{2}{\pi}} \frac{b}{n} \left(\frac{1}{\sqrt{E}} - \frac{1}{\sqrt{E+\Delta}} \right) \quad n \rightarrow \infty$$

d'où l'asymptotique

probabilité que parmi les n variables $T_{\frac{b}{n}}, T_{\frac{2b}{n}} - T_{\frac{b}{n}}, \dots, T_{\frac{nb}{n}} - T_{\frac{(n-1)b}{n}}$

n_1 soient dans $[t_1, t_1 + \Delta t_1]$, ... n_R soient dans $[t_R, t_R + \Delta t_R]$

\sim
 $n \rightarrow \infty$

$$\frac{1}{n_1!} \left[\sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t_1}} - \frac{1}{\sqrt{t_1 + \Delta t_1}} \right) \right]^{n_1} e^{-\sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t_1}} - \frac{1}{\sqrt{t_1 + \Delta t_1}} \right)} \dots \frac{1}{n_R!} \left[\sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t_R}} - \frac{1}{\sqrt{t_R + \Delta t_R}} \right) \right]^{n_R} e^{-\sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t_R}} - \frac{1}{\sqrt{t_R + \Delta t_R}} \right)}$$

On a donc asymptotiquement des variables à probabilités poissonniennes indépendantes

Interprétation naïve: pour que le processus $T_n, n \in [0, b]$ ait

n_1 sauts d'amplitude $\in [t_1, t_1 + \Delta t_1]$, ... n_R sauts d'amplitude $\in [t_R, t_R + \Delta t_R]$,

la probabilité suit une loi de variables de Poisson indépendantes de

paramètres $\sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t_i}} - \frac{1}{\sqrt{t_i + \Delta t_i}} \right)$ $i = 1, \dots, R$.

Allons un rien plus loin: soient X_1, \dots, X_R des variables de

qui suivent des lois de Poisson indépendantes du paramètre

$$\sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t_i}} - \frac{1}{\sqrt{t_i + \Delta_i}} \right) \cdots \sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t_R}} - \frac{1}{\sqrt{t_R + \Delta_R}} \right)$$

sait $T_i \in [t_i, t_i + \Delta_i]$ $i = 1, \dots, R$

$$\mathbb{E} \left(e^{-d \sum_{i=1}^R X_i T_i} \right) = e^{\sum_i \sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t_i}} - \frac{1}{\sqrt{t_i + \Delta_i}} \right) (e^{-d t_i} - 1)}$$

Si l'on fait $t_{i+1} = t_i + \Delta_i$ $R \rightarrow \infty$ $\sup_i \Delta_i \rightarrow 0$ $t_R \rightarrow \infty$

le second membre devient une somme de Riemann-Siegel qui converge (argument dans l'exponentielle) vers

$$b \int_0^\infty \sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(-\frac{1}{t^2} \right) (e^{-dt} - 1) = b \int_0^\infty \sqrt{\frac{2}{\pi}} \frac{1}{t^2} d(e^{-dt} - 1)$$

$$+ \left[\sqrt{\frac{2}{\pi}} - \frac{1}{t^2} (e^{-dt} - 1) \right]_0^\infty = 0$$

$$= -b \sqrt{2\pi}$$

Donc en prenant naïvement en compte tous les sauts; on retrouve la loi de T_b . On va aller encore un petit peu plus loin.

Sait $X_t(b)$ le nombre de sauts de T_x de taille $\geq b$
 $(x \in [0, t])$

Alors en passant à la limite comme ci-dessus, on voit que
 $X_t(b)$ suit une loi de Poisson de paramètre

$$\lim \sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t}} - \frac{1}{\sqrt{t + \Delta_1}} \right) + \sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t + \Delta_1}} - \frac{1}{\sqrt{t + \Delta_1 + \Delta_2}} \right) + \dots + \sqrt{\frac{2}{\pi}} b \left(\frac{1}{\sqrt{t + \Delta_{n-1} + \Delta_n}} - \frac{1}{\sqrt{t + \Delta_{n-1} + \Delta_n}} \right)$$

$$= \sqrt{\frac{2}{\pi t}} b$$

Conclusion: on peut écrire

$$T_b = - \int_0^\infty t dN_t(b) \quad (\text{une baby integral stochastic})$$

où $N_t(b)$ est, en t , un processus à accroissements

independants, décroissant, à valeur ds \mathbb{N}^* , suivent une loi de Poisson de paramètre $\sqrt{\frac{2}{\pi t}} b$, et en b un processus de Poisson ponctuel pour la mesure $-\sqrt{\frac{2}{\pi t}} dt$.

