

# Intégrale stochastique et calcul d'Itô

Antonio Falcó

Intégrale stochastique  
et calcul d'Itô

Antonio Falcó

Integral de Itô

Variation quadratique

Formules d'Itô pour le  
m.b.s

Formule d'Itô pour  
 $X_t = f(W_t)$

Formule d'Itô pour  
 $X_t = f(t, W_t)$

Processus d'Itô

Formule d'intégration par  
parties

## Integral de Itô

## Variation quadratique

## Formules d'Itô pour le m.b.s

Formule d'Itô pour  $X_t = f(W_t)$

Formule d'Itô pour  $X_t = f(t, W_t)$

## Processus d'Itô

Formule d'intégration par parties

Soit  $(W_t, t \in \mathbb{R}_+)$  à m.b.s. Soit  $T > 0$  fixée. Notre but est de construire l'intégrale stochastique

$$\left( \int_0^t H_s dW_s, t \in [0, T] \right)$$

pour un processus  $(H_t)$  vérifiant certaines propriétés.

# Processus simple prévisible

Un processus simple prévisible (par rapport à une filtration  $(\mathcal{F}_t)$ ) est un processus  $(H_t, t \in [0, T])$  tel que

$$H_t = \sum_{i=1}^n X_i 1_{]t_{i-1}, t_i]}(t), \quad t \in [0, T]$$

où

$$0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n = T$$

une partition de  $[0, T]$  et  $X_i$  est une v.a.  $\mathcal{F}_{t_{i-1}}$ -mesurable et bornée pour tout  $1 \leq i \leq n$ .

**On voit donc que sur l'intervalle  $]t_{i-1}, t_i]$  la valeur du processus  $(H_t)$  est déterminée par l'information  $\mathcal{F}_{t_{i-1}}$ .**

# Intégral d'un processus simple prévisible

Soit  $(H_t)$  un processus simple prévisible on pose

$$(H \cdot W)_T \equiv \int_0^T H_s dW_s := \sum_{i=1}^n X_i (W_{t_i} - W_{t_{i-1}})$$

et l'intégrale est linéaire en  $H$  :

$$((aH + bK) \cdot W)_T = a(H \cdot W)_T + b(K \cdot W)_T.$$

## Proposition (Isométrie d'Itô)

On a les égalités suivantes :

$$\mathbb{E} \left( \int_0^T H_s dW_s \right) = 0,$$

$$\mathbb{E} \left( \left( \int_0^T H_s dW_s \right)^2 \right) = \mathbb{E} \left( \int_0^T H_s^2 ds \right)$$

# Démonstration :

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E} \left( \int_0^T H_s dW_s \right) &= \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i(W_{t_i} - W_{t_{i-1}})) \\
 &= \sum_{i=1}^n \mathbb{E} \left( \mathbb{E}(X_i(W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) | \mathcal{F}_{t_{i-1}}) \right) \\
 &= \sum_{i=1}^n \mathbb{E} \left( X_i \mathbb{E}((W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) | \mathcal{F}_{t_{i-1}}) \right) = 0
 \end{aligned}$$

où on a utilisé le fait que  $\mathbb{E}((W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) | \mathcal{F}_{t_{i-1}}) = 0$ .

# Démonstration :

Pour l'isométrie on calcule

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E} \left( \left( \int_0^T H_s dW_s \right)^2 \right) &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \mathbb{E}(X_i X_j (W_{t_i} - W_{t_{i-1}})(W_{t_j} - W_{t_{j-1}})) \\
 &= 2 \sum_{\substack{i,j=1 \\ i < j}}^n \mathbb{E}(X_i X_j (W_{t_i} - W_{t_{i-1}})(W_{t_j} - W_{t_{j-1}})) \\
 &\quad + \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i^2 (W_{t_i} - W_{t_{i-1}})^2)
 \end{aligned}$$



# Démonstration :

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}(X_i^2(W_{t_i} - W_{t_{i-1}})^2) &= \mathbb{E}(\mathbb{E}(X_i^2(W_{t_i} - W_{t_{i-1}})^2 | \mathcal{F}_{t_{i-1}})) \\
 &= \mathbb{E}(X_i^2 \mathbb{E}((W_{t_i} - W_{t_{i-1}})^2 | \mathcal{F}_{t_{i-1}})) \\
 &= \mathbb{E}(X_i^2)(t_i - t_{i-1})
 \end{aligned}$$

où on a utilisé le fait que

$$\mathbb{E}((W_{t_i} - W_{t_{i-1}})^2 | \mathcal{F}_{t_{i-1}}) = t_i - t_{i-1}.$$

# Démonstration :

$$\begin{aligned}
 & \sum_{\substack{i,j=1 \\ i < j}}^n \mathbb{E}(X_i X_j (W_{t_i} - W_{t_{i-1}})(W_{t_j} - W_{t_{j-1}})) \\
 &= \sum_{\substack{i,j=1 \\ i < j}}^n \mathbb{E}(\mathbb{E}(X_i X_j (W_{t_i} - W_{t_{i-1}})(W_{t_j} - W_{t_{j-1}}) | \mathcal{F}_{t_{j-1}})) = \\
 &= \sum_{\substack{i,j=1 \\ i < j}}^n \mathbb{E}(X_i X_j (W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) \mathbb{E}((W_{t_j} - W_{t_{j-1}}) | \mathcal{F}_{t_{j-1}})) = 0
 \end{aligned}$$

où on a utilisé le fait que  $\mathbb{E}((W_{t_j} - W_{t_{j-1}}) | \mathcal{F}_{t_{j-1}}) = 0$ .

