

**Istituzioni di Probabilità**  
 Laurea magistrale in Matematica  
 prova scritta del 2/12/2013

**Exercise 1** (punti 10 circa) *Un foglio browniano è un processo gaussiano a valori reali  $X(s, t)$ , indicizzato da  $(s, t)$  in  $[0, T] \times [0, T]$ , con media zero e  $E[X(s, t)X(s', t')] = (s \wedge s')(t \wedge t')$  (dove  $a \wedge b$  indica il minimo tra  $a$  e  $b$ ). È detto continuo se, per q.o.  $\omega$ ,  $X(\omega)$  è continuo su  $[0, T]^2$ . Diamo per buono il fatto che un foglio browniano esista.*

1. *Sia  $X$  un foglio browniano. Si dimostri che, per ogni  $s > 0$ ,  $\frac{X(s, \cdot)}{\sqrt{s}}$  è un moto browniano reale.*

2. *Sia  $X$  un foglio browniano. Si dimostri che*

$$E \left[ |X(s, t) - X(s', t')|^2 \right] \leq T (|s - s'| + |t - t'|)$$

(sugg.: vale la disuguaglianza elementare  $ab - a'b' \leq T(|a - a'| + |b - b'|)$  per tutti gli  $a, b \in [0, T]$ ).

3. *Si dimostri che, per ogni  $m \geq 2$ ,*

$$E \left[ |X(s, t) - X(s', t')|^m \right] \leq C_m T^{m/2} (|s - s'| + |t - t'|)^{m/2}$$

dove  $C_m = E[|Z|^m]$ ,  $Z$  v.a. normale standard.

4. *Si deduca che  $X$  ha una modificazione continua, che è anche  $\alpha$ -hölderiana per ogni  $\alpha < 1/2$ .*

**Exercise 2** (punti 10 circa) *Sia  $(Y_n)_{n \geq 0}$  un processo definito come segue:  $Y_0 = 0$  e, per ogni intero  $n \geq 0$ ,*

$$Y_{n+1} = Y_n + 2^{-(n+1)} \xi_n$$

dove  $\xi_n$  è una v.a. di Bernoulli di parametro  $1/2$  a valori in  $\{0, 1\}$  (una v.a. discreta che assume i valori  $0, 1$  con egual probabilità) indipendente da  $\mathcal{F}_n = \sigma\{Y_0, \dots, Y_n\}$ .

1. *Si dimostri che, per ogni funzione limitata misurabile  $g : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ ,*

$$E[g(Y_{n+1}) | \mathcal{F}_n] = \frac{g(Y_n + 2^{-(n+1)}) + g(Y_n)}{2}.$$

Sia ora  $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  una funzione misurabile limitata. Per ogni intero non negativo  $n$ , poniamo

$$X_n = \frac{f(Y_n + 2^{-n}) - f(Y_n)}{2^{-n}} = 2^n (f(Y_n + 2^{-n}) - f(Y_n)).$$

2. Si dimostri che  $X$  è una martingala rispetto ad  $(\mathcal{F}_n)_n$ .
3. Si supponga che  $f$  sia non decrescente. Dimostrare che  $X$  converge q.c.
4. Si supponga che  $f$  sia lipschitziana ( $|f(x) - f(y)| \leq L|x - y|$ ). Dimostrare che  $X$  converge q.c. e in  $L^p$  per ogni  $p \geq 1$  finito.

**Exercise 3** (punti 10 circa) Sia  $(B_t)_{t \geq 0}$  un moto browniano reale,  $n$  un intero positivo e  $\mu, \sigma$  due matrici  $n \times n$ . Si consideri la seguente equazione differenziale stocastica a valori in  $\mathbb{R}^{n \times n}$ :

$$dS_t = \mu^T S_t \mu dt + \sigma^T S_t \sigma dB_t, \quad S_0 = s_0 \in \mathbb{R}^{n \times n}.$$

1. Si discuta esistenza e unicità delle soluzioni. Si dimostri che, se  $s_0^T = s_0$ , allora q.c. vale, per ogni  $t \geq 0$ ,  $S_t^T = S_t$ .

D'ora in avanti si supponga  $s_0^T = s_0$ .

2. Per  $v \in \mathbb{R}^n$  fissato, si trovi l'equazione soddisfatta da  $X_t = \langle S_t v, v \rangle$ . Supponiamo poi che  $s_0$  sia una matrice definita non negativa ( $\langle s_0 v, v \rangle \geq 0$  per ogni  $v$ ). Se  $\mu = \mu_0 Id$ ,  $\sigma = \sigma_0 Id$ , con  $\mu_0, \sigma_0 \in \mathbb{R}$ , dimostrare che anche  $S_t$  è una matrice definita non negativa.

3. Se  $\mu$  e  $\sigma$  sono matrici ortogonali (cioè soddisfano  $A^T = A^{-1}$ ), trovare e risolvere l'equazione soddisfatta da  $Tr(S_t)$ , la traccia di  $S_t$ .

