

- L'integrale di H_t^2
- Le formule di H_t^2 e applicazioni alle dinamiche dei prezzi dopo avere ved modello Black & Scholes
- Integrale di H_t^2 di funzioni deterministiche

Cenni sull'integrale di Itô (Fasuccia p.194)

IV

- Si può dimostrare che se traiettorie del moto browniano non sono derivabili, quindi non siamo in grado di definire $\sum_{u \leq t} \text{traiettorie per traiettorie}$
- La costruzione dell'integrale di Itô si effettua per processi $\{x_t, y_t, z_t\}$, \mathcal{F}_t -adattati e t.c. $\mathbb{E} \left[\int_0^T x_t^2 dt \right] < \infty$. Questa classe di processi la chiamiamo \mathbb{L}^2 .

COSTRUZIONE DELL'INTEGRALE DI ITÔ

- Dalora si definisce $\sum_{u \leq t} \text{per processi semplici}$, ossia della forma

$$x_t = \sum_{k=1}^N c_k \mathbb{1}_{(t_{k-1}, t_k]}(t)$$

ove le c_k sono v.o. $\mathbb{E} [c_k^2] < \infty \forall k$
con le $c_k \mathcal{F}_{t_{k-1}}$ -misurabili

OSSI: $c_k \mathcal{F}_{t_{k-1}}$ -misurabili $\Leftrightarrow \{x_t\}$ è \mathcal{F}_t -adattato

$$\forall x_t \in \mathcal{A}_t = \{c_k \in \mathcal{A}_k \in \mathcal{F}_{t_{k-1}} \in \mathcal{F}_t \text{ se } t_{k-1} \leq t \leq t_k\}$$

$$\begin{aligned} \bullet \mathbb{E} \left[\int_0^T x_t^2 dt \right] &= \int_0^T \mathbb{E} [x_t^2] dt = \int_0^T \sum_{k=1}^N \mathbb{E} [c_k^2] \mathbb{1}_{(t_{k-1}, t_k]}(t) dt = \sum_{k=1}^N \mathbb{E} [c_k^2] (t_k - t_{k-1}) \\ &\text{se } \mathbb{E} [c_k^2] < \infty \end{aligned}$$

Def. Se $x_t \in \mathbb{L}^2$ ed è un processo semplice allora si definisce

$$\sum_{u \leq t} x_u dW_u := \sum_{k=1}^N c_k (W_{t_k} - W_{t_{k-1}})$$

Def. $\sum_{u \leq t} x_u dW_u = \sum_{k=1}^N x_{t_k} (W_{t_k} - W_{t_{k-1}})$

In particolare

$$\int_0^t dW_t = W_t - W_0 = W_t$$

$$\int_0^t a dW_t = a W_t \quad a \in \mathbb{R}$$

Teorema (Riemann) dati integrale di Itô

(1) $\forall a, b \in \mathbb{R} \quad \int_0^t (a z_t + b v_t) dW_t = a \int_0^t z_t dW_t + b \int_0^t v_t dW_t$

Proprietà di linearità

(2) addizionalità rispetto all'estremo di integrazione

$$\int_0^t z_t dW_t = \int_0^c z_t dW_t + \int_c^t z_t dW_t \quad 0 < c < t$$

(3) $E \left[\int_0^t z_t dW_t \mid \mathcal{F}_s \right] = 0$

(4) $X_t := \int_0^t z_t dW_t$ è una martingala t.c. $X_t^2 - \int_0^t z_t^2 dt = m_t$

ossia $\langle X \rangle_t = \int_0^t z_t^2 dt$

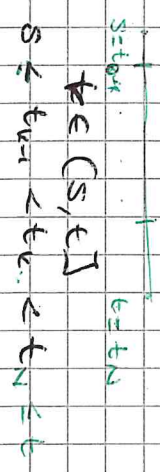
ed in particolare $E[X_t^2] = E \left[\int_0^t z_t^2 dt \right]$

Dim.

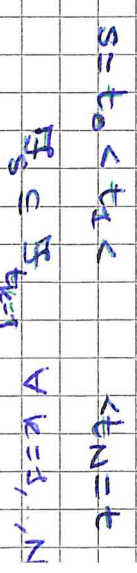
Se i vettori (1) e (2) seguono immediatamente dalle definizioni.