# Démonstration :

En conséquence,

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E} \left( \left( \int_0^T H_s dW_s \right)^2 \right) &= \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i^2)(t_i - t_{i-1}) \\
 &= \mathbb{E} \left( \sum_{i=1}^n X_i^2(t_i - t_{i-1}) \right) \\
 &= \mathbb{E} \left( \sum_{i=1}^n \int_{t_{i-1}}^{t_i} H_s^2 ds \right) = \mathbb{E} \left( \int_0^T H_s^2 ds \right)
 \end{aligned}$$

donc l'isométrie est vérifiée

# Remarque

L'isométrie d'Itô dit encore que si  $H$  et  $K$  sont deux processus simples prévisibles, alors

$$\mathbb{E} \left( \int_0^T H_s dW_s \int_0^T K_s dW_s \right) = \mathbb{E} \left( \int_0^T H_s K_s ds \right)$$

# Remarque

Si  $t \in ]t_{k-1}, t_k]$ , alors

$$(H \cdot W)_t = \sum_{i=1}^{k-1} X_i(W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) + X_k(W_t - W_{t_{k-1}}).$$

Soit  $H$  un processus simple prévisible, on pose

$$(H \cdot W)_t \equiv \int_0^t H_s dW_s = ((H \cdot 1_{[0,t]}) \cdot W)_T = \sum_{i=1}^n X_i (W_{t_i \wedge t} - W_{t_{i-1} \wedge t}).$$

Alors, on a

$$\mathbb{E} \left( \int_0^t H_s dW_s \right) = 0,$$

$$\mathbb{E} \left( \left( \int_0^t H_s dW_s \right)^2 \right) = \mathbb{E} \left( \int_0^t H_s^2 ds \right)$$

et

$$\mathbb{E} \left( \int_0^t H_u dW_u \int_0^s K_u dW_u \right) = \mathbb{E} \left( \int_0^{t \wedge s} H_u K_u du \right)$$

## Proposition

*Le processus  $((H \cdot W)_t, t \in [0, T])$  est une martingale continue de carré intégrable. En conséquence,  $(H \cdot W)^2$  est une sous-martingale.*

## Démonstration :

La isométrie d'Itô dit que le processus  $((H \cdot W)_t, t \in [0, T])$  es de carré intégrable. L'inégalité de Cauchy-Schwarz

$$\mathbb{E}(|(H \cdot W)_t|) \leq \sqrt{\mathbb{E}((H \cdot W)_t^2)} < \infty.$$

De plus, si on suppose que  $t \in ]t_{k-1}, t_k]$ , alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E}((H \cdot W)_T | \mathcal{F}_t) &= \sum_{i=1}^{k-1} \mathbb{E}(X_i(W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) | \mathcal{F}_t) \\ &\quad + \mathbb{E}(X_k(W_t - W_{t_{k-1}}) | \mathcal{F}_t) \\ &\quad + \sum_{i=k+1}^n \mathbb{E}(X_i(W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) | \mathcal{F}_t) \\ &= \sum_{i=1}^{k-1} X_i(W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) \\ &\quad + X_k \mathbb{E}((W_t - W_{t_{k-1}}) | \mathcal{F}_t) \\ &\quad + \sum_{i=k+1}^n \mathbb{E}(X_i \mathbb{E}((W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) | \mathcal{F}_{t_i}) | \mathcal{F}_t) \end{aligned}$$



# Démonstration :

$$\begin{aligned}\mathbb{E}((H \cdot W)_T | \mathcal{F}_t) &= \sum_{i=1}^{k-1} X_i(W_{t_i} - W_{t_{i-1}}) + X_k(W_t - W_{t_{k-1}}) \\ &= (H \cdot W)_t.\end{aligned}$$

Alors le processus est une martingale, pour  $t \geq s$

$$\begin{aligned}\mathbb{E}((H \cdot W)_t | \mathcal{F}_s) &= \mathbb{E}(\mathbb{E}((H \cdot W)_T | \mathcal{F}_t) | \mathcal{F}_s) \\ &= \mathbb{E}((H \cdot W)_T | \mathcal{F}_s) = (H \cdot W)_s.\end{aligned}$$

## Proposition (Inégalité de Doob)

Si  $X = (X_t)$  est une martingale continue,

$$\mathbb{E} \left( \sup_{s \leq T} X_s^2 \right) \leq 4\mathbb{E}(X_T^2).$$

On étend maintenant l'intégrale  $(H \cdot W)$  par continuité à l'ensemble :

$$\mathcal{H} := \left\{ (H_t, t \in [0, T]) : \begin{array}{l} H \text{ est adapté, continu à gauche,} \\ \text{limité à droite et tel que} \\ \mathbb{E} \left( \int_0^T H_s^2 ds \right) < \infty \end{array} \right\}$$

Cet ensemble est un espace de Banach muni de la norme définie par

$$\|H\|_{T,1}^2 := \mathbb{E} \left( \int_0^T H_s^2 ds \right)$$

## Proposition

*Pour tout  $H \in \mathcal{H}$ , il existe in suite  $(H^{(n)})$  de processus simples prévisibles tels que*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left( \int_0^T (H_s^{(n)} - H_s)^2 ds \right) = 0 = \lim_{n \rightarrow \infty} \|H^{(n)} - H\|_{T,1}^2$$

## Lemma

Soit  $Z \in \mathcal{H}$  bornée et  $t \mapsto Z_t(\omega)$  est continue pour chaque  $\omega \in \Omega$ . Alors, il existe une suite  $\{H_t^{(n)}\}_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathcal{H}$  de processus élémentaires telle que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E \left[ \int_0^T (Z_s - H_s^{(n)})^2 ds \right] = 0.$$

*Démonstration :* Soit  $t_0 = 0 < t_1 < \dots < t_n = T$  et le processus élémentaire

$$H_t^{(n)}(\omega) := \sum_{i=1}^n Z_{t_i}(\omega) 1_{]t_{i-1}, t_i]}(t).$$

Comme  $t \mapsto Z_t(\omega)$  est continue, alors

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^t (Z_s(\omega) - H_s^{(n)}(\omega))^2 ds = 0,$$

pour chaque  $\omega \in \Omega$ . Le théorème de convergence dominée nous donne la preuve.  $\square$

## Remarque

La condition  $t \mapsto Z_t(\omega)$  est continue pour chaque  $\omega \in \Omega$  est très forte. C'est plus naturelle

$$\Pr(\{\omega : t \mapsto Z_t(\omega) \text{ est continue}\}) = 1,$$

c'est-à-dire  $t \mapsto Z_t(\omega)$  est continue p.p.