4. Sia  $v_t \in \mathbb{R}^n$  la soluzione dell'equazione differenziale stocastica

$$dv_t = -v_t dB_t \quad v_0 = v.$$

Nel caso particolare

$$dS_t = 2S_t dB_t, \quad S_0 = s_0$$

dimostrare tramite la formula di Itô che

$$\langle S_t v_t, v_t \rangle = e^{-3t} \langle s_0 v, v \rangle.$$

(eventualmente anche in altro modo).

# 1 Soluzioni

## Esercizio 1.

1. Poniamo  $B_t(\omega) = \frac{X(s,t,\omega)}{\sqrt{s}}$  con  $s > 0$  fissato. Allora  $B_t$  è un processo gaussiano:

$$(B_{t_1}, \dots, B_{t_n}) = \frac{1}{\sqrt{s}} (X(s, t_1), \dots, X(s, t_n))$$

che è ovvia trasformazione lineare del vettore (per definizione) gaussiano  $(X(s, t_1), \dots, X(s, t_n))$ . Vale

$$E[B_t] = E\left[\frac{X(s, t)}{\sqrt{s}}\right] = \frac{1}{\sqrt{s}} E[X(s, t)] = 0$$

$$C_B(t, t') = \frac{1}{\sqrt{s}} \frac{1}{\sqrt{s}} E[X(s, t) X(s, t')] = t \wedge t'$$

quindi si applica la caratterizzazione della Proposizione 18 del corso.

2.

$$\begin{aligned} E[|X(s, t) - X(s', t')|^2] &= E[X(s, t)^2] + E[X(s', t')^2] - 2E[X(s, t) X(s', t')] \\ &= st + s't' - 2(s \wedge s')(t \wedge t'). \end{aligned}$$

Se  $s \leq s', t \leq t'$ , allora vale

$$st + s't' - 2st = s't' - st \leq T(|s - s'| + |t - t'|).$$

Se invece  $s \leq s', t > t'$ , allora vale

$$st + s't' - 2st' = s(t - t') + (s - s')t' \leq T(|s - s'| + |t - t'|).$$

Gli altri casi sono riconducibili a questi due, scambiando  $(s, t)$  con  $(s', t')$ .

3. Poniamo  $Z = \frac{X(s,t) - X(s',t')}{\sigma}$  dove  $\sigma^2 = E[|X(s, t) - X(s', t')|^2]$ .  $Z$  è normale standard, quindi

$$C_m = E[|Z|^m] = E\left[\frac{|X(s, t) - X(s', t')|^m}{\sigma^m}\right]$$

da cui

$$E[|X(s, t) - X(s', t')|^m] = C_m (\sigma^2)^{m/2} \leq C_m (T(|s - s'| + |t - t'|))^{m/2}$$

per il punto precedente.

4. Vale

$$\begin{aligned} (|s - s'| + |t - t'|)^{2n} &= \left( (|s - s'| + |t - t'|)^2 \right)^n \\ &\leq 2^n \left( |s - s'|^2 + |t - t'|^2 \right)^n \end{aligned}$$

quindi

$$\begin{aligned} E \left[ |X(s, t) - X(s', t')|^{4n} \right] &\leq C_{4n} (T(|s - s'| + |t - t'|))^{2n} \\ &\leq C_{4n} T^{2n} 2^n \left( |s - s'|^2 + |t - t'|^2 \right)^n \\ &\leq C_{4n} T^{2n} 2^n \|(s, t) - (s', t')\|^{2n}. \end{aligned}$$

Da qui si ragiona come per il moto browniano (vedi corso).

**Esercizio 2.**

1.

$$E [g(Y_{n+1}) | \mathcal{F}_n] = E [g(Y_n + 2^{-(n+1)}\xi_n) | \mathcal{F}_n].$$

Poniamo

$$\Phi(y) = E [g(y + 2^{-(n+1)}\xi_n)] = \frac{g(y + 2^{-(n+1)}) + g(y)}{2}.$$

Allora, per la Proposizione 11 delle dispense,

$$\begin{aligned} E [g(Y_n + 2^{-(n+1)}\xi_n) | \mathcal{F}_n] &= \Phi(Y_n) \\ &= \frac{g(Y_n + 2^{-(n+1)}) + g(Y_n)}{2}. \end{aligned}$$

2.  $X_n = 2^n (f(Y_n + 2^{-n}) - f(Y_n))$  è adattato a  $\mathcal{F}_n$ . Inoltre

$$E [|X_n|] \leq 2^{n+1} \sup |f| < \infty.$$

Infine

$$E [X_{n+1} | \mathcal{F}_n] = 2^{n+1} E [f(Y_{n+1} + 2^{-(n+1)}) | \mathcal{F}_n] - 2^{n+1} E [f(Y_{n+1}) | \mathcal{F}_n]$$

ed usando il punto 1 (prima con  $g(y) = f(y + 2^{-(n+1)})$ , poi con  $g(y) = f(y)$ )