(3) Essendo z_t semplice

$$E \left[\int_0^t z_t dW_t \mid \mathcal{F}_s \right] = z_t = \sum_{k=1}^N c_k \mathbb{1}_{(t_{k-1}, t_k]}(t)$$



$$E \left[\sum_{k=1}^N c_k (W_{t_k} - W_{t_{k-1}}) \mid \mathcal{F}_s \right] = \sum_{k=1}^N E \left[c_k (W_{t_k} - W_{t_{k-1}}) \mid \mathcal{F}_s \right] =$$



$$= \sum_{u=1}^N \mathbb{E} \left[\mathbb{E} \left[c_u (W_{t_u} - W_{t_{u-1}}) \mid \mathcal{F}_{t_{u-1}} \right] \mid \mathcal{F}_s \right] = \sum_{u=1}^N \mathbb{E} \left[c_u \underbrace{\mathbb{E} \left[W_{t_u} - W_{t_{u-1}} \mid \mathcal{F}_{t_{u-1}} \right]}_{\mathbb{E} \left[W_{t_u} - W_{t_{u-1}} \right] = 0} \mid \mathcal{F}_s \right] = 0$$

essendo $\mathcal{F}_{t_{u-1}} \subseteq \mathcal{F}_s \quad \forall u=1, \dots, N$

Osserviamo che X_t è \mathcal{F}_t -misurabile e poi

$$(A) \quad \mathbb{E} \left[X_t \mid \mathcal{F}_s \right] = \mathbb{E} \left[\int_0^t z_r dW_r \mid \mathcal{F}_s \right] = \mathbb{E} \left[\int_0^s z_r dW_r + \int_s^t z_r dW_r \mid \mathcal{F}_s \right] =$$

$$= \underbrace{\int_0^s z_r dW_r}_{\mathcal{F}_s\text{-misurabile}} + \mathbb{E} \left[\int_s^t z_r dW_r \mid \mathcal{F}_s \right] = X_s$$

" (per 3)

Rimane da mostrare che

$$\mathbb{E} \left[X_t^2 - \int_0^t z_r^2 dr \mid \mathcal{F}_s \right] = X_s^2 - \int_0^s z_r^2 dr$$

ossia che $\mathbb{E} \left[X_t^2 - X_s^2 \mid \mathcal{F}_s \right] = \mathbb{E} \left[\int_s^t z_r^2 dr \mid \mathcal{F}_s \right]$ (Meyn Parlo a lezione)

— dimostrazione a dimostrare che $\mathbb{E} \left[X_t^2 \right] = \mathbb{E} \left[\int_0^t z_r^2 dr \right]$ (APPROFONDIMENTO)

$$\mathbb{E} \left[\left(\sum_{k=1}^N c_k (W_{t_k} - W_{t_{k-1}}) \right)^2 \right] = \mathbb{E} \left[\sum_{k=1}^N c_k^2 (W_{t_k} - W_{t_{k-1}})^2 + 2 \sum_{k \neq l} c_k c_l (W_{t_k} - W_{t_{k-1}})(W_{t_l} - W_{t_{l-1}}) \right]$$

$$= \sum_{k=1}^N \mathbb{E} \left[c_k^2 (W_{t_k} - W_{t_{k-1}})^2 \right] + 2 \sum_{k \neq l} \mathbb{E} \left[c_k c_l (W_{t_k} - W_{t_{k-1}})(W_{t_l} - W_{t_{l-1}}) \right]$$

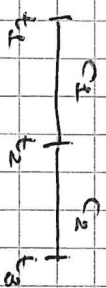
$$= \sum_{k=1}^N \mathbb{E} \left[c_k^2 \mathbb{E} \left[(W_{t_k} - W_{t_{k-1}})^2 \mid \mathcal{F}_{t_{k-1}} \right] \right] = \sum_{k=1}^N \mathbb{E} \left[c_k^2 (t_k - t_{k-1}) \right]$$

