

ANALISI STOCASTICA

ora 1

Note Title

10/10/2013

lea.unipr.it (sotto fisica e scienze della terra)

→ pdf (c'è quello del 2012)

→ avi (TSSC codec)

- Dispense 2012

- Dispense di Caravenna

- D. Williams "Probability with Martingales" (base + martingale)

- P. Baldi "Eq. diff. stocastiche e applicazioni"

SPAZI MISURABILI

(Ω, \mathcal{F})
↑ insieme di eventi
↔ σ -algebra degli eventi $\forall A \in \mathcal{F} \quad A \subseteq \Omega$

• σ -algebra generata da un insieme

$(\Omega, \mathcal{F}) \quad \mathcal{H} \subseteq \mathcal{F}$

$\sigma(\mathcal{H})$ la minima σ -algebra che contiene \mathcal{H}

$\sigma(\mathcal{H}) := \bigcap_{\substack{\mathcal{G} \supseteq \mathcal{H} \\ \mathcal{G} \text{ } \sigma\text{-alg} \\ \mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}}} \mathcal{G}$

→ un'intersezione qualsiasi di σ -alg è una σ -alg. (check)

→ non è una famiglia vuota (c'è \mathcal{F})

→ è per forza la minima

→ $\mathcal{H} = \{A\} \quad \sigma(\mathcal{H}) = \{A, A^c, \emptyset, \Omega\}$

→ Se \mathcal{H} è finito allora $\sigma(\mathcal{H})$ è numerabile

Q: Se \mathcal{H} è numerabile? (HW)

• π -system: un insieme di sottoinsiemi di Ω chiuso per intersezioni finite

σ -alg \Rightarrow π -system ma non viceversa

$(\mathbb{R}, \mathcal{B})$

↑ Boreliani: σ -alg generate dagli intervalli
 $\{[a, b] : a < b\} \cup \{\emptyset\}$ è un π -system

• Thm: (Ω, \mathcal{F}) $\mathcal{H} \subseteq \mathcal{F}$ un π -system

μ, ν due misure su $\sigma(\mathcal{H})$

Se $\mu = \nu$ su \mathcal{H} , allora $\mu = \nu$ su $\sigma(\mathcal{H})$
(no dim; Williams A1)

■ Variabili aleatorie

(= funzioni misurabili)

$(\Omega, \mathcal{F}) \xrightarrow{X} (S, \mathcal{A})$ $X^{-1}(A) \in \mathcal{F} \quad \forall A \in \mathcal{A}$

→ $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ continua è sempre misurabile rispetto a \mathcal{B}

• (Ω, \mathcal{F}) X v.a. $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ σ -alg
 X è \mathcal{G} -misurabile se $X^{-1}(A) \in \mathcal{G} \quad \forall A \in \mathcal{A}$

• σ -algebra generata da $X: \Omega \rightarrow (S, \mathcal{A})$ $\sigma(X)$
è la più piccola sotto- σ -alg che rende X misurabile

$$\sigma(X) := \sigma(X^{-1}(\mathcal{A})) := \sigma(\{X^{-1}(A) : A \in \mathcal{A}\}) = X^{-1}(\mathcal{A})$$

$X^{-1}(\mathcal{A})$ è già una σ -alg (check)

★ X è \mathcal{G} -misurabile se $\sigma(X) \subseteq \mathcal{G}$

• Proposizione: la misurabilità di una v.a. si può controllare su un insieme di generatori

(Ω, \mathcal{F}) $X: \Omega \rightarrow S$ (S, \mathcal{A}) $\mathcal{A} = \sigma(\mathcal{H})$

$X^{-1}(H) \in \mathcal{F} \quad \forall H \in \mathcal{H}$ allora X è \mathcal{F} -misurabile