$$\begin{aligned} &= 2^{n+1} \frac{f(Y_n + 2^{-(n+1)} + 2^{-(n+1)}) + f(Y_n + 2^{-(n+1)})}{2} \\ &\quad - 2^{n+1} \frac{f(Y_n + 2^{-(n+1)}) + f(Y_n)}{2} \end{aligned}$$

$$= 2^n (f(Y_n + 2^{-n}) - f(Y_n)) = X_n.$$

3. Basta osservare che  $X_n \geq 0$  ed applicare un noto teorema di convergenza (corollario 8 delle dispense).

4. In questo caso vale

$$|X_n| \leq \frac{L2^{-n}}{2^{-n}} = L$$

quindi in particolare  $X_n \geq -L$ , oppure  $E[|X_n|] \leq L$ , per cui si può di nuovo applicare un noto teorema (corollario 8 o 9).

**Esercizio 3.**

Nei primi 3 punti scriviamo la risoluzione operando vettorialmente, ma tutti i passaggi si possono giustificare tramite le componenti; come invece facciamo nel punto 4, più complicato. Indichiamo con  $S_t^{ij}$  le componenti di  $S_t$  (ed analogamente per le componenti dei vettori) e osserviamo che vale

$$S_t^{ij} = s_0^{ij} + \int_0^t (\mu^T S_s \mu)^{ij} ds + \int_0^t (\sigma^T S_s \sigma)^{ij} dB_s. \quad (1)$$

1. I coefficienti sono funzioni lineari, quindi lipschitziane. Quindi vale esistenza e unicità forte. Siccome  $S_t^T$  risolve la stessa equazione di  $S_t$  ma con dato iniziale  $s_0^T$ , se vale  $s_0^T = s_0$  allora per unicità il processo  $S_t^T$  è indistinguibile da  $S_t$ .

2. Vale

$$\langle S_t v, v \rangle = \langle s_0 v, v \rangle + \int_0^t \langle S_s \mu v, \mu v \rangle ds + \int_0^t \langle S_s \sigma v, \sigma v \rangle dB_s.$$

A tale identità si può arrivare o con la formula di Itô oppure ragionando per componenti, moltiplicando tutti i termini dell'equazione (1) per  $v^j v^i$  (le costanti  $v^j v^i$  entrano negli integrali) e poi sommando sugli indici.

Se poi  $\mu = \mu_0 Id$ ,  $\sigma = \sigma_0 Id$ , allora

$$\langle S_t v, v \rangle = \langle s_0 v, v \rangle + \mu_0^2 \int_0^t \langle S_s v, v \rangle ds + \sigma_0^2 \int_0^t \langle S_s v, v \rangle dB_s$$

ovvero

$$dX_t = X_t (\mu_0^2 + \sigma_0^2 dB_t), \quad X_0 = \langle s_0 v, v \rangle$$

da cui

$$X_t = \langle s_0 v, v \rangle e^{\left(\mu_0^2 - \frac{\sigma_0^2}{2}\right)t + \sigma_0^2 B_t} \geq 0.$$

3. Vale

$$Tr(S_t) = Tr(s_0) + \int_0^t Tr(\mu^T S_s \mu) ds + \int_0^t Tr(\sigma^T S_s \sigma) dB_s.$$

A questa identità si arriva sommando le componenti di ugual indice dell'equazione (1).

Ma la traccia è invariante per cambi di base (cioè  $Tr(\mu^T S_s \mu) = Tr(S_s)$ ,  $Tr(\sigma^T S_s \sigma) = Tr(S_s)$ ) quindi

$$Tr(S_t) = Tr(s_0) + \int_0^t Tr(S_s) ds + \int_0^t Tr(S_s) dB_s$$

da cui, come sopra,

$$Tr(S_t) = Tr(s_0) e^{(1-\frac{1}{2})t+B_t}.$$

4. Usando le componenti (omettiamo la somma  $\sum_{i,j=1}^n$  per semplicità di notazione), vale

$$d\langle S_t v_t, v_t \rangle = d(S_t^{ij} v_t^j v_t^i)$$

ed usando la formula di Itô per la funzione  $f(s, v, w) = svw$ ,

$$\begin{aligned} &= S_t^{ij} v_t^j dv_t^i + S_t^{ij} v_t^i dv_t^j + v_t^j v_t^i dS_t^{ij} + v_t^i d[S^{ij}, v^j]_t + v_t^j d[S^{ij}, v^i]_t + S^{ij} d[v^i, v^j]_t \\ &= -S_t^{ij} v_t^j v_t^i dB_t - S_t^{ij} v_t^i v_t^j dB_t + 2v_t^j v_t^i S_t^{ij} dB_t \\ &\quad - 2v_t^i S_t^{ij} v_t^j dt - 2v_t^j S_t^{ij} v_t^i dt + S^{ij} v^i v^j dt \\ &= -3v_t^i S_t^{ij} v_t^j dt = -3\langle S_t v_t, v_t \rangle dt \end{aligned}$$

da cui

$$\langle S_t v_t, v_t \rangle = e^{-3t} \langle s_0 v, v \rangle.$$