



Chapitre 3 : L'intégrale stochastique et le calcul d'Itô

1/ Construction de l'intégrale stochastique

Introduction

- Dans ce chapitre, on cherche à définir des variables aléatoires du type

$$\omega \mapsto Y_t(\omega) = \left(\int_0^t X_s dB_s \right)(\omega)$$

Où $(X_t)_{t \geq 0}$ est un certain processus stochastique, dont la nature est à préciser, et $(B_t)_{t \geq 0}$ est un mouvement Brownien standard.

- **Problème** : donner un sens à l'élément différentiel dB_s puisque la fonction $s \mapsto B_s$ n'est pas dérivable.
- **Solution** : un objet mathématique adéquat, introduit par K. Itô en 1942, est **l'intégrale stochastique**, qui permet de construire $Y_t(\omega)$ comme une limite de v.a., à condition que le processus $(X_t)_{t \geq 0}$ soit **adapté à la filtration naturelle du Brownien** (hypothèse cruciale).
- NB : Théorie plus récente du **calcul anticipatif**, permet de lever cette hypothèse d'adaptation dans certains cas, qui est intéressant en finance, mais ne sera pas étudié ici. Attention : si on n'a plus l'hypothèse d'adaptation, l'objet étudié n'est plus l'intégrale stochastique. Autres intégrales...

Introduction

- En plus de chercher à définir des variables aléatoires du type

$$\omega \mapsto Y_t(\omega) = \left(\int_0^t X_s dB_s \right)(\omega)$$

On va s'intéresser à des quantités du type

$$F(Y_t(\omega)) = F \left(\left(\int_0^t X_s dB_s \right)(\omega) \right)$$

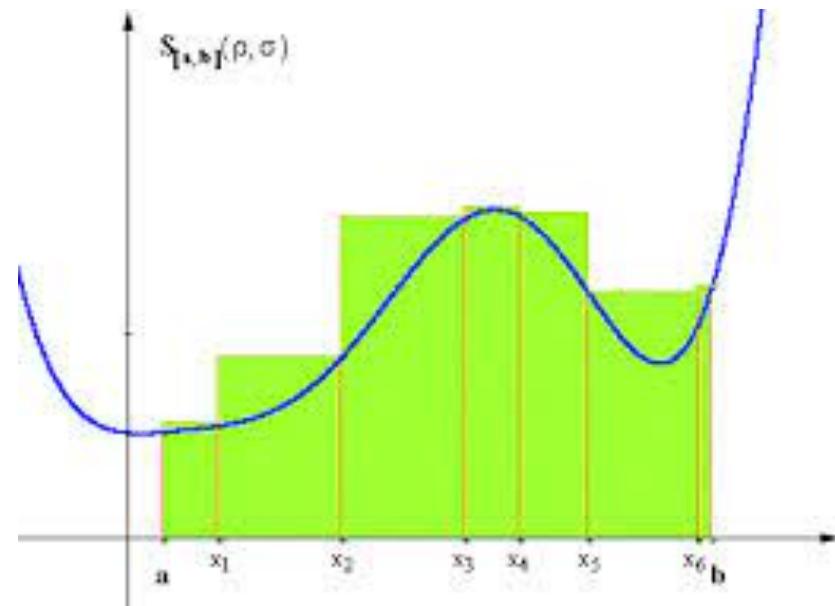
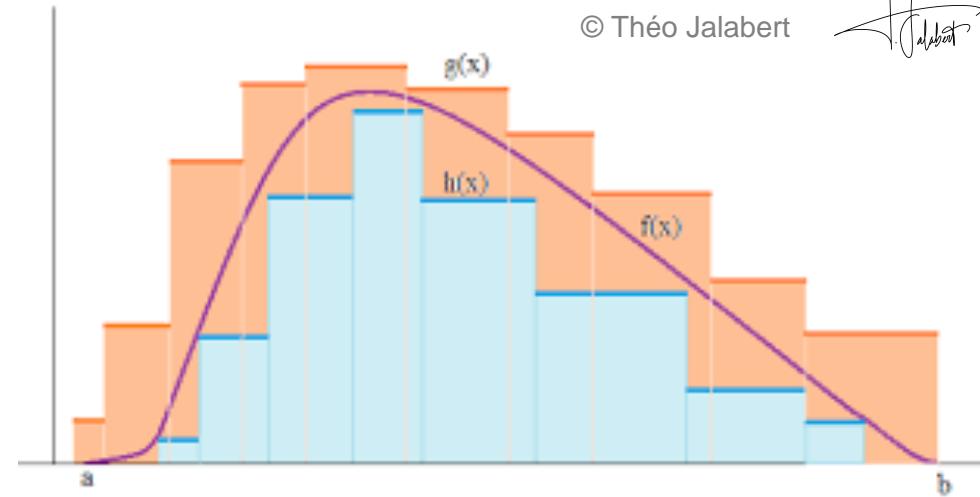
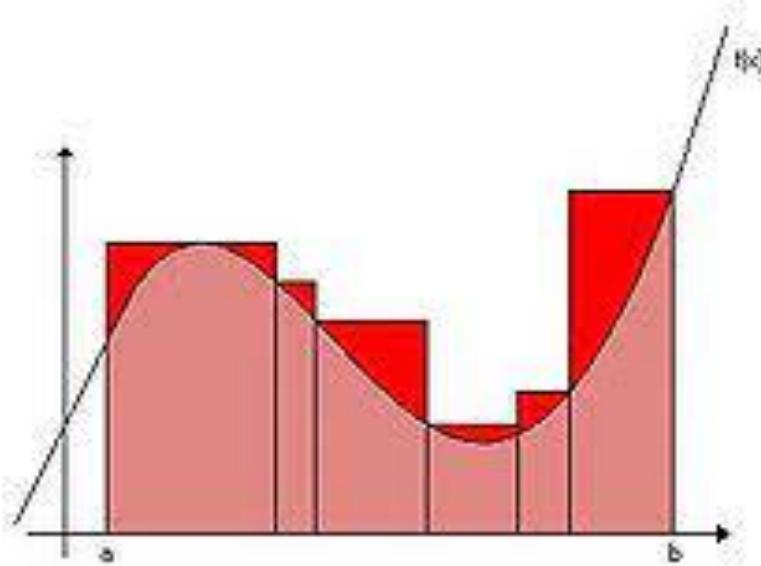
Où F est une fonction réelle.