" (per 1)
 " (per 2)
 " (per 3)
 " (per 4)
 " (per 5)
 " (per 6)
 " (per 7)
 " (per 8)
 " (per 9)
 " (per 10)
 " (per 11)
 " (per 12)
 " (per 13)
 " (per 14)
 " (per 15)
 " (per 16)
 " (per 17)
 " (per 18)
 " (per 19)
 " (per 20)
 " (per 21)
 " (per 22)
 " (per 23)
 " (per 24)
 " (per 25)
 " (per 26)
 " (per 27)
 " (per 28)
 " (per 29)
 " (per 30)
 " (per 31)
 " (per 32)
 " (per 33)
 " (per 34)
 " (per 35)
 " (per 36)
 " (per 37)
 " (per 38)
 " (per 39)
 " (per 40)
 " (per 41)
 " (per 42)
 " (per 43)
 " (per 44)
 " (per 45)
 " (per 46)
 " (per 47)
 " (per 48)
 " (per 49)
 " (per 50)
 " (per 51)
 " (per 52)
 " (per 53)
 " (per 54)
 " (per 55)
 " (per 56)
 " (per 57)
 " (per 58)
 " (per 59)
 " (per 60)
 " (per 61)
 " (per 62)
 " (per 63)
 " (per 64)
 " (per 65)
 " (per 66)
 " (per 67)
 " (per 68)
 " (per 69)
 " (per 70)
 " (per 71)
 " (per 72)
 " (per 73)
 " (per 74)
 " (per 75)
 " (per 76)
 " (per 77)
 " (per 78)
 " (per 79)
 " (per 80)
 " (per 81)
 " (per 82)
 " (per 83)
 " (per 84)
 " (per 85)
 " (per 86)
 " (per 87)
 " (per 88)
 " (per 89)
 " (per 90)
 " (per 91)
 " (per 92)
 " (per 93)
 " (per 94)
 " (per 95)
 " (per 96)
 " (per 97)
 " (per 98)
 " (per 99)
 " (per 100)

$$\mathbb{E} \left[(W_{t_u} - W_{t_{u-1}})^2 \right] = (t_u - t_{u-1})$$

$$= \int_0^t \mathbb{E} \left[z_r^2 \right] dr$$

mostriamo nel caso
di 2 addendi



$$\begin{aligned} & \mathbb{E}[c_1(W_{t_2} - W_{t_1}) \cdot c_2(W_{t_3} - W_{t_2})] = \\ &= \mathbb{E}[c_1(W_{t_2} - W_{t_1}) \cdot c_2(W_{t_3} - W_{t_2}) \mathbb{1}_{\{t_2 \leq t_3\}}] = \\ &= \mathbb{E}[c_1(W_{t_2} - W_{t_1}) \cdot c_2(W_{t_3} - W_{t_2}) \mathbb{1}_{\{t_2 \leq t_3\}}] = 0 \\ & \quad \underbrace{\mathbb{E}[W_{t_3} - W_{t_2} \mid \mathcal{F}_{t_2}]}_{\mathbb{E}[W_{t_3} - W_{t_2}] = 0} \end{aligned}$$

In generale $\mathbb{E}\left[\sum_a^b z_t dW_t \sum_b^c z_t dW_t\right] = 0 \quad a < c < b \quad \square$

La definizione si estende ad ogni processo $z \in \mathbb{L}^2$ mantenendo le stesse proprietà, estendendo la seguente proprietà

Proprietà

$\forall z \in \mathbb{L}^2$ \exists d'inf di processi semplici in \mathbb{L}^2 ! $\lim_{n \rightarrow \infty} z_t^n = z_t$

nel senso che $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E} \int_0^t (z_t^n - z_t)^2 dt = 0$. (Convergenza in media quadratica)

Def $\forall z \in \mathbb{L}^2$

$$\int z_t dW_t := \lim_{n \rightarrow \infty} \int z_t^n dW_t$$

ove d'inf è la successione di processi semplici che converge ad z

Processi di Itô

Def.

Il processo di Itô sono questi processi stocastici dati da

$$X_t = X_0 + \int_0^t b_s ds + \int_0^t a_s dW_s$$

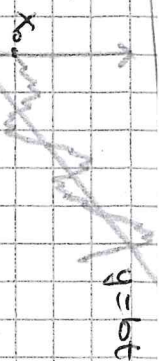
più velocemente si dice che X_t risolve la EDS (Eq. differenziale stocastica)

$$dX_t = b_t dt + a_t dW_t$$

b_t termine di drift
 a_t termine di diffusione

se $b_t = b$ $a_t = a$ costanti

$X_t = X_0 + bt + atW_t$ è un moto browniano generalizzato



Formula di Itô

• Sia $f \in C^1(\mathbb{R}^2)$ Itô ha dimostrato che se processo $Y_t = f(W_t)$ ha il seguente differenziale stocastico $dY_t = df(W_t) = f'(W_t) dW_t + \frac{1}{2} f''(W_t) dt$

