

Devoir du cours martingale et mouvement brownien

12 juin 2020

Enoncé

Durée : 3h, les notes de cours ne sont pas autorisés.

1 Martingale discrète

Question de cours : Montrer que le maximum de plusieurs temps d'arrêt est un temps d'arrêt.

Problème 1. On considère un jeu avec N joueurs. Chaque joueur i dispose de $X_0^{(i)}$ pièces au début de la partie. À chaque tour n , deux joueurs misent chacun une pièce et la joue à « pile ou face ». Le gagnant garde les deux pièces. On peut noter les résultats des lancers « pile ou face » $P_1, P_2, \dots, P_n, \dots$ qui sont des variables iid avec $\mathbb{P}(P_1 = 1) = \mathbb{P}(P_2 = -1) = \frac{1}{2}$. On note la filtration $\mathcal{F}_n = \sigma(P_1, \dots, P_n)$. Le couple de joueur $(i_n, j_n) \in [1, N]^2$ est un processus prévisible de tel sorte que $X_n^{(i_n)} > 0$ et $X_n^{(j_n)} > 0$, c'est à dire chacun des deux joueurs a au moins une pièce. La partie se termine lorsque tous les joueurs sont ruinés sauf un. Le dernier joueur ayant encore de l'argent gagne la partie.

1. Montrer que pour tout i , $X^{(i)}$ est une martingale.
2. Montrer que le jeu se termine p.s. Quelle est la situation finale ?
3. Quelle est la probabilité que le joueur i remporte la partie ?
4. Proposer un processus prévisible $A_n^{(i)}$ telle que $(X^{(i)})_n^2 - A_n^{(i)}$ soit une martingale.
5. En moyenne à combien de lancers de pile-ou-face le joueur i participera-t-il ?
6. Combien de temps dure la partie en moyenne ? Pour 10 joueurs et $\sum_{i=1}^{10} X_0^{(i)} = 110$, préciser pour quelle configuration initiale la partie dure en moyenne le plus longtemps.
7. Un tricheur s'invite dans la partie, il commence avec seulement une pièce mais lorsqu'il joue à pile ou face, sa probabilité de gain est $\frac{2}{3}$ et non plus $\frac{1}{2}$. Avec quelle probabilité gagnera-t-il la partie ?

2 Martingale continue

Question de cours : Énoncer et démontrer la formule d'intégration par partie dans le cas de martingales continues.

Problème 2. Soit M_t une martingale continue bornée dans L^2 . On note $\langle M, M \rangle_t$ sa variation quadratique et on supposera que $\mathbb{E}(\langle M, M \rangle_1) = 1$. On pose

$$S_n^{(N)} := \sum_{k=1}^n M_{\frac{k}{N}} (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}}).$$

1. Calculer $\mathbb{E}(S_N^{(N)})$. Le processus $(S_n^{(N)})_{n \in \mathbb{N}}$ est-il une martingale ?
2. Montrer que pour $N \rightarrow \infty$, $S_N^{(N)}$ converge en proba et on précisera la limite.
3. Montrer que pour $N \rightarrow \infty$, $\sum_{k=1}^N (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}})^3 \rightarrow 0$.
4. Résoudre l'équation stochastique

$$N_t = 1 + \int_0^t N_s dB_s$$

où B_t est un mouvement brownien.

Problème 3. On considère $\mathbf{B}_t = (B_t^{(1)}, B_t^{(2)})$ un mouvement brownien dans \mathbb{R}^2 issu de $(0, 0)$, c'est à dire que $B_t^{(1)}, B_t^{(2)}$ sont deux mouvement brownien indépendant.