Encore mieux ! Dans le quart de plan $(x,t) \in \mathbb{R}^{+2}$ on Peissn tomber des points au hasard de sorte que si D_1 et D_2 sont disjoints le nombre de points dans D_1 et D_2 sont des variables aléatoires indépendantes, et pour D , la probabilité que D ne contienne aucun point est $e^{-\int_D \frac{dx dt}{\sqrt{2\pi t^3}}}$

Sait $N_t(b)$ le nombre de points dans le domaine $x \in [0,b], t \geq 0$. Alors $\int_0^\infty N_t(b) dt$ a même loi que T_b

(en tant que processus indexé par b)

D) Remarques diverses

- * T_b est un processus de Lévy:
infinitement divisible, à accroissement indépendants et stationnaires, d'exposant $1/2$
- * Les processus de Lévy plus généraux ont aussi une représentation en terme de processus de Poisson (plus du brownien si il y a une composante continue) **Théorème de Khinchine.**
- * Si W_t est un brownien indépendant du B_t qui construit T_b , $C_b \equiv W_{T_b}$, (un cas particulier de subordination) est aussi un processus à accroissement indépendants et stationnaires, infinitement divisible. Comme $W_t \sim \sqrt{t}$ et $T_b \sim b^2$ on s'attend à ce que l'exposant

de Lévy de C_b soit 1 ($C_b \sim b$).

Exercice: montrer que C_b est le processus de Cauchy

Standard: La loi de C_1 est $\frac{dx}{\pi(1+x^2)}$

E] La formule de Feynman Kac, et le temps local:

Sait $U(x)$ une fonction (≥ 0 et pas trop méchante)

On veut dire des choses sur $\int_0^t U(B_s)ds$ où $B.$ est un brownien.

On considère la transformée de Laplace

$\mathbb{E}^x(e^{-p \int_0^t U(B_s)ds}) \equiv G(t,x)$ où \mathbb{E}^x : le brownien part de x . On veut une équation pour G . (Rq: $G(t,x) \leq 1 \forall t,x$)

On évalue $G(t+t',x)$ en conditionnant:

$$\begin{aligned}
 G(t+t', x) &= \mathbb{E}^x \left(e^{-p \left(\int_0^{t'} \mathbb{U}(B_s) ds + \int_{t'}^{t+t'} \mathbb{U}(B_s) ds \right)} \right) \\
 &= \mathbb{E}^x \left(\mathbb{E} \left(\underbrace{e^{-p \int_0^{t'} \mathbb{U}(B_s) ds}}_{\mathcal{F}_{t'} \text{-measurable}} + \underbrace{\int_{t'}^{t+t'} \mathbb{U}(B_s) ds}_{\text{par Markov, c'est comme}} \mid \mathcal{F}_{t'} \right) \right) \\
 &= \mathbb{E}^x \left(e^{-p \int_0^{t'} \mathbb{U}(B_s) ds} \underbrace{\mathbb{E} \left(e^{-p \int_{t'}^{t+t'} \mathbb{U}(B_s) ds} \mid \mathcal{F}_{t'} \right)}_{G(t, B_{t'})} \right)
 \end{aligned}$$

$$G(t+t', x) = \mathbb{E}^x \left(e^{-p \int_0^{t'} \mathbb{U}(B_s) ds} G(t, B_{t'}) \right)$$

On regarde à $t' \rightarrow 0$, en étant "naïf" pour $e^{-p \int_0^{t'} \mathbb{U}(B_s) ds}$
 et en appliquant I^h pour $G(t, B_{t'})$. On obtient

$$\frac{\partial G}{\partial t} = \frac{1}{2} \frac{\partial^2 G}{\partial x^2} - p \mathbb{U}(x) G$$

Avec un peu plus d'effort on montre que

L'équation aux dérivées partielles $\frac{\partial G}{\partial t} = \frac{1}{2} \frac{\partial^2 G}{\partial x^2} - p U(x) G$ $\forall U \geq 0$

a une unique solution bornée qui vaut 1 à $t=0$. C'est

$$\mathbb{E}^x \left(e^{-p \int_0^t U(B_s) ds} \right)$$

Comme quand on fait le développement de Born de la mécanique quantique, on peut transformer \otimes en

$$G(t,x) = 1 - p \int_{\mathbb{R}} dy \int_0^t \frac{ds}{\sqrt{2\pi s}} e^{-\frac{|y|^2}{2s}} G(t-s, x-y) U(x-y)$$

→ Application au temps focal en z : $U(x) \equiv S(x-z)$

$$G(t,x) = 1 - p \int_0^t \frac{ds}{\sqrt{2\pi s}} e^{-\frac{(x-z)^2}{2s}} G(t-s, z)$$

Ça donne une équation fermée pour $x = z$. Si l'on suit
 la résoudre, on réinjecte pour obtenir $G(t, 0)$ qui est
 $\mathbb{E}(e^{-p \ell_t(z)})$.

On veut donc résoudre $H(t) = 1 - p \int_0^t \frac{ds}{\sqrt{2\pi s}} H(t-s)$ (*)'

$$H(t) = \mathbb{E}(e^{-p \ell_t(0)})$$

La solution de (*)' est

$$\mathbb{E}(e^{-p \ell_t(0)}) = e^{-\frac{p^2 t}{2}} \int_{p\sqrt{\frac{t}{2}}}^{\infty} \frac{2}{\sqrt{\pi}} dt e^{-t^2}$$

Exercice: - vérifier ce résultat. directement

- montrer qu'il est comparable avec

$$\ell_t(0) \sim m_t = \sup_{s \leq t} B_s \text{ et le résultat du}$$

cours L4 : $p(m_t \in [m, m+dm]) = 1_{m \geq 0} dm \sqrt{\frac{2}{\pi t}} e^{-\frac{m^2}{2t}}$