Dim: $\{A \in \mathcal{S} : X^{-1}(A) \in \mathcal{F}\} =: \mathcal{G}$ è automaticamente una σ -alg (check)

$$\mathcal{H} \subseteq \mathcal{G}$$

$$\mathcal{H} \subseteq \sigma(\mathcal{H}) = \mathcal{G}$$

$$\mathcal{A} \subseteq \mathcal{G}$$

ord 2

■ Lemma di Doob : Se X, Y sono v.a. Y misurabile rispetto alla σ -alg generata da X allora Y è una funzione deterministica di X

(Ω, \mathcal{F}) X v.a. (S, \mathcal{A}) Y v.a. $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$

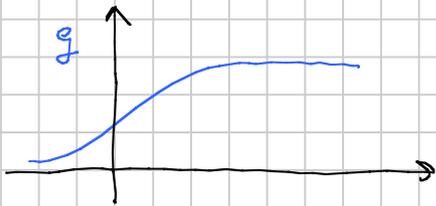
$$\sigma(Y) \subseteq \sigma(X)$$

Teri: $\exists f: (S, \mathcal{A}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B})$ misurabile t.c. $Y = f \circ X$

$$(\Omega, \sigma(X)) \xrightarrow{X} (S, \mathcal{A}) \xrightarrow{f} (\mathbb{R}, \mathcal{B})$$

$f \circ X = Y$

Dim I Mi riduco a Y non-negativa e limitata



g monotona, invertibile, continua

$$g: \mathbb{R} \rightarrow (0, 1)$$

$$g \circ Y = \tilde{Y} = \tilde{f} \circ X \quad (\Leftrightarrow) \quad Y = \underbrace{g^{-1} \circ \tilde{f}}_f \circ X$$

\uparrow
II parte

$$\mathcal{Q} := \{Y: (\Omega, \sigma(X)) \rightarrow (\mathbb{R}_+, \mathcal{B}) \text{ limitata}\}$$

$$\mathcal{H} := \{f \circ X : f: (S, \mathcal{A}) \rightarrow (\mathbb{R}_+, \mathcal{B}) \text{ limitata}\}$$

$$\mathcal{H} \subseteq \mathcal{Q} \quad \text{ovvio}$$

II Per approssimazione con funzioni semplici: $\mathcal{Q} \subseteq \mathcal{H}$

$$a) \quad \underline{\Pi_H} \in \mathcal{Q} \quad \Pi_H: \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+ \quad \Pi_H(\omega) := \begin{cases} 1 & \omega \in H \\ 0 & \omega \notin H \end{cases}$$

$\mathbb{1}_H$ è $\sigma(X)$ misurabile se $H \in \sigma(X)$ (check)

se $H \in X^{-1}(A)$

se $\exists A \in \mathcal{A} : H = X^{-1}(A)$

$$\mathbb{1}_H = \mathbb{1}_{X^{-1}(A)} = \begin{cases} 1 & \omega \in X^{-1}(A) \\ 0 & \dots \end{cases} = \begin{cases} 1 & X(\omega) \in A \\ 0 & \dots \end{cases} = \mathbb{1}_A \circ X \in \mathcal{H}$$

b) tutte le funzioni semplici di \mathcal{Z} stanno in \mathcal{H}

$$\mathcal{Z} \ni Y = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbb{1}_{H_i} \quad \mathbb{1}_{H_i} \in \mathcal{Z} \quad \alpha_i \in \mathbb{R}$$

(HW: è vero che $\sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbb{1}_{H_i}$ $\sigma(X)$ -misurabile $\Rightarrow H_i \in \sigma(X)$?)

$$a) \Rightarrow \mathbb{1}_{H_i} \in \mathcal{H} \quad \mathbb{1}_{H_i} = f_i \circ X$$

$$Y = \underbrace{\sum_{i=1}^n \alpha_i f_i}_{f} \circ X = f \circ X \quad Y \in \mathcal{H}$$

c) $Y \in \mathcal{Z}$ qualsiasi allora, ricorre non-negative e limitata e limite puntuale monotono di funzioni semplici

