

Equazioni differenziali stocastiche e applicazioni. Lezione 6 (1)

Torniamo all'equazione di Tanaka

$$\begin{aligned} dX_t &= \sigma(X_t) dB_t \\ X_0 &= 0 \end{aligned} \quad \sigma(x) = \begin{cases} 1 & x > 0 \\ -1 & x \leq 0 \end{cases}$$

- ogni soluzione è un Moto Browniano (inverso
di legge)

- se (X, B) è soluzione, anche $(-X, B)$ è
soluzione (non inverso per simmetria)

Costruzione di una soluzione esplicita:

partiamo da β_s M.B., $B_t = \int_0^t \sigma(\beta_s) d\beta_s$

$$dB_t = \sigma(\beta_t) d\beta_t \iff d\beta_t = \sigma(\beta_t) dB_t$$

Perché la soluzione è strettamente debole?

$$\int_{\tau}^B = \int_{\tau}^{|B|}$$

← questo integrale è fine
intuitivo, ma è atarrato.

②

Un risultato generale: se $B \in \text{M.B.}$

pono $X_t = \int_0^t \sigma(B_s) dB_s$, X è ancora un

M.B. che lo rappresentandoci

$$X_t = |B_t| - L_t \quad \text{dove } L_t \text{ è il "tempo locale di } 0 \text{"}$$

$$L_t = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{1}{2\varepsilon} \int_0^t \mathbb{I}_{\{-\varepsilon \leq B_s \leq \varepsilon\}} ds =$$

$$= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{1}{2\varepsilon} \int_0^t \mathbb{I}_{\{|B_s| \leq \varepsilon\}} ds$$

e di conseguenza $\int_0^X \subseteq \int_0^{|B|}$

Nell'esempio precedente $\sigma(x)$ era boreliana, limitata, non continua.

Vediamo un altro esempio "patologico", un'equazione che ha soluzione forte ma non univoca.

Equazione $dX_t = b(X_t) dB_t$, $X_0 = 0$

dove $b(x) = I_{\{x \neq 0\}} = \begin{cases} 0 & x=0 \\ 1 & x \neq 0 \end{cases}$

ci sono due soluzioni $(0, B)$ e (B, B)

$$E \left[\int_0^T I_{\{B_s=0\}} ds \right] = \int_0^T P\{B_s=0\} ds = 0$$

quindi

$$B_T = \int_0^T I_{\{B_s \neq 0\}} dB_s + \int_0^T I_{\{B_s=0\}} dB_s = 0$$

Lemma ad alcuni risultati avanzati

Argomento di Zvonkyu

L'equazione $dX_t = b(X_t) dt + dB_t$ ha sempre soluzione forte

Controesempio di Tanaka

Una equazione delle forme

$$dX_t = f(t, X_t) dt + dB_t \text{ che ha}$$

soluzione indirettamente debole

Coefficienti localmente uniformemente

(4)

Lipschitziani: un argomento di localizzazione

$$dX_t = f(t, X_t) dt + g(t, X_t) dB_t$$

$$\text{se } |x|, |y| \leq n \quad |f(t, x) - f(t, y)| + |g(t, x) - g(t, y)| \leq K_n \cdot |x - y|$$

$$\text{consideriamo } f_n(t, x) = \begin{cases} f(t, x) & |x| \leq n \\ \text{unif. Lipschitz.} & \end{cases}$$

stessa cosa per $g_n(t, x)$

Seo X^n l'unica soluzione di

$$dX_t^n = f_n(t, X_t^n) dt + g_n(t, X_t^n) dB_t$$

no per τ_n il tempo d'arresto

$$\tau_n(\omega) = \inf \{ t \geq 0, |X_t^n(\omega)| \geq n \}$$

Argomento fondamentale: se $n < m$

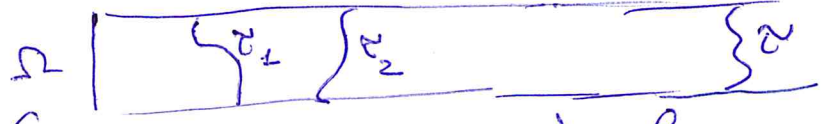
$$X_t^n(\omega) = X_t^m(\omega) \quad \text{per } t \leq \tau_n(\omega)$$

(infatto risolviamo le stesse equazioni sull'intervallo

$$\text{stocastico } [0, \tau_n] = \{ (t, \omega) : 0 \leq t \leq \tau_n(\omega) \})$$

Naturalmente $\tau_n \leq \tau_{n+1}$ e noi $\tau = \lim_{n \rightarrow \infty} \tau_n$

questo permette di definire senza ambiguità la soluzione in $[0, \tau[$ (τ "tempo di esplosione").



Se $\tau(\omega) \equiv T$ (oppure $\tau(\omega) \equiv +\infty$) la

soluzione è globale, altrimenti si è esplosione.