- Quand F est suffisamment régulière, la **formule d'Itô** va permettre d'exprimer $F(Y_t(\omega))$ grâce à des intégrales stochastiques.
- Sous certaines conditions d'intégrabilité sur X , le processus $(Y_t)_{t \geq 0} = \left(\int_0^t X_s dB_s \right)_{t \geq 0}$ sera une martingale. Il sera même possible de décomposer toutes les martingales sous cette forme d'intégrale stochastique (**Théorème de Représentation des Martingales**).
- Tout processus $F(Y_t)$ pourra alors être décomposé en une martingale et un processus à variation finies.



Méthode

Parallèle avec intégrale de Riemann



Démarche - étapes



Poser le problème :

- Définir les objets qu'on veut intégrer : les processus stochastiques.
- Par rapport à quoi on veut intégrer ? Le mouvement Brownien.

Commencer par définir l'intégrale stochastique des fonctions réelles : Intégrale de Wiener

- Approximer les fonctions réelles par les fonctions en escalier, idem intégrale de Riemann
- Définir l'intégrale d'une fonction en escalier
- Passer à la limite
- Regarder quelles sont les propriétés de l'intégrale ainsi construite

Etendre la définition aux processus stochastiques

- Chercher l'équivalent des fonctions en escalier quand on veut intégrer un processus stochastique réel
- Passer à la limite, Étendre la définition
- Regarder quelles propriétés sont conservées et quelles propriétés sont perdues

Conclure sur ce qu'est et ce que vérifie l'intégrale stochastique ainsi construite

- Quelles propriétés sont vérifiées par l'intégrale stochastique

Dernière étape calculer une intégrale stochastique !

- Calculer une intégrale stochastique !
- Définir la formule d'Itô
- Voir l'utilité de la formule d'Itô
- Apprendre à utiliser l'intégrale stochastique
- Définir les EDS : équations différentielles stochastiques

Intégrale de Wiener : intégrale stochastique des fonctions réelles

- On cherche à définir des variables aléatoires du type

$$\omega \mapsto Y_t(\omega) = \left(\int_0^t X_s dB_s \right)(\omega)$$

où $(X_t)_{t \geq 0}$ est un certain processus stochastique, dont la nature est à préciser, et $(B_t)_{t \geq 0}$ est un mouvement Brownien standard.

- On va commencer par définir cette intégrale quand $(X_t)_{t \geq 0}$ est une fonction déterministe (c'est-à-dire que $(X_t)_{t \geq 0}$ ne dépend pas de ω).

On appellera cette première intégrale **l'intégrale de Wiener**.

L'espace $L^2([0, T], \mathbb{R})$

- Dans toute cette partie, les fonctions et processus sont à valeurs dans \mathbb{R} (on peut généraliser à \mathbb{R}^d sans difficulté).
- On fixe un horizon $T > 0$ déterministe (éventuellement $T = +\infty$) et on note :

$$L^2([0, T], \mathbb{R}) = \left\{ f: [0, T] \rightarrow \mathbb{R}, \int_0^T |f(s)|^2 ds < +\infty \right\}$$

L'ensemble des fonctions réelles de $[0, T]$ dans \mathbb{R} de carré intégrable.

- **Remarque** : si $T < +\infty$, les fonctions continues et les fonctions bornées sont dans $L^2([0, T], \mathbb{R})$.
- On munit cet espace du **produit scalaire**

$$\langle f, g \rangle = \int_0^T f(s)g(s)ds$$

Et de la **norme correspondante** :

$$\|f\|_{2,T} = \sqrt{\langle f, f \rangle} = \left(\int_0^T f^2(s)ds \right)^{\frac{1}{2}}$$

- Muni de ce produit scalaire, $L^2([0, T], \mathbb{R})$ est un **espace de Hilbert** (au sens où toute suite de $L^2([0, T], \mathbb{R})$ qui est de Cauchy pour la norme $\|\cdot\|_{2,T}$ converge vers un élément de $L^2([0, T], \mathbb{R})$).

Lemme hilbertien

- La propriété fondamentale des espaces de Hilbert est l'existence d'une **base orthonormée dénombrable** : il existe une suite de fonctions $\{f_n, n \geq 0\}$ de $L^2([0, T], \mathbb{R})$ telle que

$$\langle f_n, f_p \rangle = 0 \text{ si } n \neq p, \quad \text{et} \quad \langle f_n, f_p \rangle = 1 \text{ si } n = p$$

Et telle que tout élément $f \in L^2([0, T], \mathbb{R})$ s'écrit de manière unique sous la forme

$$f = \sum_{n \geq 1} a_n f_n$$

Où les coefficients a_n sont les coordonnées de f dans la base $\{f_n, n \geq 0\}$.

- Dans le cas précis de $L^2([0, T], \mathbb{R})$, la base $\{f_n, n \geq 0\}$ peut être constituée de fonctions en escaliers :

$$f_n(t) = \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i \mathbb{1}_{]t_i^n, t_{i+1}^n]}(t)$$

Où $p_n \in \mathbb{N}$, les $\alpha_i \in \mathbb{R}$, et $\{t_i^n\}$ forment une suite croissante de $[0, T]$.

- Le principal résultat est le suivant :

Lemme hilbertien : Soit $f \in L^2([0, T], \mathbb{R})$, alors il existe une suite de fonctions en escalier $\{f_n, n \geq 0\}$ telle que

$$\|f - f_n\|_{2,T} \rightarrow_{n \rightarrow +\infty} 0$$

Intégrale des fonctions en escalier

- Soit f_n une fonction en escalier, donnée par la décomposition précédente :

$$f_n(t) = \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i \mathbb{1}_{]t_i^n, t_{i+1}^n]}(t)$$

- On définit son intégrale de Wiener de la manière suivante, assez naturelle :

$$\begin{aligned} I_T(f_n) &= \int_0^T f_n(s) dB_s = \int_0^T \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i \mathbb{1}_{]t_i^n, t_{i+1}^n]}(s) dB_s = \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i \int_0^T \mathbb{1}_{]t_i^n, t_{i+1}^n]}(s) dB_s \\ &= \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i \underbrace{\int_{t_i^n}^{t_{i+1}^n} dB_s}_{=(B_{t_{i+1}^n} - B_{t_i^n})} = \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i (B_{t_{i+1}^n} - B_{t_i^n}) \end{aligned}$$

- L'intégrale ainsi définie est une application $f_n \mapsto I_T(f_n)$ qui va de l'espace $L^2([0, T], \mathbb{R})$ dans l'espace des variables aléatoires $L^2(\Omega, \mathbb{P})$.