$$\exists (Y_n)_{n \geq 1} \quad Y_n \in \mathcal{Z} \quad Y_n \text{ semplice} \quad \left. \vphantom{\exists} \right\} \text{(check)}$$
$$\forall \omega \in \Omega \quad Y_n(\omega) \nearrow Y(\omega)$$

$$b) \Rightarrow Y_n \in \mathcal{H} \quad Y_n = f_n \circ X$$

è vero che $f_n \nearrow$ qualcosa? No

$$f_n(x) \leq f_{n+1}(x) \leq C \quad \forall x \in \text{Im}(X)$$

$$f_{n+1}(X(\omega)) = Y_{n+1}(\omega) \geq Y_n(\omega) = f_n(X(\omega)) \quad \forall \omega \in \Omega$$

$$f_n(X(\omega)) = Y_n(\omega) \leq Y(\omega) \leq C \quad \forall \omega \in \Omega$$

\uparrow Y limitata

$$f(x) := \limsup_{n \rightarrow \infty} f_n(x) \wedge C \quad \forall x \in S$$

$f: S \rightarrow [0, c]$ e misurabile

$$f(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) \quad \forall x \in \text{Im}(x)$$

$$Y(\omega) = \lim_{n \rightarrow \infty} Y_n(\omega) = \lim_n f_n(X(\omega)) = f(X(\omega)) = f \circ X(\omega)$$

$Y \in \mathcal{H}$

□

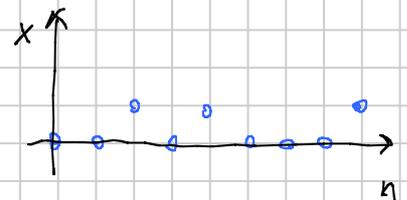
PROCESSI STOCASTICI

(Ω, \mathcal{F}) $(X_i)_{i \in I}$ v.a. (S, \mathcal{A}) I un insieme di indici

→ esempio 1 : $I = \mathbb{N}$ $(S, \mathcal{A}) = (\{0, 1\}, \dots)$ $p \in (0, 1)$

$(X_n)_{n \geq 1}$ $X_n = 1$ con probs. p
 $= 0$ con probs. $1-p$
tutte indipendenti

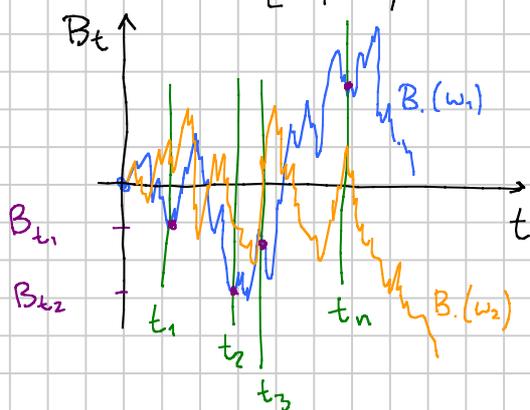
0 0 1 0 1 0 0 0 1 1 0 0 1 1 0 1 ...
↑ ↑
 X_1 X_2 ...



Processo di Bernoulli di parametro p

→ esempio 2 : MOTO BROWNIANO (erristico)

$I = [0, \infty)$ $(B_t)_{t \geq 0}$



- 1) $B_0 = 0$ q.c.
- 2) $t_1 < t_2 < \dots < t_n$ $(B_{t_{i+1}} - B_{t_i})_i$ indep.
- 3) $B_{t_{i+1}} - B_{t_i} \sim \mathcal{N}(0, t_{i+1} - t_i)$
- 4) $B_t(\omega)$ è continua per q.o. ω

$$B_\bullet(\omega) = f : t \mapsto B_t(\omega)$$
$$[0, \infty) \rightarrow \mathbb{R}$$

• Misurabilità dei processi stocastici

$$(\Omega, \mathcal{F}) \quad X = (X_i)_{i \in I} \quad \text{v.a.} \quad (S, \mathcal{A})$$

$X: \Omega \rightarrow S^I := \{s: I \rightarrow S\}$ insieme delle funzioni, così non occorre I ordinato né I numerabile