## Lemma

Soit  $Z \in \mathcal{H}$  bornée. Alors, il existe une suite  $\{H_t^{(n)}\}_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathcal{H}$  telle que  $t \mapsto H_t^{(n)}(\omega)$  est continue pour chaque  $\omega \in \Omega$  et  $n \in \mathbb{N}$ , avec

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E \left[ \int_0^T (Z_s - H_s^{(n)})^2 ds \right] = 0.$$

*Démonstration :* Si  $|Z_t(\omega)| \leq M$  pour tout  $t$  et  $\omega$ . Pour chaque  $n$  soit  $\psi_n : \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty[$  continue telle que

1.  $\psi_n(x) = 0$  pour  $x \leq -\frac{1}{n}$  et  $x \geq 0$ ,
2.  $\int_{-\infty}^{\infty} \psi_n(x) dx = 1$ .

Soit

$$H_t^{(n)}(\omega) := \int_0^t \psi_n(s - t) Z_s(\omega) ds.$$

Alors,  $t \mapsto H_t^{(n)}(\omega)$  est continue pour chaque  $\omega \in \Omega$ ,  $n \in \mathbb{N}$  et  $|H_t^{(n)}(\omega)| \leq M$ . (Oksendal p.27-28) □

## Lemma

Soit  $Z \in \mathcal{H}$ . Alors, il existe une suite  $\{H_t^{(n)}\}_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathcal{H}$  telle que  $H_t^{(n)}$  est bornée pour chaque  $n$  et

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E \left[ \int_0^T (Z_s - H_s^{(n)})^2 ds \right] = 0.$$

Démonstration : Soit

$$H_t^{(n)}(\omega) := \begin{cases} -n & \text{si } Z_t(\omega) < -n \\ Z_t(\omega) & \text{si } -n \leq Z_t(\omega) \leq n \\ n & \text{si } Z_t(\omega) > n \end{cases}$$

(Oksendal p.28)





# Démonstration (Proposition) :

Du fait la suite  $(H^{(n)})$  converge, c'est également une suite de Cauchy :

$$\lim_{n,m \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left( \int_0^T (H_s^{(n)} - H_s^{(m)})^2 ds \right) = 0$$

Et donc, on a

$$\begin{aligned} & \mathbb{E} \left( \sup_{t \in [0, T]} ((H^{(n)} \cdot W)_t - (H^{(m)} \cdot W)_t)^2 \right) \\ &= \mathbb{E} \left( \sup_{t \in [0, T]} ((H^{(n)} - H^{(m)}) \cdot W)_t^2 \right) \\ &\leq 4 \mathbb{E} \left( \int_0^T (H_s^{(n)} - H_s^{(m)})^2 ds \right) \rightarrow 0. \end{aligned}$$

La suite de processus  $(H^{(n)} \cdot W)$  est donc une suite de Cauchy dans l'espace de Banach  $\mathcal{M}$  défini par

$$\mathcal{M} := \left\{ (M_t, t \in [0, T]) : \begin{array}{l} \text{martingale continue de carré intégrable} \\ \text{telle que } M_0 = 0 \end{array} \right\}$$

et muni de la norme

$$\|M\|_{T,2}^2 := \mathbb{E} \left( \sup_{t \in [0, T]} M_t^2 \right).$$

Alors,  $(H^{(n)} \cdot B)$  converge dans  $\mathcal{M}$ , il existe un élément  $(H \cdot W) \in \mathcal{M}$  tel que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left( \sup_{t \in [0, T]} ((H^{(n)} \cdot W)_t - (H \cdot W)_t)^2 \right) = 0.$$

1. Nous avons ainsi défini l'application linéaire et bornée

$$\mathcal{H} \longrightarrow \mathcal{M}, \quad H \mapsto (H \cdot W)$$

2. L'égalité

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left( \sup_{t \in [0, T]} ((H^{(n)} \cdot W)_t - (H \cdot W)_t)^2 \right) = 0$$

implique en particulier que pour tout  $\varepsilon > 0$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P} \left( \sup_{t \in [0, T]} |(H^{(n)} \cdot W)_t - (H \cdot W)_t| > \varepsilon \right) = 0$$

donc la suite  $(H^{(n)} \cdot W)$  converge uniformément sur  $[0, T]$  en probabilité vers  $(H \cdot W)$ .

## Attention

1. La construction de l'intégrale stochastique implique qu'elle n'est définie qu'à un ensemble négligeable près.
2. Plus important : L'intégrale stochastique n'est pas définie trajectoire par trajectoire i.e. " $\omega$  par  $\omega$ " pour un  $\omega \in \Omega$  donné, il est impossible de dire ce que vaut  $(H \cdot W)_T(\omega)$  si on ne connaît que les trajectoires  $t \mapsto H_t(\omega)$  et  $t \mapsto W_t(\omega)$ ; aussi étrange que cela puisse paraître, il faut connaître les processus  $(H_t)$  et  $W_t$  en entier !