Intégrale de fonctions en escalier gaussienne

$$I_T(f_n) = \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i (B_{t_{i+1}^n} - B_{t_i^n})$$

- L'intégrale de Wiener ainsi définie est une somme pondérée d'accroissements de Browniens. D'après le caractère gaussien du Brownien et l'indépendance des accroissements, cela définit donc une **variable aléatoire $I_T(f_n)$ gaussienne, d'espérance nulle, et de variance** :

$$\begin{aligned} Var(I_T(f_n)) &= \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i^2 Var(B_{t_{i+1}} - B_{t_i}) \\ &= \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i^2 (t_{i+1} - t_i) = \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i^2 \int_0^T \mathbb{1}_{]t_i^n, t_{i+1}^n]}(s) ds = \int_0^T \sum_{i=1}^{p_n} \alpha_i^2 \mathbb{1}_{]t_i^n, t_{i+1}^n]}(s) ds = \int_0^T f_n^2(s) ds \end{aligned}$$

Puisque $f_n^2(s) = \sum_i^{p_n} \alpha_i^2 \mathbb{1}_{]t_i^n, t_{i+1}^n]}(s)$

Propriétés de l'intégrale des fonctions en escalier

- De plus, par la définition, on déduit directement que $f \rightarrow I_T(f)$ est une **application linéaire**, au sens où pour toutes fonctions en escalier f, g et tous réels a, b :

$$I_T(af + bg) = aI_T(f) + bI_T(g)$$

- Enfin, pour toutes fonctions en escalier f, g on a également :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(I_T(f)I_T(g)) &= \frac{1}{2} [Var(I_T(f) + I_T(g)) - Var(I_T(f)) - Var(I_T(g))] \\ &= \frac{1}{2} \left[\int_0^T (f + g)^2(s) ds - \int_0^T f^2(s) ds - \int_0^T g^2(s) ds \right] = \int_0^T f(s)g(s) ds \end{aligned}$$

Cette dernière égalité est très importante et signifie que l'application $f \rightarrow I_T(f)$ est une **isométrie** de $L^2([0, T], \mathbb{R})$ dans $L^2(\Omega, \mathbb{P})$. Le produit scalaire est conservé par l'application intégrale de Wiener.

C'est la propriété d'isométrie de l'intégrale de Wiener qui s'écrit aussi :

$$\langle I_T(f), I_T(g) \rangle_{L^2(\Omega, \mathbb{P})} = \langle f, g \rangle_{L^2([0, T], \mathbb{R})}$$

Cas général des fonctions réelles : passage à la limite

- Pour construire $I_T(f)$ quand f est un élément quelconque de $L^2([0, T], \mathbb{R})$, on va l'approcher par une suite de fonctions en escalier, en utilisant le **lemme hilbertien**, puis pour passer à la limite et trouver les propriétés de la limite, on va utiliser la **propriété d'isométrie** et le **lemme gaussien** suivant :

Lemme gaussien : Soit $\{X_n, n \geq 0\}$ une suite de variables gaussiennes suivant la loi $\mathcal{N}(\mu_n, \sigma_n)$ convergeant vers une v.a. $X \in L^2(\Omega, \mathbb{P})$ (c'est-à-dire $\mathbb{E}(|X - X_n|^2) \rightarrow_{n \rightarrow +\infty} 0$). Alors :

$$\mu_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \mu, \quad \sigma_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \sigma, \quad \text{et} \quad X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$$

- Ainsi, si on prend $f \in L^2([0, T], \mathbb{R})$, d'après le lemme hilbertien, f peut être approché par une suite de fonctions en escalier $\{f_n, n \geq 0\}$ telle que

$$\|f - f_n\|_{2,T} \rightarrow_{n \rightarrow +\infty} 0$$

- On peut construire les intégrales de Wiener $I_T(f_n)$ pour chaque fonction en escalier de la suite.
- Pas isométrie, les f_n étant une suite de Cauchy, les $I_T(f_n)$ aussi. L'espace $L^2(\Omega, \mathbb{P})$ étant complet, cette suite converge, vers une v.a. notée $I_T(f)$.
- D'après le lemme gaussien, $I_T(f) \sim \mathcal{N}\left(0, \|f\|_{2,T}^2\right)$
- Point admis ici : il resterait à vérifier que la limite $I_T(f)$ ne dépend pas de la suite $\{f_n, n \geq 0\}$ choisie.

Propriétés de l'intégrale de Wiener des fonctions réelles

- $I_T(f) \sim \mathcal{N}\left(0, \|f\|_{2,T}^2\right)$ donc $I_T(f)$ est gaussienne et donc n'est JAMAIS une variable aléatoire p.s. positive, même si f est elle-même toujours positive.

