

EXAMEN 22 janvier 2015
 Calcul stochastique et processus de diffusion
 M2 Probabilités et Modèles Aléatoires

Durée 3h.

Exercice 1. Soit $(B_t)_{t \geq 0}$ un mouvement brownien et $S_t = \sup_{s \in [0, t]} B_s$. On rappelle que, par le principe de réflexion, la densité de (S_t, B_t) est donnée par

$$f_t(a, b) = \frac{2(2a - b)}{\sqrt{2\pi t^3}} \exp\left(-\frac{(2a - b)^2}{2t}\right) \mathbb{1}_{\{a > 0, b < a\}}.$$

Soit $(X_t)_{t \geq 0}$ le processus canonique sur $E := C(\mathbb{R}_+, \mathbb{R})$ et \mathbb{P}_x la loi de $(x + B_t)_{t \geq 0}$. Soit $\tau := \inf\{t > 0 : X_t = 0\}$, $\inf \emptyset := +\infty$.

(1) Pour toute $f :]0, +\infty[\rightarrow \mathbb{R}$ borélienne bornée on définit

$$Q_t f(x) := \mathbb{E}_x(f(X_t) \mathbb{1}_{\{\tau > t\}}), \quad t \geq 0, x > 0.$$

Montrer que pour $t > 0$, $Q_t f(x) = \int_{\mathbb{R}_+} f(y) q_t(x, y) dy$, où

$$q_t(x, y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} \left(\exp\left(-\frac{(y-x)^2}{2t}\right) - \exp\left(-\frac{(y+x)^2}{2t}\right) \right), \quad x, y > 0.$$

(2) On veut montrer que $Q_{t+s} = Q_t Q_s$, c'est à dire que $(Q_t)_{t \geq 0}$ est un semigroupe. Utiliser la propriété de Markov du mouvement brownien ; si $\theta_t : E \rightarrow E$ est l'opérateur de décalage $\theta_t(w) = w_{t+}$, remarquer que $\{\tau > t + s\} = \{\tau > t\} \cap \{\tau \circ \theta_t > s\}$.

(3) Montrer que $X_t \mathbb{1}_{\{\tau > t\}} = X_{t \wedge \tau}$ et en déduire la valeur de $\mathbb{E}_x(X_t \mathbb{1}_{\{\tau > t\}})$.

(4) Soit $p_t(x, y) := \frac{1}{x} q_t(x, y) y$, $x, y > 0$, $t > 0$, et $P_t f(x) := \int_{\mathbb{R}_+} f(y) p_t(x, y) dy$. Montrer que $(P_t)_{t \geq 0}$ est un semigroupe avec $P_t \mathbf{1} = \mathbf{1}$, où $\mathbf{1}$ est la fonction constante égale à 1.

(5) Soit $p_t(y) := \lim_{x \downarrow 0} p_t(x, y)$. Montrer que $p_t(\cdot)$ est la densité de $|B_t^{(3)}|$, où $B^{(3)}$ est un MB dans \mathbb{R}^3 issu de 0.

Solution de l'exercice 1. (1) Pour toute $f :]0, +\infty[\rightarrow \mathbb{R}$ borélienne bornée on écrit

$$\mathbb{E}_x(f(X_t) \mathbb{1}_{\{\tau > t\}}) = \mathbb{E}\left(f(x + B_t) \mathbb{1}_{\{\inf_{s \in [0, t]} (x + B_s) > 0\}}\right) = \mathbb{E}\left(f(x - B_t) \mathbb{1}_{\{S_t < x\}}\right)$$

puisque $-B$ a même loi que B . Donc par l'expression explicite de $f_t(a, b)$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_x(f(X_t) \mathbb{1}_{\{\tau > t\}}) &= \int_{\mathbb{R}^2} f(x - b) \mathbb{1}_{\{b \vee 0 \leq a \leq x\}} \frac{2(2a - b)}{\sqrt{2\pi t^3}} \exp\left(-\frac{(2a - b)^2}{2t}\right) da db \\ &= \int_{\mathbb{R}} f(x - b) \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} \left[-\exp\left(-\frac{y^2}{2t}\right) \right]_{y=2b \vee 0 - b}^{y=2x - b} db \\ &= \int_{\mathbb{R}} f(x - b) \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} \left(\exp\left(-\frac{(2x - b)^2}{2t}\right) - \exp\left(-\frac{b^2}{2t}\right) \right) db \\ &= \int_{\mathbb{R}} f(y) \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} \left(\exp\left(-\frac{(y-x)^2}{2t}\right) - \exp\left(-\frac{(y+x)^2}{2t}\right) \right) dy. \end{aligned}$$