# Propriétés de l'intégrale stochastique

1. Linearité :  $((\alpha H + \beta K) \cdot W)_t = \alpha(H \cdot W)_t + \beta(K \cdot W)_t$ .
2. Espérance nulle et isométrie :
  - 2.1  $\mathbb{E}((H \cdot W)_t) = 0$ ,
  - 2.2  $\text{Cov}((H \cdot W)_t, (K \cdot W)_s) = \mathbb{E} \left( \int_0^{t \wedge s} H_u K_u du \right)$
3.  $(H \cdot W)$  est une martingale continue de carré intégrable telle que

$$\mathbb{E} \left( \sup_{t \in [0,1]} (H \cdot W)_t^2 \right) \leq 4 \mathbb{E} \left( \int_0^T H_s^2 ds \right)$$

## Proposition

Soit  $(W_t)_{t \geq 0}$  un m.b.s. Pour  $t > 0$  on définit

$$\langle W \rangle_t^{(n)} := \sum_{i=1}^{2^n} \left( W_{\frac{it}{2^n}} - W_{\frac{(i-1)t}{2^n}} \right)^2$$

Alors,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \langle W \rangle_t^{(n)} = t \text{ p.s. ,}$$

c'est-à-dire

$$\Pr \left( \left\{ \omega : \lim_{n \rightarrow \infty} \langle W \rangle_t^{(n)}(\omega) = t \right\} \right) = 1.$$

## Variation quadratique du m.b.s.

On dit que la variation quadratique du m.b.s. noté  $\langle W \rangle_t = t$ .  
Alors on connaît que

$$W_t^2 - \langle W \rangle_t = W_t^2 - t$$

est une martingale.

## Theorem (Théorème de décomposition de Doob)

Soit  $(X_t, t \in \mathbb{R}_+)$  une sous-martingale continue (par rapport à une filtration  $(\mathcal{F}_t, t \in \mathbb{R}_+)$ ). Alors il existe un unique processus  $(A_t, t \in \mathbb{R}_+)$  croissant, continu et adapté à  $(\mathcal{F}_t, t \in \mathbb{R}_+)$  tel que  $A_0 = 0$  et  $(X_t - A_t, t \in \mathbb{R}_+)$  est une martingale.

## Définition

Soit  $(M_t)$  une martingale continue de carré intégrable. Alors  $M_t^2$  est une sous-martingale et donc après le théorème ci-dessus il existe un processus  $\langle M \rangle_t$  croissant, continu et adapté à  $(\mathcal{F}_t, t \in \mathbb{R}_+)$  tel que  $\langle M \rangle_0 = 0$  et  $M_t^2 - \langle M \rangle_t$  est une martingale. On appelle  $(\langle M \rangle_t)$  **processus de variation quadratique** de  $(M_t)$



Soit  $M_t = W_t$  un m.b.s (est une martingale). Alors, pour  $t > s \geq 0$  on a

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[W_t^2 | \mathcal{F}_s^W] &= \mathbb{E}[(W_t - W_s)^2 + 2W_t W_s - W_s^2 | \mathcal{F}_s^B] \\ &= (t - s) + 2W_s \mathbb{E}[W_t | \mathcal{F}_s^B] - \mathbb{E}[W_s^2 | \mathcal{F}_s^W] \\ &= (t - s) + W_s^2 \geq W_s^2,\end{aligned}$$

et  $(W_t^2)$  est une sous-martingale par rapport  $\mathcal{F}_t^W$ . On peut déduire aussi que

$$\mathbb{E}[W_t^2 - t | \mathcal{F}_s^W] = W_s^2 - s,$$

c'est-à-dire  $W_t^2 - t = W_t^2 - A_t$  est une martingale et pour la décomposition de Doob on a

$$A_t = t = \langle W \rangle_t.$$

Soit  $M_t$  est une martingale par rapport  $\mathcal{F}_t$ . Alors, pour  $t > s \geq 0$  on a

$$\begin{aligned}\mathbb{E} [M_t^2 | \mathcal{F}_s] &= \mathbb{E} \left[ (M_t - M_s)^2 + 2M_t M_s - M_s^2 | \mathcal{F}_s^B \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ (M_t - M_s)^2 | \mathcal{F}_s \right] + M_s^2 \\ &\geq M_s^2\end{aligned}$$

c'est-à-dire  $M_s^2$  est une sous-martingale. Avec la décomposition de Doob il existe  $A_t = \langle M \rangle_t$  telle que

$$M_t^2 - \langle M \rangle_t \text{ est une martingale.}$$

Observe q'on a montré que pour une martingale  $M_t$  on a

$$\mathbb{E} [M_t^2 - M_s^2 | \mathcal{F}_s] = \mathbb{E} \left[ (M_t - M_s)^2 | \mathcal{F}_s \right]$$

Soit  $M_t = \int_0^t H_s dW_s$  alors pour  $t > u \geq 0$ ,

$$\begin{aligned}\mathbb{E} [M_t^2 | \mathcal{F}_u] &= \mathbb{E} [(M_t - M_u)^2 | \mathcal{F}_u] + M_u^2 = \mathbb{E} [(M_t - M_u)^2 | \mathcal{F}_u] + M_u^2 \\ &= \mathbb{E} \left[ \left( \int_u^t H_s dW_s \right)^2 | \mathcal{F}_u \right] + M_u^2.\end{aligned}$$

Alors, pour tout  $A \in \mathcal{F}_u$  on a

$$\begin{aligned}\mathbb{E} \left[ 1_A \left( \int_u^t H_s dW_s \right)^2 \right] &= \mathbb{E} \left[ \left( \int_u^t 1_A H_s dW_s \right)^2 \right] = \mathbb{E} \left[ \int_u^t 1_A H_s^2 ds \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ \mathbb{E} \left[ \int_u^t 1_A H_s^2 ds | \mathcal{F}_u \right] \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ 1_A \mathbb{E} \left[ \int_u^t H_s^2 ds | \mathcal{F}_u \right] \right]\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\text{c'est-à-dire } \mathbb{E} \left[ \left( \int_u^t H_s dW_s \right)^2 | \mathcal{F}_u \right] &= \mathbb{E} \left[ \int_u^t H_s^2 ds | \mathcal{F}_u \right] = \\ \mathbb{E} \left[ \int_0^t H_s^2 ds - \int_0^u H_s^2 ds | \mathcal{F}_u \right]\end{aligned}$$