→ $\forall i \quad X_i$ è \mathcal{F} -misurabile

→ X è \mathcal{F} -misurabile

ad esempio se $I = \{1, 2\}$

$X = (X_1, X_2)$ vettore aleatorio X_1, X_2 v.a. $(\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B})$

$$X \text{ v.a. } (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}^2, \mathcal{B}(\mathbb{R}^2))$$

* Qual è la σ -alg associata a S^I ? La σ -alg prodotto

$$(S_1, \mathcal{A}_1) \quad (S_2, \mathcal{A}_2) \quad (S_1 \times S_2, \mathcal{A}_1 \otimes \mathcal{A}_2)$$

$$(S_i, \mathcal{A}_i)_{i \geq 1} \quad S^{\mathbb{N}} = \prod_{i \geq 1} S_i \quad \bigotimes_{i \geq 1} \mathcal{A}_i$$

$$(S^I, \mathcal{A}^{\otimes I}) =: (X, \mathcal{G})$$

def: \mathcal{G} è la σ -alg generata dagli insiemi cilindrici ovvero la minima che rende misurabili le proiezioni canoniche

$$(X = S^I \rightarrow S, \pi_i(s) = s_i = s(i))$$

* X è \mathcal{F} -misurabile se $\forall G \in \mathcal{G} \quad X^{-1}(G) \in \mathcal{F}$

ovvero se $\forall C$ "cilindrico" $X^{-1}(C) \in \mathcal{F}$

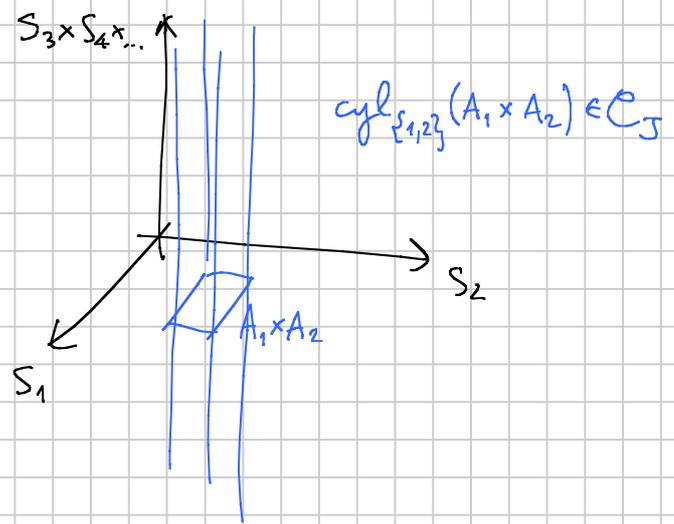
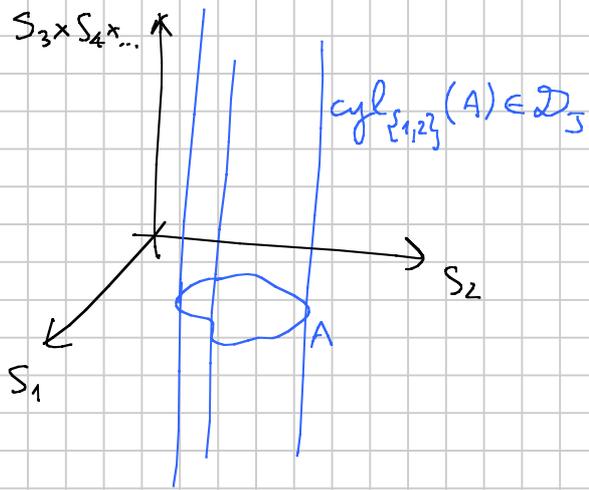
• Sugli insiemi cilindrici $(X, \mathcal{G}) = (S^I, \mathcal{A}^{\otimes I})$