(2) On pose $F := f(X_s)$; alors

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}_x(f(X_{t+s}) \mathbb{1}_{(\tau > t+s)}) &= \mathbb{E}_x((F \circ \theta_t) \mathbb{1}_{\{\tau > t\} \cap \{\tau \circ \theta_t > s\}}) \\
&= \mathbb{E}_x \left(\mathbb{E}_x \left((F \circ \theta_t) \mathbb{1}_{\{\tau > t\}} \mathbb{1}_{\{\tau \circ \theta_t > s\}} \right) \middle| \mathcal{F}_t \right) \\
&= \mathbb{E}_x \left(\mathbb{1}_{\{\tau > t\}} \mathbb{E}_x \left((F \circ \theta_t) \mathbb{1}_{\{\tau \circ \theta_t > s\}} \right) \middle| \mathcal{F}_t \right) \\
&= \mathbb{E}_x \left(\mathbb{1}_{\{\tau > t\}} \mathbb{E}_{X_t} \left((F \mathbb{1}_{\{\tau > s\}}) \right) \right) \\
&= \mathbb{E}_x \left(\mathbb{1}_{\{\tau > t\}} \mathbb{E}_{X_t} \left((f(X_s) \mathbb{1}_{\{\tau > s\}}) \right) \right) \\
&= \mathbb{E}_x \left(\mathbb{1}_{\{\tau > t\}} Q_s f(X_t) \right) = Q_t Q_s f(x).
\end{aligned}$$

(3) Sur $\{\tau > t\}$, $X_{t \wedge \tau} = X_t$ et sur $\{\tau \leq t\}$, $X_{t \wedge \tau} = X_\tau = 0$, donc $X_t \mathbb{1}_{(\tau > t)} = X_{t \wedge \tau}$. On en déduit par le théorème d'arrêt

$$\mathbb{E}_x(X_t \mathbb{1}_{(\tau > t)}) = \mathbb{E}_x(X_{t \wedge \tau}) = \mathbb{E}_x(X_0) = x$$

puisque $t \wedge \tau$ est un temps d'arrêt borné.

(4) Soit $p_t(x, y) := \frac{1}{x} q_t(x, y) y$, $x, y > 0$, $t > 0$. Alors

$$\begin{aligned}
P_t P_s f(x) &= \int_{\mathbb{R}_+} p_t(x, y) dy \int_{\mathbb{R}_+} p_s(y, z) f(z) dz \\
&= \int_{\mathbb{R}_+} \frac{1}{x} q_t(x, y) y dy \int_{\mathbb{R}_+} \frac{1}{y} q_s(y, z) z f(z) dz \\
&= \frac{1}{x} \int_{\mathbb{R}_+} q_t(x, y) dy \int_{\mathbb{R}_+} q_s(y, z) (z f(z)) dz \\
&= \frac{1}{x} \int_{\mathbb{R}_+} q_{t+s}(x, y) (y f(y)) dy = P_{t+s} f(x).
\end{aligned}$$

Or $P_t \mathbf{1}(x) = \int_0^\infty p_t(x, y) dy = \frac{1}{x} \int_0^\infty q_t(x, y) y dy = \frac{1}{x} \mathbb{E}_x(X_t \mathbb{1}_{(\tau > t)}) = 1$.