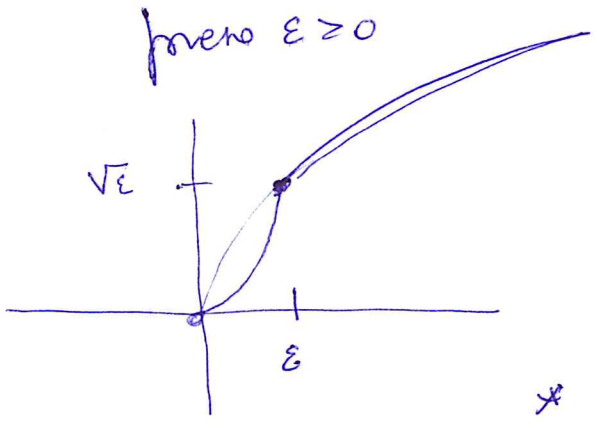
Un altro argomento di localizzazione:

le diffusions de Feller

$$dX_t = \mu(t, X_t) dt + \sigma \sqrt{X_t} dB_t, \quad X_t > 0$$

$$X_0 = x_0 > 0$$

$\mu(t, x)$ unif. esplosione verso l'infinito



$$g_\epsilon(x) = \begin{cases} \sqrt{x} & x \geq \epsilon \\ * & 0 \leq x \leq \epsilon \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

* derivabile con derivata limitata

L'equazione

$$dX_t^\varepsilon = \mu(t, X_t^\varepsilon)dt + \sigma f_\varepsilon(X_t)dB_t$$

$$X_0 = x_0 > \varepsilon$$

ha una e una sola soluzione

$$x_0 > \varepsilon_1 > \varepsilon_2 \dots \quad \varepsilon_n \downarrow 0 \quad f_n = f_{\varepsilon_n}$$

$$X_t^n = X_t^{\varepsilon_n} \quad \text{di modo che } \tau_n = \inf\{t: X_t^n \leq \varepsilon_n\}$$

$$\tau_n < \tau_{n+1} \quad \tau_n \uparrow \tau \quad 0 < \tau(\omega) \leq +\infty$$

E' definito senza ambiguita' la soluzione sull'intervallo stocastico $[0, \tau[$

Facciamo considerare un esempio con $\mu(t, x)$ lineare affine e lo sviluppiamo nello non-esplodente (cioe' $\tau(\omega) = +\infty$ p.c.)

Un esempio: il cosiddetto modello C.I.R.

C.I.R. "Cox - Ingersoll - Ross" (modello per i tassi d'interesse)

$$dX_t = a(b - X_t)dt + \sigma \sqrt{X_t}dB_t$$

$$X_0 = x_0 > 0$$

$$X(t, \omega) > 0 \quad \forall (\omega, t)$$

Resultato:

(7)

$$ab \geq \frac{\sigma^2}{2} \Rightarrow \tau(\omega) = +\infty \text{ p.c.}$$

soluzione globale

$$ab < \frac{\sigma^2}{2} \Rightarrow \tau(\omega) < +\infty \text{ p.c.}, \text{ con } e^{1/2}$$

esplosione

Il caso dei coefficienti Holderiani:

un risultato di Yamada-Watanabe

Consideriamo una funzione continua crescente

$$e: [0, +\infty[\rightarrow [0, +\infty[\text{ con } e(0) = 0 \text{ e}$$

$$\text{Tale che } \int_0^{\varepsilon} e^{-2}(u) du = +\infty$$

(ad esempio $e(u) = u^\alpha$, con $\alpha \geq \frac{1}{2}$)

Teorema: ^(**) Consideriamo l'equazione

$$dX_t = b(t, X_t) dt + \sigma(t, X_t) dB_t \quad X_0 = x_0$$

con b un'f. lipschitziana resposta lineare

$$e \quad | \sigma(t, x) - \sigma(t, y) | \leq e(|x - y|)$$

(e σ limitato, per semplicità)

8

Alla l'equazione ha unicità per
traduzione.

(Esistono già un risultato generale di esistenza)

L'equazione ordinaria $y' = \sqrt{|y|}$
 $y(0) = 0$

ha infinite soluzioni

L'equazione

$$dX_t = f(t, X_t) dt + \sqrt{|X_t|} dB_t$$

$$X_0 = 0$$

ha una sola soluzione

Il caso delle diffusions di Feller non è
compreso poiché si richiede $X_t > 0$.

Cominciamo con un

Teorema di confronto Nelle stesse ipotesi

no Y che risolve

$$Y_t = y_0 + \int_0^t \sigma(s, Y_s) dB_s + \int_0^t B(s, Y_s) ds$$

con $B(t, y) \geq b(t, y)$ e $y_0 \geq x_0$

Allora $Y_\sigma \geq X_\sigma$ p.c. per ogni σ

(**) un risultato generale di esistenza per (**) è già presente; le DED di (**) segue facilmente dal Teorema di confronto.