Propriétés de l'intégrale de Wiener

- L'application $f \mapsto I_T(f)$ est **linéaire** et **isométrique** de $L^2([0, T], \mathbb{R}) \rightarrow L^2(\Omega, \mathbb{P})$:

Linéaire : pour toutes fonctions $f, g \in L^2([0, T], \mathbb{R})$ et tous réels a, b :

$$I_T(af + bg) = aI_T(f) + bI_T(g)$$

Isométrie : pour toutes fonctions $f, g \in L^2([0, T], \mathbb{R})$:

$$\mathbb{E}(I_T(f)I_T(g)) = \int_0^T f(s)g(s) ds$$

- $I_T(f)$ est une variable aléatoire **gaussienne** mesurable par rapport à $\sigma\{B_t, 0 \leq t \leq T\}$

Caractérisation de l'intégrale de Wiener

- $I_T(f)$ est une v.a. gaussienne mesurable par rapport à $\sigma\{B_t, 0 \leq t \leq T\}$ qui vérifie $\forall t \in [0, T]$
- $$\mathbb{E}(I_T(f)B_t) = \mathbb{E}\left(\left(\int_0^T f(s)dB_s\right)\left(\int_0^T \mathbb{1}_{[0,t]}(s)dB_s\right)\right) = \int_0^T f(s)\mathbb{1}_{[0,t]}(s)ds = \int_0^t f(s)ds$$
- Par propriété d'espace gaussien, cette formule caractérise l'intégrale stochastique :

Proposition :

$I_T(f)$ est l'unique variable aléatoire Z gaussienne mesurable par rapport à $\sigma\{B_t, 0 \leq t \leq T\}$ telle que

$$\mathbb{E}(ZB_t) = \int_0^t f(s)ds, \forall t \in [0, T]$$

Intégrale de Wiener vue comme processus gaussien

- On note $L^2_{loc}(\mathbb{R}^+, \mathbb{R})$ la réunion des $L^2([0, T], \mathbb{R})$ pour $T > 0$ et on considère une fonction $f \in L^2_{loc}(\mathbb{R}^+, \mathbb{R})$. D'après ce qu'on a défini avant, le processus

$$M_t = \int_0^t f(s) dB_s$$

A donc bien un sens pour tout $t \geq 0$.

Chaque M_t est une v.a. gaussienne. Cf les propriétés de l'intégrale stochastique précédemment énoncés.
Mais on a même un résultat plus fort : **l'intégrale de Wiener est un processus gaussien.**

Théorème : Le processus $\{M_t, t \geq 0\}$ est un **processus gaussien**, (\mathcal{F}_t^B) -adapté, centré, de fonction de covariance

$$\Gamma(s, t) = \int_0^{s \wedge t} f^2(u) du .$$

De plus, M est un Processus à accroissements indépendants, au sens où
 $\{M_{t+s} - M_s\} \perp \sigma\{B_u, u \leq s\}, \forall s \geq 0$

Intégrale de Wiener vue comme processus gaussien

Preuve :

- Si on note M_t^n la suite d'intégrales de Wiener associée à la suite $\{f_n\}$ de fonctions en escalier approchant f dans $L^2_{loc}(\mathbb{R}^+, \mathbb{R})$, on voit que $t \mapsto M_t^n$ est un processus gaussien comme combinaison linéaire de Browniens.
- Par stabilité dans $L^2(\Omega, \mathbb{P})$ des espaces gaussiens, on en déduit que la limite, $t \mapsto M_t$ est un processus gaussien. L'expression de son espérance et de sa fonction de covariance découlent des calculs précédents, et il est évident par construction que M_t est (\mathcal{F}_t^B) -adapté.
- Pour montrer l'indépendance des accroissements, on écrit $\forall s, t \geq 0$

$$M_{t+s} - M_t = \int_s^{t+s} f(u) dB_u = \int_s^{t+s} f(u) d(B_u - B_s) \in \sigma\{B_u - B_s, u \in [s, s+t]\}$$

Et on utilise l'indépendance des accroissements du Brownien qui entraîne

$$\sigma\{B_u - B_s, u \in [s, s+t]\} \perp \sigma\{B_u, u \leq s\}$$

Intégrale de Wiener : martingale et variation quadratique

- Notons $N_t = M_t^2 - \int_0^t f^2(s)ds$.

Proposition : Les processus $\{M_t, t \geq 0\}$, et $\{N_t, t \geq 0\}$ sont des (\mathcal{F}_t^B) - martingales.

- Preuve** : à faire en exercice. Montrer que si X est un PAI et $\mathbb{E}(|X_t|) < +\infty$ (resp. $\mathbb{E}(|X_t|^2) < +\infty$) alors $Y_t = X_t - \mathbb{E}(X_t)$ et $Z_t = X_t^2 - \mathbb{E}(X_t^2)$ sont des martingales.
- Remarque** : Sauf lorsque f est constante, le processus $\{M_t, t \geq 0\}$ est un PAI gaussien, mais n'est pas un PAIS ! La loi de $M_{t+s} - M_s$ n'est pas la même que la loi de M_t .
- Cela signifie que si $f \in L^2_{loc}(\mathbb{R}^+, \mathbb{R})$, alors son intégrale de Wiener est une **martingale**, et la **variation quadratique de l'intégrale de Wiener** est :

$$\left\langle \int_0^\cdot f(s)dB_s \right\rangle_t = \int_0^t f^2(s)ds$$

- Rappelons également que si $f, g \in L^2_{loc}(\mathbb{R}^+, \mathbb{R})$ l'isométrie implique :

$$\mathbb{E}\left[\left(\int_0^t f(s)dB_s\right)\left(\int_0^s g(u)dB_u\right)\right] = \int_0^{t \wedge s} f(u)g(u)du$$

Démarche - étapes



Poser le problème :

- Définir les objets qu'on veut intégrer : les processus stochastiques.
- Par rapport à quoi on veut intégrer ? Le mouvement Brownien.

Commencer par définir l'intégrale stochastique des fonctions réelles : l'intégrale de Wiener

- Approximer les fonctions réelles par les fonctions en escalier, idem intégrale de Riemann
- Définir l'intégrale d'une fonction en escalier
- Passer à la limite
- Regarder quelles sont les propriétés de l'intégrale ainsi construite

Etendre la définition aux processus stochastiques

- Chercher l'équivalent des fonctions en escalier quand on veut intégrer un processus stochastique réel
- Passer à la limite, Étendre la définition
- Regarder quelles propriétés sont conservées et quelles propriétés sont perdues

Conclure sur ce qu'est et ce que vérifie l'intégrale stochastique ainsi construite

- Quelles propriétés sont vérifiées par l'intégrale stochastique

Dernière étape : calculer une intégrale stochastique !