1. Calculer $\mathbb{E}(\|\mathbf{B}_t\|^2)$ et montrer que $\|\mathbf{B}_t\|^2 - \mathbb{E}(\|\mathbf{B}_t\|^2)$ est une martingale.
2. Soit $R > 0$ et $T = \inf\{t : \|\mathbf{B}_t\| = R\}$. Calculer $\mathbb{E}(T)$.
3. Soit $x > 0$, Dans cette question et pour la suite \mathbf{B}_t est le mouvement brownien issu de $(x, 0)$. En supposant que p.s $B_t \neq 0$ pour tout $t > 0$. Avec la formule d'ito exprimer $\|\mathbf{B}_t\| = M_t + A_t$ où M_t est une martingale et A_t un processus à variation fini.
4. Montrer que $\|\mathbf{B}_t\|$ est une sousmartingale.
5. Montrer que M_t est un mouvement brownien.
6. Montrer que $\ln(\|\mathbf{B}_t\|)$ est une martingale. (On pourra utiliser le laplacien en coordonné polaire $\Delta f = \frac{1}{r} \frac{\partial}{\partial r} [r \frac{\partial}{\partial r} f] + \frac{1}{r^2} \frac{\partial^2 f}{\partial \theta^2}$.)
7. Pour $0 < r < x < R$ $T_r = \inf\{t : \|\mathbf{B}_t\| = r\}$, $T_R = \inf\{t : \|\mathbf{B}_t\| = R\}$, Donner $\mathbb{P}(T_r \leq T_R)$.
8. Pour \mathbf{B}_t un mouvement brownien en dimension $d \geq 3$ issu de $(x, 0, \dots, 0)$. Calculer $\mathbb{P}(T_r < \infty)$. (On pourra proposer une fonction harmonique sur $\mathbb{R}^d / \{0\}$).

Correction

3 Martingale discrète

Question de cours : Soit $(T_i)_{i \in I}$ des temps d'arrêt. Alors

$$\{\max_{i \in I} T_i \leq n\} = \bigcap_{i \in I} \{T_i \leq n\} \in \mathcal{F}_n$$

car $\{T_i \leq n\} \in \mathcal{F}_n$ pour tout $i \in I$.

Solution 1. On considère un jeu avec N joueurs. Chaque joueur i dispose de $X_0^{(i)}$ pièces au début de la partie. À chaque tour n , deux joueurs misent chacun une pièce et la joue à « pile ou face ». Le gagnant garde les deux pièces. On peut noter les résultats des lancers « pile ou face » $P_1, P_2, \dots, P_n, \dots$ qui sont des variables iid avec $\mathbb{P}(P_1 = 1) = \mathbb{P}(P_2 = -1) = \frac{1}{2}$. On note la filtration $\mathcal{F}_n = \sigma(P_1, \dots, P_n)$. Le couple de joueur $(i_n, j_n) \in [1, N]^2$ est un processus prévisible de tel sorte que $X_n^{(i_n)} > 0$ et $X_n^{(j_n)} > 0$, c'est à dire chacun des deux joueurs a au moins une pièce. La partie se termine lorsque tous les joueurs sont ruinés sauf un. Le dernier joueur ayant encore de l'argent gagne la partie.

1. On a

$$X_{n+1}^{(i)} = \begin{cases} X_n^{(i)} & \text{si } i \notin \{i_{n+1}, j_{n+1}\} \\ X_n^{(i)} + 1 & \text{si } i = i_{n+1} \text{ et } P_{n+1} = 1 \text{ ou } i = j_{n+1} \text{ et } P_{n+1} = -1 \text{ (gain)} \\ X_n^{(i)} - 1 & \text{si } i = i_{n+1} \text{ et } P_{n+1} = -1 \text{ ou } i = j_{n+1} \text{ et } P_{n+1} = 1 \text{ (perte)} \end{cases}$$

Par récurrence immédiate on a que $X_n^{(i)}$ est \mathcal{F}_n mesurable et $\mathbb{E}(|X_n^{(i)}|) < \infty$. De plus

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X_{n+1}^{(i)} | \mathcal{F}_n) &= \mathbb{E}(X_n^{(i)} + 1_{i \in \{i_{n+1}, j_{n+1}\}} (1_{\text{gain}} - 1_{\text{perte}}) | \mathcal{F}_n) \\ &= X_n^{(i)} + 1_{i \in \{i_{n+1}, j_{n+1}\}} \mathbb{E}(1_{\text{gain}} - 1_{\text{perte}} | \mathcal{F}_n) \\ &= X_n^{(i)} + 1_{i \in \{i_{n+1}, j_{n+1}\}} \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{2} \right) \\ &= X_n^{(i)} \end{aligned}$$

où on a utilisé que $1_{i \in \{i_{n+1}, j_{n+1}\}}$ est prévisible et que gain et perte sont indépendants de \mathcal{F}_n . Donc $X^{(i)}$ est une martingale.