(5) Nous avons par l'expression explicite de $q_t(x, t)$:

$$p_t(y) := \lim_{x \downarrow 0} p_t(x, y) = \frac{2}{\sqrt{2\pi t^3}} y^2 \exp\left(-\frac{y^2}{2t}\right).$$

Nous savons que $\int_0^\infty p_t(x, y) dy = 1$, et par convergence dominée on obtient que $\int_0^\infty p_t(y) dy = 1$ en passant à la limite $x \downarrow 0$: en effet pour tous $x, y > 0$

$$\frac{1}{x} q_t(x, y) y = \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{(x-y)^2}{2t}} \frac{1 - e^{-\frac{xy}{t}}}{x} y \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi t^3}} e^{-\frac{y^2}{2t}} y^2.$$

Or, en utilisant des coordonnées polaires dans \mathbb{R}^3

$$\mathbb{P}(|B_t^{(3)}| \geq u) = C \int_{\mathbb{R}} \mathbb{1}_{(r \geq u)} r^2 \exp\left(-\frac{r^2}{2t}\right) dr$$

où C est une constante de normalisation. Puisqu'il s'agit de deux mesures de probabilités, nous obtenons que $C = \frac{2}{\sqrt{2\pi t^3}}$ et $p_t(\cdot)$ est la densité de $|B_t^{(3)}|$.

Exercice 2. Soit $(B_t)_{t \geq 0}$ un mouvement brownien dans \mathbb{R} et $(L_t)_{t \geq 0}$ son temps local en 0. Soit $\lambda > 0$ et $x \in \mathbb{R}$. En considérant le processus $e^{-\lambda t} \exp(-\sqrt{2\lambda} |B_t|)$, montrer que

$$\mathbb{E}_x \left[\int_0^\infty e^{-\lambda s} dL_s \right] = \frac{1}{\sqrt{2\lambda}} \exp(-\sqrt{2\lambda} |x|).$$

où nous sous-entendons que sous \mathbb{P}_x le mouvement brownien $(B_t)_{t \geq 0}$ est issu de x .

Solution de l'exercice 2. Par la formule de Tanaka

$$|B_t| = |B_0| + \int_0^t \text{sign}(B_s) dB_s + L_t, \quad t \geq 0.$$

Soit $f(x) := \exp(-\sqrt{2\lambda} x)$. On remarque que $f'' = 2\lambda f$. Par la formule d'Ito

$$\begin{aligned} e^{-\lambda t} f(|B_t|) &= \\ &= f(|B_0|) + \int_0^t e^{-\lambda s} \left(-\lambda f(|B_s|) ds + f'(|B_s|)(\text{sign}(B_s) dB_s + dL_s) + \frac{1}{2} f''(|B_s|) ds \right) \\ &= f(|B_0|) - \sqrt{2\lambda} \int_0^t \exp(-\lambda s - \sqrt{2\lambda} |B_s|) (\text{sign}(B_s) dB_s + dL_s) \end{aligned}$$

où $\left(\exp(-\lambda s - \sqrt{2\lambda} |B_s|) \text{sign}(B_s) \right)_{s \in [0, t]}$ est borné et l'intégrale stochastique définit donc une martingale continue et dans L^2 . En considérant l'espérance nous obtenons donc

$$\exp(-\sqrt{2\lambda} x) = e^{-\lambda t} \mathbb{E}_x \left[\exp(-\sqrt{2\lambda} |B_t|) \right] + \sqrt{2\lambda} \mathbb{E}_x \left[\int_0^t \exp(-\lambda s) dL_s \right]$$

puisque p.s. pour dL_s -tout $s \geq 0$, $|B_s| = 0$. Si $t \rightarrow +\infty$ par convergence monotone nous obtenons la formule souhaitée.

Exercice 3. Soit $b : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R}$ et $\sigma : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R}$ de classe C^∞ et avec b', b'', σ' et σ'' bornées sur \mathbb{R} . Soit $(B_t)_{t \geq 0}$ un mouvement brownien sur \mathbb{R} et $(X_t(x))_{t \geq 0}$ la seule solution de l'équation

$$dX_t = b(X_t) dt + \sigma(X_t) dB_t, \quad X_0 = x \in \mathbb{R}.$$

Pour toute $f \in C_b(\mathbb{R})$ on note $\|f\|_\infty := \sup_{\mathbb{R}} |f|$ et l'on définit $u(t, x) := P_t f(x) = \mathbb{E}[f(X_t(x))]$.