- Calculer une intégrale stochastique !
- Définir la formule d'Itô
- Voir l'utilité de la formule d'Itô
- Apprendre à utiliser l'intégrale stochastique
- Définir les EDS : équations différentielles stochastiques

Intégrale stochastique générale

- On cherche maintenant à définir la variable aléatoire

$$\int_0^t \theta_s dB_s$$

Lorsque $\{\theta_s, s \geq 0\}$ est un processus stochastique.

- Le caractère aléatoire de θ va exiger des conditions supplémentaires par rapport au cas de l'intégrale de Wiener.
- On note $\{\mathcal{F}_t^B, t \geq 0\}$ la filtration naturelle engendrée par le mouvement Brownien.

- **Définition** : on dira que $\{\theta_s, s \geq 0\}$ est un **bon processus** si il est (\mathcal{F}_t^B) -adapté, càglàd, et si

$$\mathbb{E} \left[\int_0^t \theta_s^2 ds \right] < +\infty, \quad \forall t > 0$$

NB : dénomination « bon processus » non standard.

Intégrale stochastique des processus simples/étagés

- Comme dans le cas de l'intégrale de Wiener, la construction de $I_t(\theta)$, l'intégrale stochastique de θ , se fait par discréttisation et par approximation des processus par des processus dit étagés, ou processus simples, qui vont être l'équivalent des fonctions en escalier pour les fonctions réelles.

- **Définition :** on appelle **processus étagé**, ou **processus simple**, les processus du type

$$\theta_t^n = \sum_{i=0}^{p_n} \theta_i \mathbb{1}_{]t_i^n, t_{i+1}^n]}(t)$$

Où $p_n \in \mathbb{N}$, $0 = t_0^n \leq t_1^n \leq \dots \leq t_{p_n}^n$ et $\theta_i \in L^2(\Omega, \mathcal{F}_{t_i}, \mathbb{P})$, $\forall i = 0, \dots, p_n$.

- On voit immédiatement que θ_t^n est un « bon processus » (somme finie de variables aléatoires de carré intégrable).
- **Remarque :** Grande importance des $\theta_i \in L^2(\Omega, \mathcal{F}_{t_i}, \mathbb{P})$. Chaque θ_i doit être \mathcal{F}_{t_i} -mesurable, afin d'être indépendant de l'accroissement de Brownien entre t_i^n et t_{i+1}^n . Si ce n'est pas vérifié, alors l'intégrale définie n'est pas l'intégrale stochastique. Parallèle avec les différentes intégrales de Riemann.

Intégrale stochastique des processus simples/étagés

- On définit alors l'intégrale stochastique d'un processus simple

$$\theta_t^n = \sum_{i=0}^{p_n} \theta_i \mathbb{1}_{[t_i^n, t_{i+1}^n]}(t)$$

De manière identique à ce qui a été fait pour les fonctions en escalier :

$$I_t(\theta^n) = \int_0^t \theta_s^n dB_s = \sum_{i=0}^{p_n} \theta_i (B_{t_{i+1}^n} - B_{t_i^n})$$

θ_i doit être \mathcal{F}_{t_i} - mesurable

- Propriétés :**

On vérifie que pour $i \neq j$,

$$\mathbb{E} \left(\theta_i (B_{t_{i+1}^n} - B_{t_i^n}) \theta_j (B_{t_{j+1}^n} - B_{t_j^n}) \right) = 0$$

Comme dans le cas des fonctions en escalier et de l'intégrale de Wiener, on a

$$\mathbb{E}[I_t(\theta^n)] = 0 \quad \text{et} \quad \text{Var}[I_t(\theta^n)] = \mathbb{E} \left[\int_0^t (\theta_s^n)^2 ds \right]$$

En revanche, à cause du caractère aléatoire de θ^n et des θ_i , la variable aléatoire $I_t(\theta^n)$ n'est PAS une variable aléatoire gaussienne en général.

Cas général : intégrale stochastique d'un bon processus

- Le principe est le même que pour l'intégrale de Wiener, mais les outils mathématiques sous-jacents plus compliqués que les lemmes hilbertien et gaussien de la partie précédente.
- Nous passerons les détails ici et présenterons juste la démarche.
- Si θ est un bon processus, il faut montrer d'abord qu'il existe $\{\theta^n, n \geq 0\}$ une suite de processus étagés telle que

$$\mathbb{E} \left[\int_0^t (\theta_s - \theta_s^n)^2 ds \right] \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$$

- Puis il faut montrer que pour tout $t > 0$ il existe une variable aléatoire $I_t(\theta)$ de carré intégrable tq :

$$\mathbb{E}[|I_t(\theta) - I_t^n(\theta)|^2] \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$$

Avec $I_t^n(\theta)$ défini comme $\int_0^t \theta_s^n dB_s = \sum_{i=0}^{p_n} \theta_i (B_{t_{i+1}^n} - B_{t_i^n})$.

- On pose naturellement la limite des $I_t^n(\theta)$ comme étant $I_t(\theta) = \int_0^t \theta_s dB_s, \forall t \geq 0$.

Propriétés de l'intégrale stochastique générale

- Par indépendance, on peut écrire :

$$\mathbb{E}[I_t(\theta^n)] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=0}^{p_n} \theta_i (B_{t_{i+1}^n} - B_{t_i^n})\right] = \sum_{i=0}^{p_n} \mathbb{E}(\theta_i) \mathbb{E}(B_{t_{i+1}^n} - B_{t_i^n}) = 0$$

Et par passage à la limite

$$\mathbb{E}[I_t(\theta)] = 0$$

- De même on obtient

$$Var(I_t(\theta^n)) = \mathbb{E}[I_t(\theta^n)^2] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=0}^{p_n} \theta_i^2 \mathbb{E}\left[(B_{t_{i+1}^n} - B_{t_i^n})^2\right]\right] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=0}^{p_n} \theta_i^2 (t_{i+1}^n - t_i^n)\right] = \mathbb{E}\left[\int_0^t \theta_s^{n2} ds\right]$$

Et par passage à la limite quand $n \rightarrow +\infty$:

$$Var(I_t(\theta)) = \mathbb{E}\left[\int_0^t \theta_s^2 ds\right]$$

- Insistons à nouveau sur le point que $I_t(\theta)$ n'est pas gaussienne, sauf lorsque θ est déterministe.