termine correttivo rispetto al differenziale ordinario

• Più in generale se X_t è un processo di Itô allora

$Y_t = f(t, X_t)$ segue la EDS:

$$dY_t = \left[\frac{\partial f}{\partial t}(t, X_t) + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(t, X_t) a_t^2 \right] dt + \frac{\partial f}{\partial x}(t, X_t) dX_t$$

e si può anche scrivere come

$$df(t, X_t) = \left\{ \frac{\partial f}{\partial t}(t, X_t) + b_t \frac{\partial f}{\partial x}(t, X_t) + \frac{1}{2} a_t^2 \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(t, X_t) \right\} dt + a_t \frac{\partial f}{\partial x}(t, X_t) dW_t$$

se $b_t = b$ e $a_t = a$ si vede che la rotta $y = bt$ guida la traiettoria di X_t mentre a è il coefficiente di oscillazione

$b dt + a_t dW_t$

Algebra di Itô

1) Calcoliamo le differenze stocastiche del moto browniano geometrico:

$$S_t = S_0 e^{(\mu - \frac{\sigma^2}{2})t + \sigma W_t} \quad \mu \in \mathbb{R}, \sigma > 0, W_t \text{ moto browniano}$$

$$S_t = f(t, W_t) \quad \text{ove } f(t, x) = S_0 e^{(\mu - \frac{\sigma^2}{2})t + \sigma x}$$

$$\frac{df}{dt} = (\mu - \frac{\sigma^2}{2}) f \quad \frac{\partial f}{\partial x} = \sigma f \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = \sigma^2 f$$

$$df(t, W_t) = (\mu - \frac{\sigma^2}{2}) f(t, W_t) dt + \frac{1}{2} \sigma^2 f(t, W_t) dt + \sigma f(t, W_t) dW_t$$

$$\Rightarrow dS_t = \mu S_t dt + \sigma S_t dW_t = S_t (\mu dt + \sigma dW_t)$$

$\frac{dS_t}{S_t} = \mu dt + \sigma dW_t$ il rendimento dell'azione in un intervallo infinitesimo

in termini assoluti σdW_t che è tanto maggiore quanto σ è maggiore.

2) Differenziale dello stock esponenziale

$$Z_t = e^{-\frac{1}{2}c^2 t + cW_t}$$

$$Z_t = f(t, W_t)$$

$$f(t, x) = e^{-\frac{1}{2}c^2 t + cx}$$

$c \in \mathbb{R}$

$$dZ_t = (-\frac{1}{2}c^2 Z_t + cZ_t dW_t) dt + cZ_t dW_t = cZ_t dW_t$$

$$\left\{ \begin{aligned} \frac{\partial f}{\partial t} &= -\frac{1}{2}c^2 f \\ \frac{\partial f}{\partial x} &= c f \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} &= c^2 f \end{aligned} \right.$$

Analogamente a prima troviamo che:

$$dZ_t = Z_t c dW_t$$

ossia $Z_t = 1 + \int_0^t c Z_s dW_s$

inoltre sappiamo che se $Z \in \mathbb{L}^2$ allora $\int_0^t Z_s dW_s$ è una mg $\Rightarrow \{Z_t\}_{t \geq 0}$ è una martingale

Dei richiami che $Z \in \mathbb{L}^2$, ossia che $\mathbb{E}[\int_0^T Z_s^2 ds] < \infty$

~~$$\mathbb{E}[\int_0^T Z_t^2 dt] = \mathbb{E}[\int_0^T \int_0^t c^2 Z_s^2 ds dt] = \mathbb{E}[\int_0^T \int_s^T c^2 Z_s^2 dt ds] = \mathbb{E}[\int_0^T c^2 Z_s^2 (T-s) ds]$$~~

$$Z_t^2 = (e^{-\frac{1}{2}ct} + cW_t)^2 = e^{-ct} + 2cW_t$$

$$\mathbb{E}[e^{cW_t}] = \mathbb{E}[e^{c\sqrt{t}N}] = e^{\frac{c^2 t}{2}}$$

$$\mathbb{E}[\int_0^T Z_t^2 dt] = \int_0^T \mathbb{E}[Z_t^2] dt = \int_0^T e^{-ct} \mathbb{E}[e^{2cW_t}] dt =$$

$$= \int_0^T e^{-2ct} \cdot e^{\frac{4c^2 t}{2}} dt = \int_0^T e^{2ct} dt = \frac{1}{2c} e^{2ct} \Big|_0^T = \frac{1}{2c} (e^{2cT} - 1) < \infty$$