$\forall J \subseteq I \quad |J| < \infty$ insieme finito di coordinate

$$\forall A \subseteq S^J$$

$$\text{cyl}_J(A) := \{x \in X : x|_J \in A\}$$

↑ restrizione, ovvero $(x_j)_{j \in J} \in A$



$\forall J \subseteq I \quad |J| < I$

$$\mathcal{C}_J := \left\{ \text{cyl}_J \left(\prod_{j \in J} A_j \right) : A_j \in \mathcal{A} \quad \forall j \in J \right\}$$

$$\mathcal{D}_J := \left\{ \text{cyl}_J(A) : A \in \mathcal{A}^{\otimes J} \right\}$$

π -system \rightarrow σ -alg

$$\mathcal{C}_J \subseteq \mathcal{D}_J = \sigma(\mathcal{C}_J)$$

$$\mathcal{G} = \sigma \left(\underbrace{\bigcup_{\substack{J \subseteq I \\ |J| < \infty}} \mathcal{C}_J}_{\mathcal{C}} \right) = \sigma \left(\underbrace{\bigcup_{\substack{J \subseteq I \\ |J| < \infty}} \mathcal{D}_J}_{\mathcal{D}} \right)$$

π -sys	\mathcal{C}_J	$=$	σ -alg	\mathcal{D}_J
$\downarrow \cup_J$	$\downarrow \cup_J$			
π -sys	\mathcal{C}	$=$	\mathcal{D}	$=$
			alg	\mathcal{G}
				σ -alg

• i due tipi di misurabilit  coincidono

\downarrow X_i misurabili $\Rightarrow X$ misurabile $X^{-1}(C) \in \mathcal{F} \quad \forall C \in \mathcal{C}$

$$\forall J \subseteq I \quad |J| < I \quad \forall C \in \mathcal{C}_J \quad C = \text{cyl}_J \left(\prod_{j \in J} A_j \right) \quad A_j \in \mathcal{A}$$

$$X^{-1}(C) = X^{-1} \left(\text{cyl}_J \left(\prod_{j \in J} A_j \right) \right) = \left\{ \omega \in \Omega : X(\omega) \Big|_J \in \prod_{j \in J} A_j \right\}$$

$$= \left\{ \omega \in \Omega : X_j(\omega) \in A_j \quad \forall j \in J \right\} = \bigcap_{j \in J} \left\{ \omega \in \Omega : X_j(\omega) \in A_j \right\} = \bigcap_{j \in J} X_j^{-1}(A_j)$$

↑ (check)

• $\sigma(X)$ è la minima che rende misurabili tutte le coordinate.

■ Aggiungo P

$$(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad P: \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R} \quad P(A) \geq 0 \quad \forall A \in \mathcal{F} \quad P(\Omega) = 1$$

σ -additività $P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$
 A_i due a due disgiunti

$$\rightarrow P(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \in B\}) =: P(X \in B) \quad \text{notazione}$$

$$P(X \geq 1, Y < 2) = P(\{X \geq 1\} \cap \{Y < 2\})$$

• Legge di una v.a.

$$(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad X \text{ v.a. } (S, \mathcal{A})$$

X definisce una misura di probabilità L_X su (S, \mathcal{A}) detta la legge di X

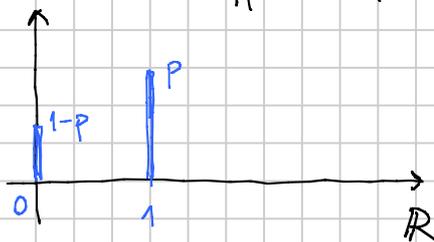
$$L_X: \mathcal{A} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\forall A \in \mathcal{A} \quad L_X(A) := P(X \in A)$$

(check: $\{X \in A\} \in \mathcal{F}$)

→ esempio 1 X v.a. di Bernoulli di parametro $p \in (0, 1)$

$$X = \mathbb{1}_H \quad \text{per qualche } H \in \mathcal{F} \quad P(H) = p$$



$$L_X = p\delta_1 + (1-p)\delta_0$$

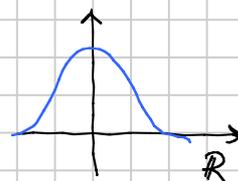
↑ "delta di Dirac" sono misure

→ esempio 2 Z v.a. normale standard

* non la definisco su Ω ma tramite la legge

def $Z: (\Omega, \mathcal{F}, P) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B})$ è normale standard se

$$\forall B \in \mathcal{B} \quad P(Z \in B) = \int_B \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx =: L_Z(B)$$