2. Notons $C = \sum_{i=1}^N X_0^{(i)}$ le nombre totale de pièces. Pour tout i , et $n \in \mathbb{N}$ $0 \leq X_n^{(i)} \leq C$ est donc une martingale bornée. Elle converge donc p.s. Puisqu'elle est à valeur entière elle est constante à partir d'un certain rang. Notons τ_i ce rang. Alors pour un $n_{\max} = \max_{i \leq N} \tau_i$ tous les $X_{n_{\max}}^{(i)}$ sont ou 0 ou C et la partie est donc terminée. Un joueur a alors toutes les pièces et les autres n'ont plus rien.

3. Notons $T_0^{(i)} = \inf\{n : X_n^{(i)} = 0\}$ et $T_C^{(i)} = \inf\{n : X_n^{(i)} = C\}$. Le joueur i remporte la partie si $T_C^{(i)} < T_0^{(i)}$. Puisque $X^{(i)}$ est une martingale, pour tout n on a

$$\begin{aligned} X_0^{(i)} &= \mathbb{E}(X_{n \wedge T_C^{(i)} \wedge T_0^{(i)}}^{(i)}) \rightarrow \mathbb{E}(X_{T_C^{(i)} \wedge T_0^{(i)}}^{(i)}) \\ &= \mathbb{E}(1_{T_C^{(i)} < T_0^{(i)}} X_{T_C^{(i)}}^{(i)} + X_{T_0^{(i)}}^{(i)} 1_{T_C^{(i)} > T_0^{(i)}}) \\ &= \mathbb{P}(T_C^{(i)} < T_0^{(i)})C \end{aligned}$$

où on a utilisé que $T_0^{(i)} \wedge T_C^{(i)} < \infty$ p.s par la question précédent, la convergence dominé avec $0 \leq X_{n \wedge T_C^{(i)} \wedge T_0^{(i)}}^{(i)} \leq C$ et $X_{T_C^{(i)}}^{(i)} = C$, $X_{T_0^{(i)}}^{(i)} = 0$. On a donc

$$\mathbb{P}(\text{Le joueur } i \text{ gagne}) = \frac{X_0^{(i)}}{\sum_{j=1}^N X_0^{(j)}}.$$

4. On a

$$(X_{n+1}^{(i)})^2 = \begin{cases} (X_n^{(i)})^2 & \text{si } i \notin \{i_{n+1}, j_{n+1}\} \\ (X_n^{(i)})^2 + 2X_n^{(i)} + 1 & \text{(gain)} \\ (X_n^{(i)})^2 - 2X_n^{(i)} + 1 & \text{(perte)} \end{cases}$$

Alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E}((X_{n+1}^{(i)})^2 - A_{n+1}^{(i)} | \mathcal{F}_n) &= (X_n^{(i)})^2 + 1_{i \in \{i_{n+1}, j_{n+1}\}} + 2X_n^{(i)} \mathbb{E}(1_{\text{gain}} - 1_{\text{perte}} | \mathcal{F}_n) - A_{n+1}^{(i)} \\ &= (X_n^{(i)})^2 + 1_{i \in \{i_{n+1}, j_{n+1}\}} - A_{n+1}^{(i)} \end{aligned}$$

Où on a utilisé que A_{n+1} et $1_{i \in \{i_{n+1}, j_{n+1}\}}$ sont \mathcal{F}_n mesurable et que $1_{\text{gain}}, 1_{\text{perte}}$ sont indépendant de \mathcal{F}_n . Conclusion $(X_n^{(i)})^2 - A_n^{(i)}$ est une martingale ssi $-A_n^{(i)} = 1_{i \in \{i_{n+1}, j_{n+1}\}} - A_{n+1}^{(i)}$ soit $A_{n+1}^{(i)} - A_n^{(i)} = 1_{i \in \{i_{n+1}, j_{n+1}\}}$. Alors $A_n^{(i)} = \sum_{k=1}^n 1_{i \in \{i_k, j_k\}}$, c'est à dire le nombre de lancé de pile ou face auquel le joueur i a participé jusqu'au temps n .

