

**Éléments de correction TD n° 2**

## MOUVEMENT BROWNIEN ET MARTINGALES CONTINUES

**Exercice 1 : Propriétés du mouvement Brownien.**

Soit  $B$  un mouvement Brownien, soit  $c > 0$  une constante et  $s \geq 0$  un nombre réel. Montrer que les processus suivants sont des mouvements Browniens.

1.  $(-B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  (Symétrie),
2.  $(B_{t+s} - B_s)_{t \in \mathbb{R}_+}$  (Propriété de Markov faible),
3.  $(B_{1-t} - B_1)_{t \in \mathbb{R}_+}$  (Retournement temporelle),
4.  $(cB_{t/c^2})_{t \in \mathbb{R}_+}$  (Auto-similarité),

**Correction exercice 1** : Exercice corrigé en classe.

**Exercice 2 : Un petit contre-exemple.**

Soit  $Z$  une variable aléatoire de loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Est-ce que le processus  $(\sqrt{t}Z)_{t \geq 0}$  est un mouvement Brownien ?

**Correction exercice 2** : Notons  $X_t = \sqrt{t}Z$ . On a bien que  $X_t$  est de loi  $\mathcal{N}(0, t)$  pour tout réel positif  $t$ . Par contre, le processus  $(X_t)$  n'est pas un mouvement Brownien car les accroissements ne sont pas stationnaires. En effet :

$$X_2 - X_1 = (\sqrt{2} - 1)Z \sim \mathcal{N}(0, (\sqrt{2} - 1)^2) \neq \mathcal{N}(0, 2 - 1).$$

On peut aussi dire que les accroissements ne sont pas indépendants. Par exemple  $X_2 - X_1 = (\sqrt{2} - 1)Z$  n'est pas indépendante de  $X_1 = Z$  (elles sont même totalement corrélées car colinéaires).

On a donc un contre-exemple où un processus qui a les mêmes lois marginales que le mouvement Brownien mais qui n'est pas un mouvement Brownien.

**Exercice 3 : Somme de deux mouvements Browniens indépendants.**

Soient  $W$  et  $W^*$  deux mouvements Browniens indépendants et soit  $\rho \in ]0, 1[$  une constante. Montrez que  $(\rho W_t + \sqrt{1 - \rho^2}W_t^*)_{t \in \mathbb{R}_+}$  est aussi un mouvement Brownien.

**Correction exercice 3 :** Exercice corrigé en classe.

**Exercice 4 : Martingales du mouvement Brownien.**

Soit  $B$  un mouvement Brownien issu de 0 et soit  $(\mathcal{F}_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  la filtration naturelle associée à  $B$ . Montrer que les processus suivants sont des martingales par rapport à  $(\mathcal{F}_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  et comparer ces résultats avec leurs analogues discrets pour la Marche Aléatoire Simple vus à la question 3. de l'exercice 1 du TD 1.

1.  $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  .
2.  $(B_t^2 - t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  .
3.  $(e^{\lambda B_t - \lambda^2 t/2})_{t \in \mathbb{R}_+}$  avec  $\lambda \in \mathbb{R}$  .

*Remarque :* Le deuxième point revient à dire que le mouvement Brownien a pour variation quadratique  $\langle B_t \rangle = t$ . Le Théorème de caractérisation de Lévy affirme que la seule martingale continue de variation quadratique  $t$  est le mouvement brownien.

**Correction exercice 4 :** Exercice corrigé en classe.

**Exercice 5 : Le pont Brownien.**

Soit  $B$  un mouvement Brownien. On considère le processus stochastique  $(X_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  défini pour tout  $t \in [0, 1]$  par  $X_t = B_t - tB_1$ .

1. Montrer qu'il s'agit d'un processus Gaussien.
2. Calculer sa fonction espérance ainsi que sa fonction de covariance.
3. En quel temps  $t$  la variance de  $X_t$  est-elle maximale ?
4. Est-ce  $(X_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  est une martingale ?

*Remarque :* Ce processus stochastique s'appelle un Pont Brownien. Il s'agit d'un mouvement Brownien conditionné à revenir en 0 au temps 1 (voir Figure 1).