- (1) Soit x fixé et $\eta_t^\varepsilon(x) := \frac{1}{\varepsilon}(X_t(x + \varepsilon) - X_t(x))$. Montrer que $(\eta_t^\varepsilon(x))_{t \geq 0}$ satisfait une EDS du type

$$d\eta_t^\varepsilon(x) = (h_t^\varepsilon dt + k_t^\varepsilon dB_t) \eta_t^\varepsilon(x) \quad (1)$$

avec h^ε et k^ε des processus progressivement mesurables et bornés.

- (2) Considérer le processus auxiliaire $\zeta_t := \exp(-\int_0^t k_s^\varepsilon dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t (k_s^\varepsilon)^2 ds - \int_0^t h_s^\varepsilon ds)$ et donner une expression explicite pour $(\eta_t^\varepsilon(x))_{t \geq 0}$.
- (3) Montrer que pour toute sous-suite $(\varepsilon_n)_n$ il existe une sous-sous-suite $(n_k)_k$ telle que p.s. $\eta_t^{\varepsilon_{n_k}}(x) \rightarrow \eta_t(x)$ pour tout $t \geq 0$, où $(\eta_t(x))_{t \geq 0}$ est un processus continu solution d'un analogue de (1) et qui ne dépend pas des sous-suites considérées. En déduire que $\frac{1}{\varepsilon}(X_t(x + \varepsilon) - X_t(x)) \rightarrow \eta_t(x)$ en probabilité quand $\varepsilon \rightarrow 0$.
- (4) Si $f \in C_b^1(\mathbb{R})$, montrer que $P_t f$ est différentiable en $x \in \mathbb{R}$, donner une formule pour $\partial_x P_t f(x)$ et montrer que $\sup_{t \in [0, T]} \|\partial_x P_t f\|_\infty < +\infty$.

- (5) Soit $t > 0$ fixé et $f \in C_b^\infty(\mathbb{R})$. On peut admettre que $(t, x) \mapsto u(t, x)$ est de classe C^∞ et que

$$\sup_{t \in [0, T]} \|\partial_x^2 P_t f\|_\infty < +\infty.$$

Montrer que le processus $(u(t-s, X_s(x)))_{s \in [0, t]}$ est une martingale, et trouver un processus explicite $(\alpha_s^t)_{s \in [0, t]}$ tel que

$$f(X_t(x)) = u(t, x) + \int_0^t \alpha_s^t dB_s. \quad (2)$$

Donner une majoration de $\mathbb{E}((\alpha_s^t)^2)$.

- (6) On suppose que $\sigma \geq \delta > 0$. Multiplier (2) par $\int_0^t \sigma^{-1}(X_s(x)) \eta_s(x) dB_s$, utiliser l'isométrie d'Ito et le théorème de dérivation des fonctions composées, pour arriver à la formule

$$\partial_x u(t, x) = \frac{1}{t} \mathbb{E} \left[f(X_t(x)) \int_0^t \sigma^{-1}(X_s(x)) \eta_s(x) dB_s \right].$$

Quelle interprétation peut-on donner de cette formule ?

Solution de l'exercice 3. (1) Soit x fixé et $\eta_t^\varepsilon(x) := \frac{1}{\varepsilon}(X_t(x+\varepsilon) - X_t(x))$. Montrer que $(\eta_t^\varepsilon(x))_{t \geq 0}$ satisfait une EDS du type

$$\begin{aligned} \eta_t^\varepsilon(x) &= \frac{X_t(x+\varepsilon) - X_t(x)}{\varepsilon} \\ &= 1 + \int_0^t \frac{b(X_s(x+\varepsilon)) - b(X_s(x))}{\varepsilon} ds + \int_0^t \frac{\sigma(X_s(x+\varepsilon)) - \sigma(X_s(x))}{\varepsilon} dB_s \\ &= 1 + \int_0^t \frac{b(X_s(x+\varepsilon)) - b(X_s(x))}{X_s(x+\varepsilon) - X_s(x)} \eta_s^\varepsilon(x) ds + \int_0^t \frac{\sigma(X_s(x+\varepsilon)) - \sigma(X_s(x))}{X_s(x+\varepsilon) - X_s(x)} \eta_s^\varepsilon(x) dB_s \end{aligned}$$

et donc le résultat souhaité est vrai avec

$$h_s^\varepsilon := \frac{b(X_s(x+\varepsilon)) - b(X_s(x))}{X_s(x+\varepsilon) - X_s(x)}, \quad k_s^\varepsilon := \frac{\sigma(X_s(x+\varepsilon)) - \sigma(X_s(x))}{X_s(x+\varepsilon) - X_s(x)},$$

qui sont des processus adaptés continus (donc progressivement mesurables) et bornés par les hypothèses sur b' et σ' .