Propriétés de l'intégrale stochastique générale

- D'autres propriétés de l'intégrale de Wiener sont conservées :

- La **linéarité**

Pour tout $t \geq 0$, $a_1, a_2 \in \mathbb{R}$, et θ^1, θ^2 bons processus, on a

$$I_t(a_1\theta^1 + a_2\theta^2) = a_1I_t(\theta^1) + a_2I_t(\theta^2)$$

- La **propriété de martingales**

Pour tout bon processus θ , les processus $t \mapsto I_t(\theta)$ et $t \mapsto I_t(\theta)^2 - \int_0^t \theta_s^2 ds$ sont des (\mathcal{F}_t^B) -martingales continues.

- La **propriété d'isométrie**

Pour tous bons processus ϕ, θ et pour tous $s, t \geq 0$, on a

$$\mathbb{E}[I_s(\phi)I_t(\theta)] = \mathbb{E}\left[\int_0^{s \wedge t} \phi_u \theta_u du\right]$$

La propriété de martingales

- La **propriété de martingales**

Pour tout bon processus θ , les processus $t \mapsto I_t(\theta)$ et $t \mapsto I_t(\theta)^2 - \int_0^t \theta_s^2 ds$ sont des (\mathcal{F}_t^B) -martingales continues.

- On a donc, pour tous $s, t \geq 0$

$$\mathbb{E}[I_t(\theta) | \mathcal{F}_s^B] = I_s(\theta)$$

- On montre également que

$$\mathbb{E}[(I_t(\theta) - I_s(\theta))^2 | \mathcal{F}_s^B] = \mathbb{E}[(I_t(\theta))^2 - (I_s(\theta))^2 | \mathcal{F}_s^B] = \mathbb{E}\left[\int_s^t \theta_u^2 du | \mathcal{F}_s^B\right]$$

- Comme conséquence du théorème de Doob, on voit aussi que pour tout (\mathcal{F}_t^B) -temps d'arrêt τ et tout θ bon processus tel que $\mathbb{E}\left[\int_0^\tau \theta_s^2 ds\right] < +\infty$, on a

$$\mathbb{E}[I_\tau(\theta)] = 0, \quad \text{et} \quad \mathbb{E}[I_\tau(\theta)^2] = \mathbb{E}\left[\int_0^\tau \theta_s^2 ds\right]$$

- Enfin, on peut appliquer les théorèmes vus au chapitre 1 sur les martingales :

$$\mathbb{E}\left[\left(\sup_{s \leq t} I_s(\theta)\right)^2\right] \leq 4\mathbb{E}[I_\tau(\theta)^2] \leq E \int_0^\tau \mathbb{E}(\theta_s^2) ds$$

La propriété d'isométrie et variation quadratique

- La **propriété d'isométrie**

Pour tous bons processus ϕ, θ et pour tous $s, t \geq 0$, on a

$$\mathbb{E}[I_s(\phi)I_t(\theta)] = \mathbb{E}\left[\int_0^{s \wedge t} \phi_u \theta_u du\right]$$

- De plus, le processus $I_t(\phi)I_t(\theta) - \int_0^t \phi_u \theta_u du$ est une (\mathcal{F}_t^B) -martingale.
- On peut donc calculer le **crochet stochastique** de 2 intégrales stochastiques et la **variation quadratique** d'une intégrale stochastique :

$$\langle I_t(\theta) \rangle_t = \left\langle \int_0^\cdot \theta_s dB_s \right\rangle_t = \int_0^t \theta_s^2(s) ds$$

$$\langle I_t(\phi), I_t(\theta) \rangle_t = \left\langle \left(\int_0^\cdot \phi_s dB_s \right), \left(\int_0^\cdot \theta_s dB_s \right) \right\rangle = \int_0^t \phi_u \theta_u du$$

Résumé

- Comme dans le cas déterministe avec l'intégrale de Riemann, on a défini l'intégrale stochastique comme limite d'intégrales de fonctions « simples »
 - Cas déterministe (intégrale stochastique d'une fonction déterministe) : fonctions en escalier
 - Cas stochastique (intégrale stochastique d'un processus stochastique) : processus simples, sommes d'indicatrices
- Linéarité / multiplication par un scalaire / Chasles : propriétés identiques à l'intégrale classique
- Toute fonction mesurable s'écrit comme limite $L^2(\Omega, \mathbb{P})$ de fonctions simples
- Ainsi : l'intégrale stochastique d'un processus mesurable « bon processus » est défini comme la limite $L^2(\Omega, \mathbb{P})$ des intégrales des processus simples qui convergent vers ce processus
- Propriété de martingales, isométrie, calcul de variation quadratique
- **Reste une difficulté** : la formule d'intégration par parties → **Formule d'Itô** ! Différent du calcul intégral classique.

Dernière étape !



Poser le problème :

- Définir les objets qu'on veut intégrer : les processus stochastiques.
- Par rapport à quoi on veut intégrer ? Le mouvement Brownien.

Commencer par définir l'intégrale stochastique des fonctions réelles : l'intégrale de Wiener

- Approximer les fonctions réelles par les fonctions en escalier, idem intégrale de Riemann
- Définir l'intégrale d'une fonction en escalier
- Passer à la limite
- Regarder quelles sont les propriétés de l'intégrale ainsi construite

Etendre la définition aux processus stochastiques

- Chercher l'équivalent des fonctions en escalier quand on veut intégrer un processus stochastique réel
- Passer à la limite, Étendre la définition
- Regarder quelles propriétés sont conservées et quelles propriétés sont perdues

Conclure sur ce qu'est et ce que vérifie l'intégrale stochastique ainsi construite

- Quelles propriétés sont vérifiées par l'intégrale stochastique

Dernière étape : calculer une intégrale stochastique !