Siano infatti (X, B) e (\hat{X}, B) due soluzioni

$\hat{X}_\sigma \geq X_\sigma$ q.c. per ogni σ , ma anche

$X_\sigma \geq \hat{X}_\sigma$ q.c. per ogni σ , quindi $X_\sigma = \hat{X}_\sigma$ p.c.

Poiché le traiettorie sono continue, i due processi sono indistinguibili.

Vediamo il caso particolare del
Teorema di confronto

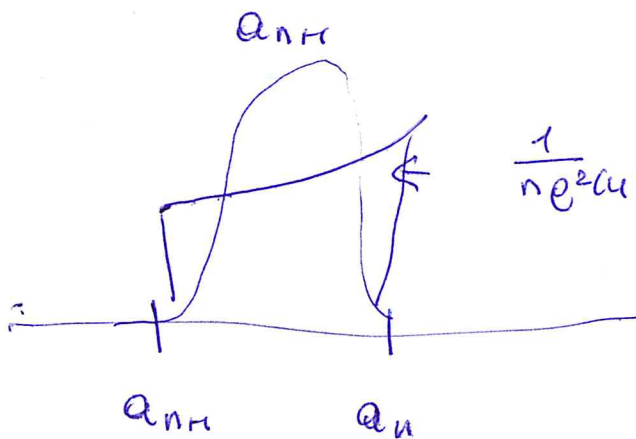
Prendiamo $a_0 > 0$ arbitrario e costruiamo
induttivamente $a_0 > a_1 > a_2 \dots a_n \downarrow 0$

$$e \int_{a_{n+1}}^{a_n} \frac{du}{\rho^2(u)} = n$$

Seja f_n contínua, com suporte

$$\text{em }]a_{n-1}, a_n[, \quad 0 \leq h_n(u) \leq \frac{2}{n e^{2u}}$$

$$\text{e } \int_{a_{n-1}}^{a_n} h_n(u) du = 1$$



Seja f_n com $f_n(0) = f_n'(0) = 0$ e $f_n''(u) = h_n(u)$

$$\text{notamos que } f_n'(u) = \int_0^u h_n(s) ds$$

we require

$$f_n'(u) = 0$$

$$u \leq a_{n-1}$$

$$0 \leq f_n'(u) \leq 1$$

$$a_{n-1} < u < a_n$$

$$f_n'(u) = 1$$

$$u \geq a_n$$

quomodo $f_n(u) \uparrow u$ (per $n \rightarrow \infty$)

per ogni $u \geq 0$

($f_n(u) = 0$ per $u < 0$)

Poiché $y_0 \geq x_0$, $f_n(x_0 - y_0) = 0$

con le formule di Ito si ottiene

$$\begin{aligned}
f_n(x_0 - y_0) &= \text{"martingale"} + \\
&+ \int_0^{\sigma} f_n'(x_s - y_s) (b(s, x_s) - B(s, y_s)) ds + \\
&+ \frac{1}{2} \int_0^{\sigma} f_n''(x_s - y_s) (\sigma(s, x_s) - \sigma(s, y_s))^2 ds
\end{aligned}$$

Prendendo da entrambe le parti la speranza, lo martingale ha speranza 0 (abbiamo preso per semplicità $\sigma(\sigma, x)$ limitata, si può generalizzare ---)

La speranza dell'ultimo termine è detto si mappa con

$$\frac{1}{2} E \left[\int_0^{\sigma} \frac{2}{n \cdot \rho(|x_s - y_s|)^2} \rho(|x_s - y_s|)^2 ds \right] \leq \frac{\sigma}{2n}$$

e quindi tende a 0 per $n \rightarrow \infty$.

Quanto alle operazioni del secondo
 termine a destra, è sufficiente da

$$\begin{aligned} & E \left[\int_0^\sigma p_n^1(X_s - Y_s) [b(s, X_s) - b(s, Y_s)] ds \right] + \\ & + E \left[\int_0^\sigma p_n^1(X_s - Y_s) [b(s, Y_s) - B(s, Y_s)] ds \right] \leq \\ & \leq k E \left[\int_0^\sigma I_{[0, +\infty[}(X_s - Y_s) \cdot |X_s - Y_s| ds \right] = \\ & = k E \left[\int_0^\sigma (X_s - Y_s)^+ ds \right] \end{aligned}$$

Facendo tendere $n \rightarrow \infty$ si ottiene

$$E[(X_\sigma - Y_\sigma)^+] \leq k \int_0^\sigma E[(X_s - Y_s)^+] ds$$

$$\text{Sia } g(\sigma) = E[(X_\sigma - Y_\sigma)^+]$$

$$g(\sigma) \leq k \int_0^\sigma g(s) ds, \quad g(0) = 0$$

Il Lemma di Gronwall permette di

concludere $g(\sigma) = 0 \quad \forall \sigma$.