Nous avons l'égalité

$$\mathbb{E} \left[ M_t^2 - \int_0^t H_s^2 ds \middle| \mathcal{F}_u \right] = M_u^2 - \int_0^u H_s^2 ds.$$

En conséquence,

$$\left\langle \int H_s dW_s \right\rangle_t = \int_0^t H_s^2 ds.$$

et

$$d \left\langle \int H_s dW_s \right\rangle_t = H_t^2 dt$$

# Remarque

1. Noter qu'on a toujours par définition :

$$\mathbb{E}(\langle M \rangle_t) = \mathbb{E}(M_t^2) - \mathbb{E}(M_0^2).$$

2. Du fait que le processus  $(\langle M \rangle_t)$  est croissant, c'est un processus à variation bornée.
3. Si  $(M_t)$  est une martingale continue à variation bornée, alors  $M_t = M_0$  pour tout  $t > 0$

## Proposition

Si  $(M_t)$  est une martingale continue de carré intégrable, alors on a :

$$\mathbb{P} - \lim_{n \rightarrow \infty} \langle M \rangle_t^{(n)} = \sum_{i=1}^{2^n} \left( M_{\frac{it}{2^n}} - M_{\frac{(i-1)t}{2^n}} \right)^2 = \langle M \rangle_t$$

pour tout  $t \geq 0$ .

## Remarque

1. A priori la convergence n'a lieu qu'en probabilité (alors qu'elle a lieu presque sûrement dans le cas où  $(M_t)$  est un m.b.s)
2. Bien que la variation quadratique soit une quantité aléatoire, la proposition ci-dessus illustre le fait qu'elle est une généralisation de la notion de variance pour des processus aléatoires.

Observe que si  $M_t$  et  $N_t$  sont des martingales par rapport  $\mathcal{F}_t$  alors,  $M_t + N_t$  et  $M_t - N_t$  sont aussi des martingales comme

$$\frac{1}{4} ((M_t + N_t)^2 - (M_t - N_t)^2) = M_t N_t$$

on a

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[M_t N_t | \mathcal{F}_s] &= \frac{1}{4} (\mathbb{E}[(M_t + N_t)^2 | \mathcal{F}_s] - \mathbb{E}[(M_t - N_t)^2 | \mathcal{F}_s]) \\ &= \frac{1}{4} ((M_s + N_s)^2 - \langle M + N \rangle_s + \mathbb{E}[\langle M + N \rangle_t | \mathcal{F}_s] \\ &\quad - (M_s - N_s)^2 + \langle M - N \rangle_s - \mathbb{E}[\langle M - N \rangle_t | \mathcal{F}_s]) . \end{aligned}$$

on a fait servir

$$\mathbb{E}[(M_t \pm N_t)^2 - \langle M \pm N \rangle_t | \mathcal{F}_s] = (M_s \pm N_s)^2 - \langle M \pm N \rangle_s .$$

Alors on a montré :

$$\mathbb{E} \left[ \overbrace{\frac{1}{4} ((M_t + N_t)^2 - (M_t - N_t)^2)}^{M_t N_t} - \frac{1}{4} (\langle M + N \rangle_t - \langle M - N \rangle_t) \middle| \mathcal{F}_s \right] =$$

$$\overbrace{\frac{1}{4} ((M_s + N_s)^2 - (M_s - N_s)^2)}^{M_s N_s} - \frac{1}{4} (\langle M + N \rangle_s - \langle M - N \rangle_s)$$



## Definition

Soient  $(M_t)$  et  $(N_t)$  deux martingales continues de carré intégrable. On définit la **covariation quadratique** de  $(M_t)$  et  $(N_t)$  par

$$\langle M, N \rangle_t := \frac{1}{4} (\langle M + N \rangle_t - \langle M - N \rangle_t)$$

## Proposition

*Le processus  $(M_t N_t - \langle M, N \rangle_t)$  est une martingale.*

## Proposition

*Soient  $(M_t)$  et  $(N_t)$  deux martingales continues de carré intégrable alors on a :*

$$\mathbb{P}-\lim_{n \rightarrow \infty} \langle M, N \rangle_t^{(n)} = \sum_{i=1}^{2^n} \left( M_{\frac{it}{2^n}} - M_{\frac{(i-1)t}{2^n}} \right) \left( N_{\frac{it}{2^n}} - N_{\frac{(i-1)t}{2^n}} \right) = \langle M, N \rangle_t.$$

*pour tout  $t \geq 0$ .*

## Proposition

Soit  $(H_t)$  et  $(G_t)$  deux processus adaptées à  $\mathcal{F}_t^B$  telles que

$$\mathbb{E} \left[ \int_0^t H_s^2 ds \right] < \infty \text{ et } \mathbb{E} \left[ \int_0^t G_s^2 ds \right] < \infty.$$

Si  $M_t = \int_0^t H_s dW_s$  et  $N_t = \int_0^t G_s dW_s$  alors,

$$\langle M, N \rangle_t = \int_0^t H_s G_s ds,$$

en particulier on a

$$\left\langle \int H_s dW_s \right\rangle_t = \int_0^t H_s^2 ds.$$

## Exercise

Montrer que  $X_t^x = x + bt + \sigma W_t$  avec  $b > 0$  est une sous-martingale continue adapté à  $\mathcal{F}_t^B$ .

On va montrer que  $\mathbb{E}[X_t | \mathcal{F}_s^B] \geq X_s$  pour  $t > s \geq 0$ . Pour voir ça

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X_t^x | \mathcal{F}_s^B] &= \mathbb{E}[x + bt + \sigma W_t | \mathcal{F}_s^B] \\ &= x + bt + \sigma \mathbb{E}[W_t | \mathcal{F}_s^B] \\ &= x + bt + \sigma W_s = x + bs + \sigma W_s + b(t - s) \\ &\geq x + bt + \sigma W_s = X_s.\end{aligned}$$

Alors,  $X_t^x - bt = x + \sigma W_t$  est une martingale adapté à  $\mathcal{F}_t^B$ . Ici  $A_t = bt$  est une fonction croissant, continue (et adapté de manière trivial a  $\mathcal{F}_t^B$ ) et  $A_0 = 0$ .