- (2) Soit $\zeta_t := \exp(-\int_0^t k_s^\varepsilon dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t (k_s^\varepsilon)^2 ds - \int_0^t h_s^\varepsilon ds)$. Alors par la formule d'Ito

$$\zeta_t = 1 + \int_0^t \zeta_s (-k_s^\varepsilon dB_s + (k_s^\varepsilon)^2 ds - h_s^\varepsilon ds)$$

et en notant $\eta_s^\varepsilon := \eta_s^\varepsilon(x)$

$$\begin{aligned} \zeta_t \eta_t^\varepsilon &= 1 + \int_0^t (\zeta_s d\eta_s^\varepsilon + \eta_s^\varepsilon d\zeta_s) + \langle \zeta, \eta^\varepsilon \rangle_t \\ &= 1 + \int_0^t (\zeta_s \eta_s^\varepsilon (k_s^\varepsilon dB_s + h_s^\varepsilon ds) + \eta_s^\varepsilon \zeta_s (-k_s^\varepsilon dB_s + (k_s^\varepsilon)^2 ds - h_s^\varepsilon ds)) - \int_0^t \zeta_s \eta_s^\varepsilon (k_s^\varepsilon)^2 ds \\ &= 1. \end{aligned}$$

Donc

$$\eta_t^\varepsilon(x) = \exp \left(\int_0^t k_s^\varepsilon dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t (k_s^\varepsilon)^2 ds + \int_0^t h_s^\varepsilon ds \right), \quad t \geq 0.$$

Il s'en suit que $\mathbb{E}(|\frac{1}{\varepsilon}(X_t(x+\varepsilon) - X_t(x)) - \eta_t(x)| \wedge 1) \rightarrow 0$ quand $\varepsilon \rightarrow 0$, ce qui est équivalent à la convergence en probabilité demandée.

(3) Quand $\varepsilon \rightarrow 0$, nous avons par convergence dominée et par l'isométrie d'Ito que

$$\mathbb{E} \left(\left(\int_0^t k_s^\varepsilon dB_s - \int_0^t \sigma'(X_s(x)) dB_s \right)^2 \right) = \mathbb{E} \left(\int_0^t (k_s^\varepsilon - \sigma'(X_s(x)))^2 ds \right) \rightarrow 0.$$

Or la convergence dans L^2 implique que de toute sous-suite l'on peut extraire une sous-sous-suite convergeant p.s. vers la même limite. L'expression explicite pour η_t^ε montre que pour toute sous-suite $(\varepsilon_n)_n$ il existe une sous-sous-suite $(n_k)_k$ telle que p.s. $\eta_t^{\varepsilon_{n_k}}(x) \rightarrow \eta_t(x)$ pour tout $t \geq 0$, où

$$\eta_t(x) = \exp \left(\int_0^t \sigma'(X_s(x)) dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t (\sigma'(X_s(x)))^2 ds + \int_0^t b'(X_s(x)) ds \right), \quad t \geq 0.$$

On voit bien que

$$\eta_t(x) = 1 + \int_0^t \sigma'(X_s(x)) \eta_s(x) dB_s + \int_0^t b'(X_s(x)) \eta_s(x) ds, \quad t \geq 0.$$