→ esempio 3 X v.a. in \mathbb{R}^d , $\mu \in \mathbb{R}^d$,

$Q \in M_d$ simmetrica e definita positiva

def X è normale di media μ e matrice di covarianza Q
 se L_X è con definita:

$$\forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$$

$$L_X(B) = \int_B (2\pi)^{-d/2} (\det Q)^{-1/2} \exp\left\{-(x-\mu)^T Q^{-1}(x-\mu)\right\} dx$$

• Proposizione: X, Y due processi stocastici a valori in (X, \mathcal{G})

$L_X = L_Y$ se e solo se coincidono le leggi finito-dimensionali

* X processo stocastico a valori in X

→ $i \in I$ $\pi_i: X \rightarrow S$ proiezione canonica

$$\pi_i \circ X = X_i \quad L_{X_i} \text{ legge su } (S, \mathcal{A})$$

$$(\Omega, \mathcal{F}, P) \xrightarrow{X} (X, \mathcal{G}, L_X) \xrightarrow{\pi_i} (S, \mathcal{A}, L_{X_i})$$

legge marginale: legge di una componente

→ $J \subseteq I$ $|J| < \infty$ $\pi_J: X \rightarrow S^J$ restrizione a J

$$\pi_J \circ X = X^J \quad L_J \text{ legge su } (S^J, \mathcal{A}^{\otimes J})$$

$$A \in \mathcal{A}^{\otimes J} \quad L_J(A) := L_X(\pi_J \in A) := P(X^J \in A)$$

$$\{x \in X : \pi_J(x) \in A\} = \{x \in X : x|_J \in A\} \\ =: \text{cyl}_J(A)$$

$$\forall A \in \mathcal{A}^{\otimes J} \quad L_J(A) = L_X(\text{cyl}_J(A))$$

* Dire che le proiezioni finito-dimensionali delle leggi di X e Y

coincidono significa dire che

$$\forall J \subseteq I \quad |J| < \infty \quad \forall A \in \mathcal{A}^{\otimes J}$$

$$\mathcal{L}_X(\text{cyl}_J(A)) = \mathcal{L}_{X^J}(A) = \mathcal{L}_{Y^J}(A) = \mathcal{L}_Y(\text{cyl}_J(A))$$

equivalentemente \mathcal{L}_X e \mathcal{L}_Y coincidono su \mathcal{D}

Dim \mathcal{D} è un π -system e $\mathcal{G} = \sigma(\mathcal{D})$

$$\Rightarrow \mathcal{L}_X = \mathcal{L}_Y \text{ su tutto } \mathcal{G}$$

★ Indipendentemente dalla cardinalità di I la legge di un processo stocastico è univocamente determinato dalle proiezioni finito-dimensionali

INDIPENDENZA

A, B indipendenti se $P(A \cap B) = P(A)P(B)$ (naive)
 (Ω, \mathcal{F}, P) spazio di probabilità

• def una famiglia $(\mathcal{F}_i)_{i \in I}$ di σ -algebre è indipendente se per ogni scelta di $J \subseteq I \quad |J| < \infty, E_j \in \mathcal{F}_j \quad j \in J$

$$P\left(\bigcap_{j \in J} E_j\right) = \prod_{j \in J} P(E_j)$$

• def $(E_i)_{i \in I} \quad E_i \in \mathcal{F}$ è indipendente se sono indipendenti le σ -alg generate $(\sigma(E_i))_{i \in I}$

• def $(X_i)_{i \in I}$ è indipendente se sono indipendenti le σ -alg generate. $(\sigma(X_i))_{i \in I}$