5. Puisque $(X_n^{(i)})^2 - A_n^{(i)}$ est une martingale, pour tout n

$$\begin{aligned} (X_0^{(i)})^2 &= \mathbb{E}((X_n^{(i)})^2 - A_n^{(i)}) \rightarrow \mathbb{E}((X_{T_C^{(i)} \wedge T_0^{(i)}}^{(i)})^2 - A_{T_C^{(i)} \wedge T_0^{(i)}}^{(i)}) \\ &= C^2 \mathbb{P}(T_C^{(i)} < T_0^{(i)}) - \mathbb{E}(A_{T_C^{(i)} \wedge T_0^{(i)}}^{(i)}) \end{aligned}$$

où on a utilisé que la convergence dominé avec $0 \leq (X_n^{(i)})^2 \leq C^2$ et la convergence monotone pour $A_n^{(i)}$. Avec la question 3 on a alors

$$\mathbb{E}(A_{T_C^{(i)} \wedge T_0^{(i)}}^{(i)}) = CX_0^{(i)} - (X_0^{(i)})^2.$$

6. À chaque lancé de pile ou face, 2 joueurs participes. Ainsi le nombre total de lancés au temps n est donc égale à $\frac{1}{2} \sum_{i=1}^N A_n^{(i)}$. Il y aura alors en moyenne

$$\mathbb{E}\left(\frac{1}{2} \sum_{i=1}^N A_{n_{\max}}^{(i)}\right) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^N (CX_0^{(i)} - (X_0^{(i)})^2) = \frac{1}{2}(C^2 - \sum_{i=0}^N (X_0^{(i)})^2)$$

lancés de pile ou face au total. Pour 10 joueurs et $\sum_{i=1}^{10} X_0^{(i)} = 110$ il s'agit de maximiser $\sum_{i=0}^N (X_0^{(i)})^2$. Par la convexité de $x \rightarrow x^2$ on a

$$11^2 = \left(\frac{1}{N} \sum_{i=0}^N X_0^{(i)}\right)^2 \leq \frac{1}{N} \sum_{i=0}^N (X_0^{(i)})^2$$

Le minimum est donc atteint si $X_0^{(i)} = 11$ pour tout i .

7. On note R_n le nombre de pièce du tricheur ($R_0 = 1$). Montrons que $N_n := \frac{1}{2^{R_n}}$ est une martingale. On a

$$N_{n+1} = \begin{cases} N_n & \text{si il ne joue pas} \\ \frac{1}{2}N_n & \text{(gain)} \\ 2N_n & \text{(perte)} \end{cases}$$

alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(N_{n+1} | \mathcal{F}_n) &= N_n \mathbf{1}_{\text{ne joue pas}} + N_n \mathbf{1}_{\text{joue}} \mathbb{E}\left(\frac{1}{2} \mathbf{1}_{\text{gain}} + 2 \mathbf{1}_{\text{perte}}\right) | \mathcal{F}_n \\ &= N_n \mathbf{1}_{\text{ne joue pas}} + N_n \mathbf{1}_{\text{joue}} \left(\frac{1}{2} \times \frac{2}{3} + 2 \times \frac{1}{3}\right) \\ &= N_n \mathbf{1}_{\text{ne joue pas}} + N_n \mathbf{1}_{\text{joue}} \\ &= N_n \end{aligned}$$

Finalement

$$\begin{aligned} \frac{1}{2} &= N_0 = \mathbb{E}(N_n) \\ &\rightarrow \mathbb{E}(N_{n_{\max}} \mathbf{1}_{\text{gain de la partie}} + N_{n_{\max}} \mathbf{1}_{\text{perte de la partie}}) \\ &= \mathbb{P}(\text{perte de la partie}) + \frac{1}{2^{1+C}} \mathbb{P}(\text{gain de la partie}) \end{aligned}$$

On a alors

$$\mathbb{P}(\text{gain de la partie}) = \frac{1 - 1/2}{1 - 1/2^{1+C}}.$$

4 Martingale continue

Question de cours : Soit $(X_t)_{t \geq 0}$ et $(Y_t)_{t \geq 0}$ deux semimartingale continues, alors

$$\int_0^t Y_s dX_s = X_t Y_t - X_0 Y_0 - \int_0^t X_s dY_s - \langle X, Y \rangle_t$$

En effet avec la formule d'Ito pour $f(x, y) = xy$, avec $\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = y$, $\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = x$
 $\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = 1$, $\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial x} = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial y} = 0$ on a

$$X_t Y_t = X_0 Y_0 + \int_0^t X_t dY_t + \int_0^t Y_t dX_t + \int_0^t d\langle X, Y \rangle_s$$

et on conclue puisque $\int_0^t d\langle X, Y \rangle_s = \langle X, Y \rangle_t$.