Theorem (Formule d'Itô pour  $X_t = f(W_t)$ )

Soit  $(W_t, t \in \mathbb{R}_+)$  un m.b.s. par rapport  $(\mathcal{F}_t, t \in \mathbb{R}_+)$  et  $f \in \mathcal{C}^2(\mathbb{R})$ . On suppose que

$$\mathbb{E} \left( \int_0^t f'(W_s) ds \right) < \infty \text{ pour tout } t > 0.$$

Alors pour tout  $t > 0$ ,

$$f(W_t) - f(W_0) = \int_0^t f'(W_s) dW_s + \frac{1}{2} \int_0^t f''(W_s) ds \text{ p.s.}$$

qu'on peut écrire

$$f(W_t) - f(W_0) = \int_0^t f'(W_s) dW_s + \frac{1}{2} \int_0^t f''(W_s) d\langle W \rangle_s \text{ p.s.}$$

## Example

Soit  $(W_t)_{t \geq 0}$  un m.b.s. Montrer que

$$\int_0^t W_s dW_s = \frac{1}{2} W_t^2 - \frac{1}{2} t.$$

Soit  $f(x) = \frac{1}{2}x^2$  alors  $f'(x) = x$  et  $f''(x) = 1$ . Avec le formule d'Itô on a

$$\frac{1}{2} W_t^2 - \underbrace{\frac{1}{2} W_0^2}_{=0} = \int_0^t W_s dW_s + \frac{1}{2} \int_0^t 1 ds = \int_0^t W_s dW_s - \frac{1}{2} t.$$

Soit  $f(x) = e^x$  alors avec le formule d'Itô on a

$$e^{W_t} - 1 = \int_0^t e^{W_s} dW_s + \frac{1}{2} \int_0^t e^{W_s} ds.$$

Note  $Z_t := e^{W_t}$  alors, on peut écrire

$$Z_t = 1 + \int_0^t \frac{1}{2} Z_s ds + \int_0^t Z_s dW_s$$

c'est-a-dir le processus  $Z_t$  "est la solution de l'EDS"

$$\begin{aligned} dZ_t &= \frac{1}{2} Z_t dt + Z_t dW_t \\ Z_0 &= 1. \end{aligned}$$

# Démonstration

$$f(W_t) - f(W_0) = \sum_{i=1}^{2^n} \left( f(W_{t_i^{(n)}}) - f(W_{t_{i-1}^{(n)}}) \right)$$

où  $0 = t_0^{(n)} < t_1^{(n)} < \dots < t_n^{(n)} = t$  est une suite de partitions de  $[0, t]$  telle que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq i \leq n} |t_i^{(n)} - t_{i-1}^{(n)}| = 0.$$

Par un développement de Taylor classique

$$f(y) - f(x) = f'(x)(y - x) + \frac{1}{2}f''(x)(y - x)^2 + r(y - x),$$

où  $\lim_{h \rightarrow 0} \frac{r(h)}{h} = 0$ . Donc

$$\begin{aligned} f(W_t) - f(W_0) &= \sum_{i=1}^{2^n} \left( f'(W_{t_{i-1}^{(n)}}) \left( W_{t_i^{(n)}} - W_{t_{i-1}^{(n)}} \right) \right. \\ &\quad \left. + \frac{1}{2}f''(W_{t_{i-1}^{(n)}}) \left( W_{t_i^{(n)}} - W_{t_{i-1}^{(n)}} \right)^2 + r_i^{(n)} \right) \end{aligned}$$

Theorem (Formule d'Itô pour  $X_t = f(t, W_t)$ )

Soit  $(W_t, t \in \mathbb{R}_+)$  un m.b.s. par rapport  $(\mathcal{F}_t, t \in \mathbb{R}_+)$  et  $f \in \mathcal{C}^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$ . On suppose que

$$\mathbb{E} \left( \int_0^t \left( \frac{\partial f}{\partial x}(s, W_s) \right)^2 ds \right) < \infty \text{ pour tout } t > 0.$$

Alors pour tout  $t > 0$ ,

$$\begin{aligned} f(t, W_t) - f(0, W_0) &= \int_0^t \frac{\partial f}{\partial t}(s, W_s) ds + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, W_s) dW_s \\ &\quad + \frac{1}{2} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(s, W_s) ds \text{ p.s.} \end{aligned}$$



# Exemple

Soit  $f(t, x) = S_0 \exp((\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma x)$ , alors

$$\frac{\partial f}{\partial t} = (\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)f(t, x)$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \sigma f(t, x)$$

$$\frac{\partial f}{\partial t} = -\sigma^2 f(x, t)$$

et la condition de la formule d'Itô est

$$\mathbb{E} \left[ \int_0^t (\sigma f(s, W_s))^2 ds \right] = \mathbb{E} \left[ \int_0^t \sigma^2 S_s^2 ds \right] < \infty$$

avec  $S_t = S_0 \exp((\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)t + \sigma W_t) = f(t, S_t)$ .