- Calculer une intégrale stochastique !
- Définir la formule d'Itô
- Voir l'utilité de la formule d'Itô
- Apprendre à utiliser l'intégrale stochastique
- Définir les EDS : équations différentielles stochastiques

Calcul d'une intégrale stochastique

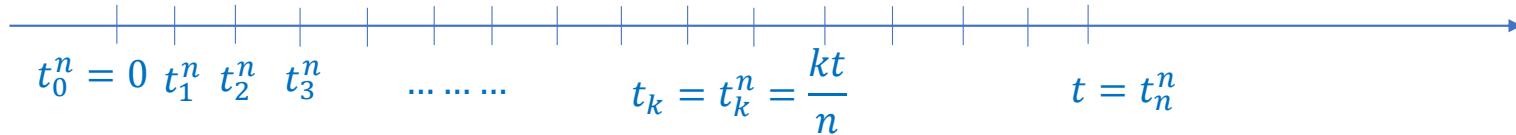
- Calculer, grâce à la définition de l'intégrale stochastique

$$\int_0^t B_s dB_s$$

- Autrement dit, trouver une suite de processus simples qui approche B_s , en calculer l'intégrale stochastique, puis passer à la limite.
- **Attention** : bien réfléchir aux espaces dans lesquels on travaille et dans lesquels on cherche des limites
- Etapes :
 - Découper l'intervalle de temps, et trouver une suite de processus simples qui approchent B_s
 - Vérifier que cette suite de processus simples converge bien vers B_s dans $L^2(\Omega \times [0, T], \mathbb{R})$
 - Calculer l'intégrale stochastique de ce processus simple
 - Faire tendre n vers l'infini, et trouver la limite dans $L^2(\Omega, \mathbb{R})$

Calcul de $\int_0^t B_s dB_s$ - trouver une suite de processus simples pour approximer B_s

- Il s'agit donc, en utilisant la définition/construction de l'intégrale stochastique, de calculer $\int_0^t B_s dB_s$, en approchant B_s par une suite de fonctions étagées.
- Découpons d'abord l'intervalle de temps $[0, t]$ en n intervalles de même longueur $\frac{k}{n}$:



- Un processus étagé approchant B_s sur la discrétisation ci-dessus peut être donnée par :

$$H_n(s) = \sum_{k=0}^{n-1} B_{t_k} \mathbb{1}_{[t_k, t_{k+1}[}(s)$$

- Tout d'abord il faut vérifier que $H_n(s)$ pour $s \in [0, t]$ converge bien vers B_s dans $L^2(\Omega \times [0, T], \mathbb{R})$:

$$H_n(s) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} B_s$$

Calcul de $\int_0^t B_s dB_s$ - montrer que les processus simples convergent vers B_s

$$H_n(s) = \sum_{k=0}^{n-1} B_{t_k} \mathbb{1}_{[t_k, t_{k+1}[}(s)$$

- Tout d'abord il faut vérifier que $H_n(s)$ pour $s \in [0, t]$ converge bien vers B_s dans $L^2(\Omega \times [0, T], \mathbb{R})$:

$$H_n(s) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} B_s$$

- Qu'est-ce que la convergence dans $L^2(\Omega \times [0, T], \mathbb{R})$?

$$\begin{aligned} & H_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} X \quad \text{dans } L^2(\Omega \times [0, T], \mathbb{R}) \\ \Leftrightarrow & \|H_n - X\|_{L^2(\Omega \times [0, T], \mathbb{R})} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0 \\ \Leftrightarrow & \mathbb{E} \left[\int_0^t (H_n(s) - X(s))^2 ds \right] \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0 \end{aligned}$$

- Il faut donc montrer que $\|H_n - B\|_{L^2(\Omega \times [0, T], \mathbb{R})} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0$, ou encore $\mathbb{E} \left[\int_0^t (H_n(s) - B_s)^2 ds \right] \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0$

Calcul de $\int_0^t B_s dB_s$ - montrer que les processus simples convergent vers B_s

$$H_n(s) = \sum_{k=0}^{n-1} B_{t_k} \mathbb{1}_{[t_k, t_{k+1}[}(s)$$

$$\mathbb{E} \left[\int_0^t (H_n(s) - B_s)^2 ds \right] = \mathbb{E} \left[\int_0^t \left(\sum_{k=0}^{n-1} B_{t_k} \mathbb{1}_{[t_k, t_{k+1}[}(s) - B_s \right)^2 ds \right]$$

$$= \mathbb{E} \left[\int_0^t \left(\sum_{k=0}^{n-1} (B_{t_k} - B_s) \mathbb{1}_{[t_k, t_{k+1}[}(s) \right)^2 ds \right] \text{ car } B_s = \sum_{k=0}^{n-1} (B_{t_k}) \mathbb{1}_{[t_k, t_{k+1}[}(s)$$

$$= \mathbb{E} \left[\sum_{k=0}^{n-1} \int_0^t (B_{t_k} - B_s)^2 \mathbb{1}_{[t_k, t_{k+1}[}(s) ds \right] \text{ car tous les doubles produits sont nuls (X d'indicatrices disjointes)}$$

$$= \sum_{k=0}^{n-1} \int_{t_k}^{t_{k+1}} \mathbb{E} \left[(B_{t_k} - B_s)^2 \right] ds \text{ par le Théorème de Fubini}$$

$$= \sum_{k=0}^{n-1} \int_{t_k}^{t_{k+1}} (s - t_k) ds = \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{n-1} [(s - t_k)^2]_{t_k}^{t_{k+1}} = \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{n-1} (t_{k+1} - t_k)^2 = \frac{1}{2} \times n \times \left(\frac{t}{n}\right)^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} 0$$

Donc $H_n \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} B$ dans $L^2(\Omega \times [0, T], \mathbb{R})$

Et donc $\int_0^t B_s dB_s = \lim_{n \rightarrow +\infty} \int_0^t H_n(s) dB_s$ dans $L^2(\Omega, \mathbb{P})$.