(4) Si $f \in C_b^1(\mathbb{R})$, nous avons

$$\frac{f(X_t(x+\varepsilon)) - f(X_t(x))}{\varepsilon} = \frac{f(X_t(x+\varepsilon)) - f(X_t(x))}{X_t(x+\varepsilon) - X_t(x)} \eta_t^\varepsilon(x) \rightarrow f'(X_t(x)) \eta_t(x)$$

en probabilité quand $\varepsilon \rightarrow 0$. Or $(\eta_t^\varepsilon(x))_{\varepsilon>0}$ est une famille uniformément intégrable, puisque

$$\begin{aligned} \mathbb{E}((\eta_t^\varepsilon(x))^2) &= \mathbb{E} \left(\exp \left(2 \int_0^t k_s^\varepsilon dB_s - \int_0^t (k_s^\varepsilon)^2 ds + 2 \int_0^t h_s^\varepsilon ds \right) \right) \\ &\leq e^{Mt} \mathbb{E} \left(\exp \left(2 \int_0^t k_s^\varepsilon dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t (2k_s^\varepsilon)^2 ds \right) \right) = e^{Mt} \end{aligned}$$

où M est telle que $(k_s^\varepsilon)^2 + 2|h_s^\varepsilon| \leq M$. Nous pouvons donc passer à la limite sous le signe d'espérance et obtenir

$$\partial_x P_t f(x) = \mathbb{E} [f'(X_t(x)) \eta_t(x)]. \quad (3)$$

Le même argument montre que

$$\sup_{t \in [0, T]} \|\partial_x P_t f\|_\infty \leq e^{MT} \|f'\|_\infty.$$

(5) Soit $t > 0$ fixé et $f \in C_b^\infty(\mathbb{R})$. On peut admettre que $(t, x) \mapsto u(t, x)$ est de classe C^∞ et que

$$\sup_{t \in [0, T]} \|\partial_x^2 P_t f\|_\infty < +\infty.$$

On a pour $0 \leq r \leq s \leq t$

$$\mathbb{E}(P_{t-s}f(X_s(x)) | \mathcal{F}_r) = P_{s-r}P_{t-s}f(X_r) = P_{t-s}f(X_r)$$

et donc $(u(t-s, X_s(x)))_{s \in [0, t]}$ est une martingale. On applique la formule d'Ito à $(u(t-s, X_s(x)))_{s \in [0, t]}$:

$$\begin{aligned} u(0, X_t(x)) &= u(t, x) + \int_0^t \left(-\frac{\partial u}{\partial t} + \mathcal{L}u \right) (t-s, X_s(x)) ds + \int_0^t \partial_x u(t-s, X_s(x)) \sigma(X_s(x)) dB_s \\ &= u(t, x) + \int_0^t \partial_x u(t-s, X_s(x)) \sigma(X_s(x)) dB_s \end{aligned}$$

car le terme à variation bornée doit être nul puisque le processus considéré est une martingale (\mathcal{L} est le générateur infinitésimal de X). Nous avons donc

$$f(X_t(x)) = u(t, x) + \int_0^t \alpha_s^t dB_s, \quad \alpha_s^t := \partial_x u(t-s, X_s(x)) \sigma(X_s(x)), \quad s \in [0, t].$$

(6) On multiplie (2) par $\int_0^t \sigma^{-1}(X_s(x)) \eta_s(x) dB_s$, et à droite l'on obtient

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left(u(t, x) \int_0^t \sigma^{-1}(X_s(x)) \eta_s(x) dB_s \right) &= u(t, x) \mathbb{E} \left(\int_0^t \sigma^{-1}(X_s(x)) \eta_s(x) dB_s \right) = 0, \\ \mathbb{E} \left(\int_0^t \sigma^{-1}(X_s(x)) \eta_s(x) dB_s \int_0^t \sigma(X_s(x)) \partial_x u(t-s, X_s(x)) dB_s \right) \\ &= \mathbb{E} \left(\int_0^t \eta_s(x) \partial_x u(t-s, X_s(x)) ds \right) \\ &= \int_0^t \partial_x \mathbb{E}(u(t-s, X_s(x))) ds = \int_0^t \partial_x u(t, x) ds = t \partial_x u(t, x). \end{aligned}$$

Donc nous avons obtenu pour $t > 0$

$$\partial_x u(t, x) = \frac{1}{t} \mathbb{E} \left(f(X_t(x)) \int_0^t \sigma^{-1}(X_s(x)) \eta_s(x) dB_s \right).$$

Cette formule est intéressante car elle donne une expression pour la dérivée en x de u en termes d'une intégrale sur l'espace des trajectoires où on a f mais pas f' , comme c'est par contre le cas dans (3). Il s'agit d'un exemple de formule d'intégration par partie sur l'espace des trajectoires.