Solution 2. Soit M_t une martingale continue bornée dans L^2 . On note $\langle M, M \rangle_t$ sa variation quadratique et on supposera que $\mathbb{E}(\langle M, M \rangle_1) = 1$. On pose

$$S_n^{(N)} := \sum_{k=1}^n M_{\frac{k}{N}} (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}}).$$

1. La somme ici n'est pas sous la forme usuelle avec un processus prévisible et la différence de martingale. Cependant on peut facilement le faire apparaître.

$$\begin{aligned} S_n^{(N)} &= \sum_{k=1}^n M_{\frac{k}{N}}^2 - M_{\frac{k-1}{N}} M_{\frac{k}{N}} \\ &= \sum_{k=1}^n M_{\frac{k}{N}}^2 - M_{\frac{k-1}{N}}^2 - (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}}) M_{\frac{k-1}{N}}. \\ &= M_{\frac{n}{N}}^2 - M_0^2 - \sum_{k=1}^n (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}}) M_{\frac{k-1}{N}}. \end{aligned}$$

Le deuxième terme est bien une martingale. On a alors

$$\mathbb{E}\left(\sum_{k=1}^n (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}}) M_{\frac{k-1}{N}}\right) = 0$$

Et donc $\mathbb{E}(S_n^{(N)}) = \mathbb{E}(M_1^2 - M_0^2)$. Enfin puisque $M_t^2 - \langle M, M \rangle_t$ est une martingale $\mathbb{E}(M_1^2 - \langle M, M \rangle_1) = \mathbb{E}(M_0^2)$ soit

$$\mathbb{E}(M_1^2 - M_0^2) = \mathbb{E}(\langle M, M \rangle_1) = 1.$$

Le processus $(S_n^{(N)})_{n \in \mathbb{N}}$ n'est pas une martingale $1 = \mathbb{E}(S_N^{(N)}) \neq \mathbb{E}(S_0^{(N)}) = 0$.

2. Puisque $\max_k |M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}}| = \frac{1}{N} \rightarrow 0$ lorsque $N \rightarrow \infty$. On a la convergence en proba vers l'intégrale stochastique

$$\sum_{k=1}^N (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}}) M_{\frac{k-1}{N}} \rightarrow \int_0^1 M_s dM_s.$$

On peut également mentionner qu'elle est égale à $\frac{1}{2}(M_1^2 - M_0^2 - \langle M, M \rangle_1)$. Ainsi

$$S_N^{(N)} \rightarrow M_1^2 - M_0^2 - \int_0^1 M_s dM_s = \frac{1}{2}(M_1^2 - M_0^2) + \frac{1}{2}\langle M, M \rangle_1$$

3. La preuve ici est la même que pour montrer que les martingales continues à variation fini sont constante. On a

$$\sum_{k=1}^N (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}})^3 \leq \sup_k |M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}}| \sum_{k=1}^N (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}})^2.$$

Or puisque $(M_t)_{t \geq 0}$ est continue elle est donc uniformément continue sur $[0, 1]$ et alors $\sup_k |M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}}| \rightarrow 0$ pour $N \rightarrow \infty$. De plus on a $\sum_{k=1}^N (M_{\frac{k}{N}} - M_{\frac{k-1}{N}})^2 \rightarrow \langle M, M \rangle_1$ et donc le produit de ces deux termes converge vers 0.

4. L'équation stochastique stochastique peut aussi s'écrire ainis

$$dN_s = N_s dB_s, \quad N_0 = 1,$$

soit $dN_s = \sigma(s, N_s) dB_s$ où $\sigma(s, x) = x$. C'est une fonction lipshitzienne borné par $1 + |x|$, on a donc existence et unicité trajectorielle pour cette équation. Naivement en s'inspirant de $dy = y ds$ on pourrait essayer $N_s = e^{B_s}$, cependant il manque le terme d'Ito. Par ailleurs on remarque que par définition de l'intégrale stochastique on sait que $(N_t)_{t \geq 0}$ est une martingale. On peut alors essayer $N_s = e^{B_s - \frac{1}{2}s}$. Par la formule d'Ito on a

$$N_t = 1 + \int_0^t e^{B_s - \frac{1}{2}s} dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t e^{B_s - \frac{1}{2}s} ds + \frac{1}{2} \int_0^t e^{B_s - \frac{1}{2}s} ds = 1 + \int_0^t N_s dB_s$$

et par unicité trajectorielle c'est la seule solution possible.