Après le Théorème 2.5.7 on a

$$\begin{aligned} S_t - S_0 &= \int_0^t \left( \mu - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) S_s ds + \int_0^t \sigma S_s dW_s + \frac{1}{2} \int_0^t \sigma^2 S_s ds \\ &= \int_0^t \left( \left( \mu - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) S_s + \frac{1}{2} \sigma^2 S_s \right) ds + \int_0^t \sigma S_s dW_s \\ &= \int_0^t \mu S_s ds + \int_0^t \sigma S_s dW_s \end{aligned}$$

c'est-à-dire  $S_t$  est la solution de l'EDS :

$$\begin{aligned} dS_t &= \mu S_t dt + \sigma S_t dW_t \\ S_{t=0} &= S_0. \end{aligned}$$

On a besoin de calculer

$$\mathbb{E} \left[ \int_0^t \sigma^2 S_s^2 ds \right] = \sigma^2 \mathbb{E} \left[ \int_0^t S_s^2 ds \right] = \sigma^2 \int_0^t \mathbb{E} [S_s^2] ds.$$

Comme  $\ln S_t \sim N(\mu(t), \sigma(t))$  on connaît les moments

$$\mathbb{E}[S_t^k] = \exp \left( k(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)t + k\frac{\sigma^2}{2}t \right),$$

et

$$\int_0^t \mathbb{E} [S_s^2] ds = \int_0^t \exp \left( k(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)s + k\frac{\sigma^2}{2}s \right) ds.$$

## Exercise

Soit  $X_t = v_0 - \mu \int_0^t X_s ds + \sigma W_t$  le processus d'Orstein-Uhlenbeck. Calculez  $\mu_2(t) := \mathbb{E}[X_t^2]$ .

On connaît que  $X_t$  est solution de l'EDS :

$$\begin{aligned} dX_t &= -\mu X_t dt + \sigma dW_t \\ X_0 &= v_0 \end{aligned}$$

parce que

$$X_t = v_0 - \int_0^t \mu X_s ds + \int_0^t \sigma dW_s.$$

L'objectif est calculer  $\mathbb{E}[X_t^2]$ . **Si la formule d'Itô est aussi vrai**  
dans ce cas, on a

$$X_t^2 - X_0^2 = \int_0^t 2X_s dX_s + \int_0^t \frac{1}{2} 2 ds = \int_0^t 2X_s(-\mu X_s ds + \sigma dW_s) + t$$

c'est-à-dire

$$X_t^2 - X_0^2 = t - \mu \int_0^t 2X_s^2 ds + \sigma \int_0^t X_s dW_s.$$

Alors,

$$\mathbb{E}[X_t^2] - X_0^2 = t - \mu \int_0^t 2\mathbb{E}[X_s^2] ds$$

et  $\mathbb{E}[X_t^2]$  est la solution de l'EDO :

$$\frac{d}{dt} \mathbb{E}[X_t^2] = 1 - \mu 2\mathbb{E}[X_t^2], \quad \mathbb{E}[X_0^2] = X_0^2.$$

Soit  $Z_t = g(X_t) = X_t^2$  où

$$X_t = v_0 - \mu \int_0^t X_s ds + \sigma W_t.$$

Alors, on a

$$\begin{aligned} X_t^2 - v_0^2 &= \int_0^t 2X_s dX_s + \frac{1}{2} \int_0^t 2d\langle X \rangle_s \\ &= \int_0^t 2X_s (-\mu X_s ds + \sigma dW_s) + \frac{1}{2} \int_0^t 2\sigma^2 ds \\ &= -\mu \int_0^t 2X_s^2 ds + \int_0^t 2\sigma X_s dW_s + \sigma^2 t, \end{aligned}$$

et

$$\mathbb{E}[X_t^2] - v_0^2 = -\mu \int_0^t 2\mathbb{E}[X_s^2] ds + \sigma^2 t.$$

En conséquence,  $x(t) = \mathbb{E}[X_t^2]$  est la solution de l'EDO :

$$\begin{aligned}\dot{x}(t) &= -2\mu x(t) + \sigma^2 \\ x(0) &= v_0^2.\end{aligned}$$

On a

$$x(t) = e^{-2\mu t} v_0^2 + e^{-2\mu t} \int_0^t e^{2\mu s} \sigma^2 ds,$$

c'est-à-dire

$$x(t) = e^{-2\mu t} v_0^2 + \frac{\sigma^2}{2\mu} (1 - e^{-2\mu t}).$$

Comme  $\mathbb{E}[X_t] = e^{-\mu t} v_0$ , on a

$$\text{Var}(X_t) = \mathbb{E}[X_t^2] - (\mathbb{E}[X_t])^2 = \frac{\sigma^2}{2\mu} (1 - e^{-2\mu t}).$$

Le processus d'Ornstein-Uhlenbeck

$$X_t = v_0 - \mu \int_0^t X_s ds + \sigma W_t \sim N \left( e^{-\mu t} v_0, \frac{\sigma^2}{2\mu} (1 - e^{-2\mu t}) \right).$$

Observe que

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \text{Var}(X_t) = \frac{\sigma^2}{2\mu}.$$



# Processus d'Itô (ou semi-martingale continue)

## Definition

Un processus d'Itô est un processus  $(X_t)$  pouvant se décomposer comme

$$X_t = M_t + V_t$$

où :

- ▶  $(M_t)$  est une martingale continue de carré intégrable (p.r. a une filtration  $(\mathcal{F}_t)$ ),
- ▶  $(V_t)$  est un processus continu à variation bornée, adapté à  $(\mathcal{F}_t)$  et tel que  $V_0 = 0$ .

## Example

D'après le théorème de decomposition de Doob, toute sous-martingale (resp. sur-martingale) continue de carré intégrable est un processus d'Itô (car un processus croissant (resp. décroissant) est de variation bornée).

## Example

Soit  $(X_t)$  un processus défini par

$$X_t = X_0 + \int_0^t H_s dW_s + \int_0^t K_s ds$$

où  $(H_t)$  est continu, adapté et tel que  $\mathbb{E} \left( \int_0^t H_s^2 ds \right) < \infty$  pour tout  $t \geq 0$  et  $(K_t)$  est continue et adapté.  $(X_t)$  est un processus d'Itô.

