

Vogliamo ora dare significato  
a una equazione del tipo

$$dX(\omega, t) = m(X(\omega, t), t) dt + \sigma(X(\omega, t), t) dW(\omega, t),$$

$$t \geq a \in \mathbb{R}, X_a = X$$

EQUAZIONE DIFFERENZIALE STOCASTICA

che si può scrivere in modo equivalente  
per  $t \geq a \in \mathbb{R}$  come

$$X_t = X_a + \int_a^t m(X_s, s) ds + \int_a^t \sigma(X_s, s) dW_s$$

Sia  $\{W_t, \mathcal{A}_t, a \leq t \leq \infty\}$  un processo  
separabile Browniano. Sia  $X$  una variabile  
aleatoria  $\mathcal{A}_a$ -misurabile con  
 $EX^2 < \infty$ . Siano  $m(x, t)$  e  $\sigma(x, t)$   
funzioni di Borel, misurabili rispetto  
a  $(x, t)$ .

Si assuma:

- $|m(x,t) - m(y,t)| + |\sigma(x,t) - \sigma(y,t)| \leq k|x-y|$
- $|m(x,t)| + |\sigma(x,t)| \leq k\sqrt{1+x^2}$

(L)

$\forall x,y \in \mathbb{R}, \forall t \in [a, \pi]$   
e per qualche  $k > 0$ .

Allora esiste un processo separabile

$\{X_t, t \in [a, \pi]\}$  tale che:

(i) per ogni  $t \in [a, \pi]$   $X_t$  è  $\mathcal{A}_t$ -misurabile

(ii)  $\int_a^\pi EX_t^2 dt < \infty$

(iii)  $X_t = X + \int_a^t m(X_s, s) ds + \int_a^t \sigma(X_s, s) dW_s$  q.o.

(iv)  $\{X_t, a \leq t \leq \pi\}$  è continuo per quasi tutti i campioni

(v)  $\{X_t, t \in [a, \pi]\}$  è unico con probabilità 1

(vi)  $\{X_t, t \in [a, \pi]\}$  è un processo di Markov

Nel caso in cui

$$m(x,t) = Mx \quad \text{e} \quad \sigma(x,t) = S_1 x + S_0$$

chiaramente le ipotesi (L) sono soddisfatte  $\forall T > 0$  e  $a = 0$

$$|m(x,t) - m(y,t)| + |\sigma(x,t) - \sigma(y,t)| =$$

$$|M(x-y)| + |S_1(x-y)| \leq k_1 |x-y|$$

per un certo  $k_1 > 0$  e

$$|m(x,t)| + |\sigma(x,t)| = |Mx| + |S_1 x + S_0|$$

$$\leq k_2 |x| + k_3 |x| + k_4 \leq k_5 \sqrt{1+x^2}$$

per certe  $k_2, k_3, k_4, k_5 > 0$ . Quindi

$$dX_t = (MX_t) dt + (S_1 X_t + S_0) dW_t$$

ammette una "soluzione"  $X_t$  nel senso sopra specificato su ogni intervallo

$$[0, T], \quad T > 0.$$

Siano  $X_1(\omega, t), \dots, X_n(\omega, t)$  definiti come

$$X_k(\omega, t) = \int_a^t f_k(\omega, s) ds + \int_a^t g_k(\omega, s) dW(\omega, s)$$

$$k=1, \dots, n$$

ove  $\{W_t\}$  e' un moto Browniano.

Sia  $Y(\omega, t) = \psi(X_1(\omega, t), \dots, X_n(\omega, t), t)$

con  $\psi$  differenziabile con continuita rispetto a  $t$  e con derivate parziali seconde continue rispetto a  $X_1, \dots, X_n$ . Allora

con probabilita' 1

$$Y(\omega, t) = Y(\omega, a) + \int_a^t \frac{\partial \psi}{\partial t}(X(\omega, s), s) ds$$

$$+ \sum_{k=1}^n \int_a^t \frac{\partial \psi}{\partial X_k}(X(\omega, s), s) dX_k(\omega, s)$$

$$+ \frac{1}{2} \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n \int_a^t \frac{\partial^2 \psi}{\partial X_j \partial X_k}(X(\omega, s), s) g_j(\omega, s) g_k(\omega, s) ds$$

ove  $\underline{X} = (X_1(\omega, t), \dots, X_n(\omega, t))$

↑  
REGOLA DI  
↑ ITO

L'ultimo termine

che si scrive anche come

$$\frac{1}{2} \text{Tr} \left\{ \begin{bmatrix} \varphi_1(\omega, t) \\ \vdots \\ \varphi_n(\omega, t) \end{bmatrix}^T \frac{\partial^2 \Psi}{\partial X^2} \begin{bmatrix} \varphi_1(\omega, t) \\ \vdots \\ \varphi_n(\omega, t) \end{bmatrix} \right.$$

$\uparrow$   
 Hermitiano  
 di  $\Psi$

è un termine in più rispetto alla classica regola di derivazione.

Per esempio, se  $X_t = \frac{1}{2} W_t^2$  allora

con  $X_t \equiv W_t$  e  $\Psi(x) = \frac{x^2}{2}$  si ha dalla regola di Ito

$$X_t = \int_0^t W_s dW_s + \frac{1}{2} t$$