**Correction exercice 5 :**

1. Prenons une suite quelconque de temps croissants  $0 \leq t_1 \leq \dots \leq t_n \leq 1$  et un ensemble de  $n$  réels  $a_1, \dots, a_n$ . Montrons que  $\sum_{i=1}^n a_i X_{t_i}$  est une variable aléatoire Gaussienne. On a que :

$$\sum_{i=1}^n a_i X_{t_i} = \sum_{i=1}^n a_i B_{t_i} + \left( \sum_{i=1}^n -a_i t_i \right) B_1,$$

est de la forme

$$\sum_{i=1}^m a'_i B_{t'_i}.$$

Comme  $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  est un processus Gaussien, il s'agit donc d'une variable aléatoire Gaussienne.

On en conclut que  $(X_t)_{t \in [0,1]}$  est une processus Gaussien.

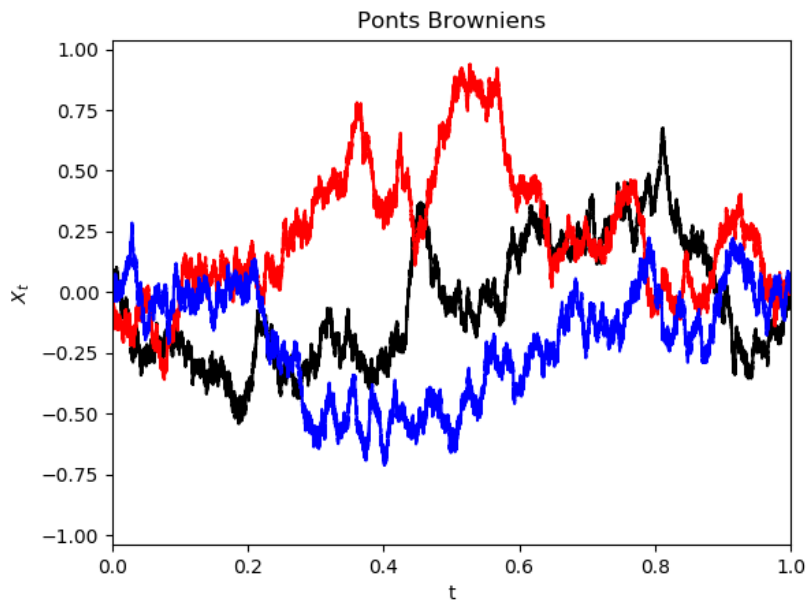


FIGURE 1 – Trois réalisations de ponts Browniens.

2. Pour tout  $t \in [0, 1]$ ,  $\mathbb{E}[X_t] = \mathbb{E}[B_t] - t\mathbb{E}[B_1] = 0$ , donc il s'agit d'un processus Gaussien centré.

Pour tout  $0 \leq s \leq t \leq 1$ , on a que

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_s X_t] &= \mathbb{E}[B_s B_t] - s\mathbb{E}[B_1 B_t] - t\mathbb{E}[B_s B_1] + st\mathbb{E}[B_1^2] \\ &= s - st - ts + st \\ &= s(1 - t). \end{aligned}$$

Donc  $\text{Cov}(X_s, X_t) = s(1 - t)$ ,  $\forall 0 \leq s \leq t \leq 1$ .

3. D'après la question précédente, on a que :

$$\mathbb{V}(X_t) = \text{Cov}(X_t, X_t) = t(1 - t),$$

qui est donc maximale en  $t = 1/2$  et qui vaut  $\mathbb{V}(1/2) = 1/4$ .

4. Même si l'espérance est identiquement nulle, il ne s'agit pas d'une martingale car par exemple :

$$\mathbb{E}[X_1 | \mathcal{F}_{1/2}] = \mathbb{E}[0 | \mathcal{F}_{1/2}] = 0,$$

alors que  $X_{1/2}$  est une variable aléatoire Gaussienne centré de variance  $1/4$  donc n'est pas identiquement nulle.

### Exercice 6 : Des inégalités de Doob.

1. En utilisant le théorème d'arrêt pour les sous-martingales, montrez que si  $(M_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  est une sous-martingale par rapport à une filtration  $(\mathcal{F}_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  et si  $(M_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  est continue et positive, alors pour tout  $\lambda > 0$  et tout  $t \in \mathbb{R}_+$  on a :

$$\mathbb{P} \left[ \sup_{0 \leq s \leq t} M_s \geq \lambda \right] \leq \frac{\mathbb{E}[M_t]}{\lambda}.$$

2. En déduire que si  $(N_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  une martingale continue par rapport à  $(\mathcal{F}_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  alors pour tout  $\lambda > 0$  et tout  $t \in \mathbb{R}_+$  on a :

$$\mathbb{P} \left[ \sup_{0 \leq s \leq t} |N_s| \geq \lambda \right] \leq \frac{\mathbb{E}[N_t^2]}{\lambda^2}.$$

Comparer ce résultat avec l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev.