## Example

Soit  $f \in \mathcal{C}^2(\mathbb{R})$  vérifiant la condition de la formule d'Itô. Alors  $f(W_t)$  est un processus d'Itô :

$$f(W_t) = f(W_0) + \int_0^t f(W_s) dW_s + \frac{1}{2} \int_0^t f''(W_s) ds$$

où  $M_t = f(W_0) + \int_0^t f(W_s) dW_s$  est une martingale continue de carré intégrable et  $V_t = \frac{1}{2} \int_0^t f''(W_s) ds$  est un processus continu à variation bornée.

## Definition

Pour tout  $t \geq 0$ , la variation quadratique de processus d'Itô  $X_t = M_t + V_t$  est définie par

$$\langle X \rangle_t = \langle M \rangle_t$$

et pour deux processus d'Itô  $X_t = M_t + V_t$  et  $Y_t = N_t + U_t$  on pose

$$\langle X, Y \rangle_t = \langle M, N \rangle_t$$

1. Si  $X_t$  est à variation bornée alors  $X_t = M_0 + V_t$  et donc  $\langle X \rangle_t = 0$ .
2. De même  $\langle X, Y \rangle_t = 0$  quelque soit  $Y$  (ceci vient de l'inégalité de Cauchy-Schwartz :  $\langle X, Y \rangle_t \leq \sqrt{\langle X \rangle_t \langle Y \rangle_t}$ ).
3. Si  $(X_t)$  et  $(Y_t)$  sont indépendants (mais pas forcément à variation bornée)  $\langle X, Y \rangle_t = 0$ .

# Intégral stochastique par rapport une semi-martingale

## Definition

Soit  $X_t = M_t + V_t$  un processus d'Itô et  $(H_t)$  un processus continu, adapté à  $(\mathcal{F}_t)$  et tel que

$$\mathbb{E} \left( \int_0^t H_s^2 d\langle X \rangle_s \right) \equiv \mathbb{E} \left( \int_0^t H_s^2 d\langle M \rangle_s \right) < \infty.$$

On pose

$$(H \cdot X)_t \equiv \int_0^t H_s dX_s = \int_0^t H_s dM_s + \int_0^t H_s dV_s$$

La intégrale stochastique par rapport un processus d'Itô est la somme d'une intégrale stochastique "pure" et une intégrale de Riemman-Stieljes.

## Theorem (Théorème d'Itô)

Soient  $(M_t)$  martingale continue de carré intégrable et  $(V_t)$  processus continu à variation bornée et  $f \in \mathcal{C}^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$  telle que

$$\mathbb{E} \left( \int_0^t \left( \frac{\partial f}{\partial x}(V_s, M_s) d\langle M \rangle_s \right) \right) < \infty \text{ pour tout } t > 0.$$

Alors pour tout  $t > 0$ ,

$$\begin{aligned} f(V_t, M_t) - f(V_0, M_0) &= \int_0^t \frac{\partial f}{\partial t}(V_s, M_s) dV_s + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(V_s, M_s) dM_s \\ &\quad + \frac{1}{2} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(V_s, M_s) d\langle M \rangle_s \text{ p.s.} \end{aligned}$$

# Remarque

Dans le cas particulier où  $f(t, x) = g(t + x)$  la formule se récrit :

$$\begin{aligned} g(V_t + M_t) - g(V_0 + M_0) &= \int_0^t g'(V_s + M_s) dV_s \\ &+ \int_0^t g'(V_s + M_s) dM_s \\ &+ \frac{1}{2} \int_0^t g''(V_s + M_s) d\langle M \rangle_s \text{ p.s.} \end{aligned}$$

En posant  $X_t = M_t + V_t$  :

$$g(X_t) - g(X_0) = \int_0^t g'(X_s) dX_s + \frac{1}{2} \int_0^t g''(X_s) d\langle X \rangle_s \text{ p.s.}$$

ici  $dX_s = dM_s + dV_s$ .

## Proposition (Formule d'intégration par parties)

Soient  $(X_t)$  et  $(Y_t)$  deux processus d'Itô. Alors pour tout  $t \geq 0$ , on a

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

qui écrit sous forme différentielle :

$$d(X_t Y_t) = X_t dY_t + Y_t dX_t + d\langle X, Y \rangle_t.$$

# Démonstration

En utilisant la formule d'Itô :

$$(X_t + Y_t)^2 - (X_0 + Y_0)^2 = 2 \int_0^t (X_s + Y_s) d(X_s + Y_s) + \langle X + Y \rangle_t$$

et

$$(X_t - Y_t)^2 - (X_0 - Y_0)^2 = 2 \int_0^t (X_s - Y_s) d(X_s - Y_s) + \langle X - Y \rangle_t$$

En soustrayant les deux égalités ci-dessus, on obtient

$$4(X_t Y_t - X_0 Y_0) = 4 \left( \int_0^t X_s dY_s + \int_0^t Y_s dX_s \right) + \langle X + Y \rangle_t - \langle X - Y \rangle_t.$$



## Example

Soit  $X_t = e^{\sigma W_t}$  et  $Y_t = e^{(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)t}$ . Comme  $Y_t$  est de variation bornée, on a  $\langle X, Y \rangle_t = 0$ . Alors,

$$\begin{aligned}
 X_t Y_t - X_0 Y_0 &= \int_0^t X_s dY_s + \int_0^t Y_s dX_s \\
 &= \left(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2\right) \int_0^t e^{((\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)s + \sigma W_s)} ds \\
 &\quad + \int_0^t e^{((\mu - \frac{1}{2}\sigma^2)s} \underbrace{\left( \sigma e^{W_s} dW_s + \frac{1}{2}\sigma^2 e^{W_s} ds \right)}_{\text{formule d'Itô}}
 \end{aligned}$$

## Example

Soient  $X_t = \int_0^t H_s dW_s$  et  $Y_t = \int_0^t K_s dW_s$ . On a

$$X_t Y_t = \int_0^t (K_s X_s + H_s Y_s) dW_s + \int_0^t H_s K_s ds.$$