Problème 4. On considère $\mathbf{B}_t = (B_t^{(1)}, B_t^{(2)})$ un mouvement brownien dans \mathbb{R}^2 issu de $(0, 0)$, c'est à dire que $B_t^{(1)}, B_t^{(2)}$ sont deux mouvement brownien indépendant.

1. On a $\mathbb{E}(\|\mathbf{B}_t\|^2) = \mathbb{E}(|B_t^{(1)}|^2 + |B_t^{(2)}|^2) = 2t$. Ensuite $|B_t^{(1)}|^2 - t$ et $|B_t^{(2)}|^2 - t$ sont des martingales car ce sont des mouvements brownien et donc $(|B_t^{(1)}|^2 - t) + (|B_t^{(2)}|^2 - t)$ est une martingale.
2. On sait que $\|\mathbf{B}_t\|^2 - 2t$ est une martingale. Donc pour tout t

$$0 = \mathbb{E}(\|\mathbf{B}_0\|^2 - 2 \times 0) = \mathbb{E}(\|\mathbf{B}_{t \wedge T}\|^2 - 2t \wedge T)$$

On a $T < \infty$ p.s car $\mathbb{P}(\|\mathbf{B}_t\| < R) \rightarrow 0$ pour $t \rightarrow \infty$. On a $\frac{1}{2} \mathbb{E}(\|\mathbf{B}_{t \wedge T}\|^2) = \mathbb{E}(t \wedge T) \rightarrow \mathbb{E}(T)$ par croissance monotone. $\frac{1}{2} \mathbb{E}(\|\mathbf{B}_{t \wedge T}\|^2) \rightarrow \frac{1}{2} \mathbb{E}(\|\mathbf{B}_T\|^2) = \frac{1}{2} R^2$ par convergence dominé. Alors $\mathbb{E}(T) = \frac{1}{2} R^2$.

3. On utilise la formule d'ito avec $f(x, y) = \sqrt{x^2 + y^2}$, $\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = \frac{x}{\sqrt{x^2 + y^2}}$, $\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = \frac{y}{\sqrt{x^2 + y^2}}$, $\frac{\partial^2 f}{\partial^2 x}(x, y) = \frac{1}{\sqrt{x^2 + y^2}} - \frac{x^2}{(x^2 + y^2)^{3/2}}$ et $\frac{\partial^2 f}{\partial^2 y}(x, y) =$

$\frac{1}{\sqrt{x^2+y^2}} - \frac{y^2}{(x^2+y^2)^{3/2}}$. On a donc

$$\begin{aligned}
\|B_t\| &= x + \int_0^t \frac{B_s^{(1)}}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}} dB_s^{(1)} + \int_0^t \frac{B_s^{(2)}}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}} dB_s^{(2)} \\
&+ \frac{1}{2} \int_0^t \frac{1}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}} - \frac{|B_s^{(1)}|^2}{(|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2)^{3/2}} ds \\
&+ \frac{1}{2} \int_0^t \frac{1}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}} - \frac{|B_s^{(2)}|^2}{(|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2)^{3/2}} ds \\
&= x + \int_0^t \frac{B_s^{(1)}}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}} dB_s^{(1)} + \int_0^t \frac{B_s^{(2)}}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}} dB_s^{(2)} \\
&+ \frac{1}{2} \int_0^t \frac{1}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}} ds
\end{aligned}$$

où on a utilisé que $\frac{|B_s^{(1)}|^2}{(|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2)^{3/2}} + \frac{|B_s^{(2)}|^2}{(|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2)^{3/2}} = \frac{1}{(|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2)^{1/2}}$.

On pose M_t le premier terme qui par définition de l'intégrale stochastique est une martingale continue et A_t le deuxième terme qui est C^1 et donc à variation fini.

4. Puisque $\frac{1}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}} > 0$, A_t est strictement croissante. On a alors

$$\mathbb{E}(\|B_t\| | \mathcal{F}_s) = \mathbb{E}(M_t + A_t | \mathcal{F}_s) = M_s + A_s + \mathbb{E}((A_t - A_s) | \mathcal{F}_s) \geq \|B_s\|$$

car $(A_t - A_s) \geq 0$.