Calcul de $\int_0^t B_s dB_s$ - calculer $\int_0^t H_n(s) dB_s$

$$H_n(s) = \sum_{k=0}^{n-1} B_{t_k} \mathbb{1}_{[t_k, t_{k+1}[}(s)$$

- Il faut maintenant calculer $\int_0^t H_n(s) dB_s$. Par définition de l'intégrale stochastique des processus simples :

$$\int_0^t H_n(s) dB_s = \sum_{k=0}^{n-1} B_{t_k} (B_{t_{k+1}} - B_{t_k})$$

Or

$$B_{t_k} (B_{t_{k+1}} - B_{t_k}) = B_{t_k} B_{t_{k+1}} - B_{t_k}^2 = \frac{1}{2} (B_{t_{k+1}}^2 + B_{t_k}^2 - (B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2) - B_{t_k}^2 = \frac{1}{2} (B_{t_{k+1}}^2 - B_{t_k}^2 - (B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2)$$

Donc

$$\begin{aligned} \int_0^t H_n(s) dB_s &= \sum_{k=0}^{n-1} B_{t_k} (B_{t_{k+1}} - B_{t_k}) = \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{n-1} (B_{t_{k+1}}^2 - B_{t_k}^2 - (B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2) \\ &= \underbrace{\frac{1}{2} \sum_{k=0}^{n-1} (B_{t_{k+1}}^2 - B_{t_k}^2)}_{\text{somme télescopique} = B_t^2} - \underbrace{\frac{1}{2} \sum_{k=0}^{n-1} ((B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2)}_{\substack{\text{tend vers } t \text{ quand } n \rightarrow +\infty \\ \text{reste à montrer}}} = \frac{1}{2} B_t^2 - \underbrace{\frac{1}{2} \sum_{k=0}^{n-1} ((B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2)}_{\substack{\text{tend vers } t \text{ quand } n \rightarrow +\infty \\ \text{reste à montrer}}} \end{aligned}$$

Calcul de $\int_0^t B_s dB_s$ - calculer la limite de $\int_0^t H_n(s) dB_s$

- On a déjà vu dans le cours sur le Brownien que $\sum_{j=1}^{2^n} |B_{t_j} - B_{t_{j-1}}|^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} t$ p.s. et dans L^2 (cf slide sur la longueur quadratique de la courbe Brownienne).

- Ici c'est un peu la même chose, on va devoir montrer que $\sum_{k=1}^{n-1} |B_{t_{k+1}} - B_{t_k}|^2 \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} t$ dans L^2

- On va montrer que la norme L^2 de la différence tend vers 0 :

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left[\left(\sum_{k=0}^{n-1} ((B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2) - t \right)^2 \right] &= \mathbb{E} \left[\left(\sum_{k=0}^{n-1} ((B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2 - (t_{k+1} - t_k)) \right)^2 \right], \text{ puisque } t = \sum_{k=0}^{n-1} (t_{k+1} - t_k) \\ &= \mathbb{E} \left[\left(\sum_{k=0}^{n-1} ((B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2 - (t_{k+1} - t_k))^2 \right) \right] + \mathbb{E} \left[\underbrace{\sum_{\substack{k, k'=0 \\ k \neq k'}}^{n-1} ((B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2 - (t_{k+1} - t_k)) ((B_{t_{k'+1}} - B_{t_{k'}})^2 - (t_{k'+1} - t_{k'}))}_{\substack{= \sum_{\substack{k, k'=0 \\ k \neq k'}}^{n-1} \mathbb{E}((B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2 - (t_{k+1} - t_k)) \underbrace{((B_{t_{k'+1}} - B_{t_{k'}})^2 - (t_{k'+1} - t_{k'}))}_{=0 \text{ car loi du Brownien}} \mathbb{E} \text{ par indépendance}}} \right] \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &= \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E} \left((B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2 - (t_{k+1} - t_k) \right)^2 = n \mathbb{E} \left(\left(B_{\frac{t}{n}}^2 - \frac{t}{n} \right)^2 \right) \text{ car les variables aléatoires } (B_{t_{k+1}} - B_{t_k})^2 - (t_{k+1} - t_k) \text{ sont iid} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &= n \mathbb{E} \left(\frac{t^2}{n^2} (B_1^2 - 1)^2 \right) = n \frac{t^2}{n^2} \mathbb{E} \left((B_1^2 - 1)^2 \right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0 \text{ car (scaling) } B_{\frac{t}{n}} \sim \sqrt{\frac{t}{n}} B_1 \end{aligned}$$

Donc $\int_0^t H_n(s) dB_s \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{2} B_t^2 - \frac{1}{2} t$ et donc $\int_0^t B_s dB_s = \frac{1}{2} B_t^2 - \frac{1}{2} t$

Extension de l'intégrale stochastique aux martingales locales

- Dans la définition d'un « bon processus », la condition d'intégrabilité $\mathbb{E}\left[\int_0^t \theta_s^2 ds\right] < +\infty$ est parfois trop exigeante dans la pratique.
- Il est en réalité possible de définir l'intégrale stochastique $I_t(\theta)$ sous la seule condition $\int_0^t \theta_s^2 ds < +\infty$ p.s.
- Cependant, dans ce cas, $t \mapsto I_t(\theta)$ n'est plus nécessairement une martingale, et en particulier $\mathbb{E}[I_t(\theta)]$ peut être non nul.
- **Définition** : on dira que $\{\theta_s, s \geq 0\}$ est un **bon processus local** si il est (\mathcal{F}_t^B) -adapté, càglàd, et si

$$\int_0^t \theta_s^2 ds < +\infty \text{ p.s.}$$

- Soit $\{\theta_s, s \geq 0\}$ est un bon processus local. On pose $\tau_n = \inf\{t > 0, \int_0^t \theta_s^n ds = n\}$.
- Comme $\{\tau_n > t\} = \{\int_0^t \theta_s^n ds < n\}$, et comme θ_s est (\mathcal{F}_s^B) -adapté, τ_n est un (\mathcal{F}^B) -temps d'arrêt.
- L'hypothèse d'intégrabilité sur θ_s entraîne que $\tau_n \rightarrow +\infty$ p.s.
- Enfin, par construction, on a $\mathbb{E}\left[\int_0^{t \wedge \tau_n} \theta_s^2 ds\right] \leq n < +\infty$.
- Ainsi, on peut définir $I_{t \wedge \tau_n}(\theta)$ qui est une martingale, donc $I_t(\theta)$ est une **martingale locale**.
- Idem pour $I_t(\theta)^2 - \int_0^t \theta_s^2 ds$ qui n'est plus une martingale mais qui est aussi une **martingale locale**.

Next steps : après les vacances

- Formule d'Itô
- Equations Différentielles Stochastiques
- Girsanov