**Correction exercice 6 :**

1. Introduisons la variable aléatoire suivante :

$$T = \inf\{t \geq 0, M_t \geq \lambda\}.$$

Il s'agit bien d'un temps d'arrêt car c'est un temps d'atteinte et car le processus  $(M_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  est continue. Ce temps d'arrêt a été choisi pour que

$$\sup_{s \in [0, t]} M_s \geq \lambda \iff T \leq t.$$

Appliquons alors le théorème d'arrêt pour les sous-martingales aux temps d'arrêts bornés  $T \wedge t$  et  $t$  (on a bien que  $T \wedge t \leq t$ ) :

$$\mathbb{E}[M_t \mid \mathcal{F}_{T \wedge t}] = M_{T \wedge t},$$

et donc en passant à l'espérance :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[M_t] &= \mathbb{E}[\mathbb{E}[M_t \mid \mathcal{F}_{T \wedge t}]] = \mathbb{E}[M_{T \wedge t}] \\ &= \mathbb{E}[M_T \mathbf{1}_{T \leq t}] + \mathbb{E}[M_t \mathbf{1}_{T > t}] \\ &= \mathbb{E}[\lambda \mathbf{1}_{T \leq t}] + \mathbb{E}[M_t \mathbf{1}_{T > t}], \text{ (car } M_T = \lambda \text{ par continuité)} \\ &\geq \lambda \mathbb{P}(T \leq t), \text{ (car } M_t \geq 0) \\ &= \lambda \mathbb{P}(\sup_{s \in [0, t]} M_s \geq \lambda). \end{aligned}$$

On obtient l'inégalité voulue :

$$\mathbb{P}(\sup_{s \in [0, t]} M_s \geq \lambda) \leq \frac{\mathbb{E}[M_t]}{\lambda}.$$

2. Par l'inégalité de Jensen, si  $(N_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$  est une martingale continue, alors  $(M_t)_{t \in \mathbb{R}_+} = (N_t^2)_{t \in \mathbb{R}_+}$  est une sous-martingale continue et positive. On peut donc appliquer le résultat de l'inégalité précédente à un  $\lambda' = \lambda^2$  :

$$\mathbb{P}\left(\sup_{s \in [0, t]} N_s^2 \geq \lambda^2\right) \leq \frac{\mathbb{E}[N_t^2]}{\lambda^2},$$

et donc

$$\mathbb{P}\left(\sup_{s \in [0, t]} |N_s| \geq \lambda\right) \leq \frac{\mathbb{E}[N_t^2]}{\lambda^2}.$$

Avec l'inégalité de Bienaymé-Tchebitchev, nous aurions obtenu l'inégalité

$$\mathbb{P}(|N_t| \geq \lambda) \leq \frac{\mathbb{E}[N_t^2]}{\lambda^2},$$

qui ne donne un contrôle que sur la valeur terminale  $N_t$  et non pas sur le sup des valeurs de  $N_s$  sur l'ensemble de l'intervalle  $[0, t]$ . L'hypothèse que  $(N_t^2)_{t \in \mathbb{R}_+}$  est une sous-martingale est ici crucial.

*Remarque* : Dans le cours, vous avez vu une inégalité de Doob qui se généralise pour tout espace  $L^p$  avec  $p > 1$  :

$$\mathbb{E}\left[\sup_{s \in [0, t]} |N_s|^p\right] \leq \left(\frac{p}{p-1}\right)^p \mathbb{E}[|N_t|^p],$$

qui implique, par l'inégalité de Markov, que :

$$\mathbb{P}\left(\sup_{s \in [0, t]} |N_s| \geq \lambda\right) \leq \frac{\mathbb{E}[\sup_{s \in [0, t]} |N_s|^p]}{\lambda^p} \leq \left(\frac{p}{p-1}\right)^p \frac{\mathbb{E}[|N_t|^p]}{\lambda^p}.$$