3) Sostituendo e con $-c$ si ottiene anche che

$$\tilde{Z}_t = e^{-\frac{1}{2}c^2 t - cW_t} \text{ è una mg}$$

soluzione della

$$d\tilde{Z}_t = -c\tilde{Z}_t dW_t$$

Oss: Le proprietà di martingale per Z_t e \tilde{Z}_t si rivelano già provate con un calcolo diretto

Integrale di Itô di processi stocastici, o sia funzioni deterministiche del tempo

Risultato noto:

X_1, \dots, X_n v.a. indipendenti con $X_i \sim \mathcal{N}(\mu_i, \sigma_i^2)$

$$\Rightarrow Y = \sum_{i=1}^n c_i X_i \sim \mathcal{N}\left(\sum_{i=1}^n c_i \mu_i, \sum_{i=1}^n c_i^2 \sigma_i^2\right)$$

OSS:

La media e la varianza di Y seguono dalle proprietà di media e varianza

$$E(Y) = \sum_{i=1}^n c_i E(X_i) = \sum_{i=1}^n c_i \mu_i$$

$$\text{Var}(Y) = \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n c_i X_i\right) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(c_i X_i) = \sum_{i=1}^n c_i^2 \text{Var}(X_i) = \sum_{i=1}^n c_i^2 \sigma_i^2$$

v.a. indipendenti

PROP. Sia $z(t)$ una funzione deterministiche del tempo t.c. $\int_0^T z(t) dt < +\infty$

allora $X_t := \int_0^t z(s) ds \sim \mathcal{N}\left(0, \int_0^t z^2(s) ds\right)$ $\forall t \in (0, T]$

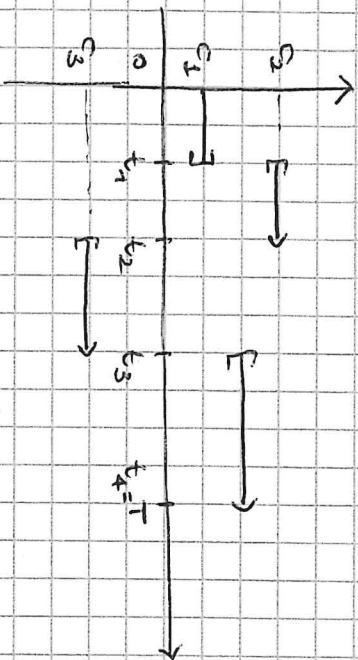
Dim.

Ci limitiamo a dimostrare il risultato per funzioni semplici del tempo, se

$$z(s) = \sum_{k=1}^n c_k \mathbb{1}(s) \quad \text{con} \quad 0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n = t \quad \text{e} \quad c_k \text{ costanti}$$

$(t_{k-1}, t_k]$

sono funzioni continue a tratti



Per definizione $X_t = \int_0^t \alpha(s) dW_s = \sum_{k=1}^n c_k (W_{t_k} - W_{t_{k-1}}) = \sum_{k=1}^n c_k X_k$

$X_k := W_{t_k} - W_{t_{k-1}}$ $k=1, \dots, n$ sono v.a. indipendenti $X_k \sim \mathcal{N}(0, t_k - t_{k-1})$

$\Rightarrow X_t \sim \mathcal{N}(0, \underbrace{\sum_{k=1}^n c_k^2 (t_k - t_{k-1})}_{\int_0^t \alpha^2(s) ds})$

Oss: Dalla teoria generale già sappiamo che $\{X_t\}$ è una martingala $X_0 = 0$ e che $X_t^2 - \int_0^t \alpha^2(s) ds = mg$ nullo in zero

$\Rightarrow E(X_t^2) = E(\int_0^t \alpha^2(s) ds)$ se $\alpha(s)$ è una funzione deterministica ricordiamo che $E(X_t^2) = \int_0^t \alpha^2(s) ds$, risultato che abbiamo ottenuto in questo caso particolare grazie alle proprietà delle gaussiane.