5. Calculons $\langle M, M \rangle_t$. En notant $K_1 = \frac{B_s^{(1)}}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}}$ et $K_2 = \frac{B_s^{(2)}}{\sqrt{|B_s^{(1)}|^2 + |B_s^{(2)}|^2}}$.

On a

$$\begin{aligned}
&\langle (K_1 \cdot B^{(1)} + K_2 \cdot B^{(2)}), (K_1 \cdot B^{(1)} + K_2 \cdot B^{(2)}) \rangle \\
&= \langle K_1 \cdot B^{(1)}, K_1 \cdot B^{(1)} \rangle + \langle K_2 \cdot B^{(2)}, K_2 \cdot B^{(2)} \rangle \\
&+ \langle K_2 \cdot B^{(2)}, K_1 \cdot B^{(1)} \rangle + \langle K_1 \cdot B^{(1)}, K_2 \cdot B^{(2)} \rangle \\
&= K_1^2 \cdot \langle B^{(1)}, B^{(1)} \rangle + K_2^2 \cdot \langle B^{(2)}, B^{(2)} \rangle \\
&+ K_2 K_1 \cdot \langle B^{(2)}, B^{(1)} \rangle + K_2 K_1 \cdot \langle B^{(2)}, B^{(1)} \rangle \\
&= \int_0^t K_1^2 ds + \int_0^t K_2^2 ds \\
&= t
\end{aligned}$$

où on a utilisé que le crochet de martingale est bilinéaire à la première égalité. La formule avec l'intégrale stochastique à la deuxième. Puis que

$\langle B^{(1)}, B^{(1)} \rangle_s = \langle B^{(2)}, B^{(2)} \rangle_s = t$ et $\langle B^{(2)}, B^{(1)} \rangle_s = 0$ car $B^{(1)}, B^{(2)}$ sont des mouvements browniens indépendent. La dernière égalité vient de la remarque $K_1^2 + K_2^2 = 1$. On a donc bien que $\langle M, M \rangle_t = t$ et donc que M_t est un mouvement brownien par le théorème de Levy.

6. On peut montrer que $f(x, y) = \log(\sqrt{x^2 + y^2})$ est harmonique. En effet

$$\Delta f = \frac{1}{2} \left(\frac{2}{x^2 + y^2} - \frac{4x^2}{x^2 + y^2} + \frac{2}{x^2 + y^2} - \frac{4y^2}{x^2 + y^2} \right) = 0$$

(ou en utilisant le laplacien en coordonné polaire, $f(r, \theta) = \log(r)$ soit $\Delta f = \frac{1}{r} \frac{\partial}{\partial r} [r \times \frac{1}{r}] = 0$.) Alors par la formule d'Ito, $f(\mathbf{B}_t)$ est une martingale (voir Devoir précédent).

7. On a

$$\log(x) = \mathbb{E}(f(\mathbf{B}_0)) = \mathbb{E}(\log(\|B_{t \wedge T_r \wedge T_R}\|)) \rightarrow \mathbb{E}(1_{T_r < T_R} \log(\|B_{T_r}\|) + 1_{T_r > T_R} \log(\|B_{T_R}\|))$$

où on a utiliser le théorème de convergence dominé et que $T_R < \infty$ p.s pour la même raison que précédemment. Donc

$$\log(x) = \log r \times \mathbb{P}(T_r \leq T_R) + \log R \times (1 - \mathbb{P}(T_r \leq T_R))$$

et alors

$$\mathbb{P}(T_r \leq T_R) = \frac{\log(R) - \log x}{\log R - \log r}.$$

8. On peut faire le même raisonnement avec $f(r) = \frac{1}{r^{d-2}}$ qui est la fonction fonction harmonique sur $\mathbb{R}^d \setminus \{0\}$. On obtient alors

$$\mathbb{P}(T_r \leq T_R) = \frac{R^{2-d} - x^{2-d}}{R^{2-d} - r^{2-d}}.$$

Puis en faisant tendre $R \rightarrow \infty$ on obtient $\mathbb{P}(T_r < \infty) = \frac{x^{2-d}}{r^{2-d}}$.