★ Operativamente: $(X_i)_{i \in I}$ indipendenti se
 $\forall J \subseteq I \quad |J| < \infty \quad \forall A_j \in \mathcal{A} \quad j \in J$

$$P\left(\bigcap_{j \in J} \{X_j \in A_j\}\right) = \prod_{j \in J} P(X_j \in A_j)$$

★ L'indipendenza è una scorciatoia per descrivere leggi congiunte

Nel caso del moto Browniano

1) $B_0 = 0$

2) $(B_{t_{i+1}} - B_{t_i})_i$ indipendenti

3) $B_{t_{i+1}} - B_{t_i} \sim \mathcal{N}(0, t_{i+1} - t_i)$

} potrebbero essere sostituite
da una descrizione delle
leggi finito-dim di
 $(B_{t_1}, B_{t_2}, \dots, B_{t_n})$

Tutto ciò è equivalente a dare la legge del moto Browniano come processo.

(HW: scrivere la legge di $(B_{t_1}, \dots, B_{t_n})$ come vettore normale
 $\rightarrow \mu \rightarrow Q$)

Resta da chiarire il ruolo di 4) $B(\omega)$ è continua.

★ In dimensione infinita le leggi finito-dimensionali fissano la legge globale, ma questo non è sufficiente a chiarire ogni aspetto rilevante del processo.

Processi stocastici, indistinguibilità e versioni
 (Ω, \mathcal{F}, P) $X = (X_i)_{i \in I}$ processo stocastico

$\forall i$ $X_i: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ misurabili $\rightarrow L_i$ leggi marginali
 $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^I =: \mathcal{X}$ misurabile $\rightarrow L_X$ legge del processo

$I = \mathbb{R}_+$ ma comunque L_X contiene solo le informazioni "finito-dim"

$\star (\mathcal{X}, \mathcal{G}, L_X)$ $\mathcal{G} := \bigotimes_{i \in I} \mathcal{B}(\mathbb{R})$

\mathcal{G} contiene tutti e soli gli eventi descrivibili con una quantità numerabile di coordinate

• def: X e Y su (Ω, \mathcal{F}, P) sono **indistinguibili** se

con probabilità 1, $\forall i \in I$ $X_i = Y_i$
 $\exists A \in \mathcal{F}, P(A) = 1 : \forall \omega \in A \forall i \in I$ $X_i(\omega) = Y_i(\omega)$

• def: X e Y su (Ω, \mathcal{F}, P) sono **modificazioni** o **versioni** se

$\forall i \in I$, con probabilità 1 $X_i = Y_i$

$\forall i \in I$ $P(X_i = Y_i) = 1$

$\Rightarrow \forall i \in I \exists A_i \in \mathcal{F} P(A_i) = 1 : \forall \omega \in A_i \forall i \in I$ $X_i(\omega) = Y_i(\omega)$

• esempio: $I = \mathbb{R}_+$, $X \equiv 0$, $U \sim \text{unif}[0, 1]$ v.a.

$$Y = (Y_t)_{t \geq 0} \quad Y_t = \begin{cases} 1 & t = U \\ 0 & t \neq U \end{cases}$$



$\forall \omega \in \Omega$ $X_\cdot(\omega) \neq Y_\cdot(\omega)$

$\forall t \geq 0$ $P(X_t = Y_t) = 1$

- Se X e Y sono modificazioni allora le loro leggi (finito-dim ma non solo) coincidono
 $X = (X_i)_{i \in I}$ X_i a valori in (S, \mathcal{A})

$$J \in I \text{ finito} \quad X_J = (X_i)_{i \in J} \quad X_J \text{ a valori in } (S^J, \mathcal{A}^{\otimes J})$$

$$\mathcal{L}_X^J(A) := P(X_J \in A) \quad \forall A \in \mathcal{A}^{\otimes J}$$

$$\mathcal{L}_Y^J(A) := P(Y_J \in A)$$

$$P(X_J = Y_J) = P(X_i = Y_i, \forall i \in J) = P\left(\bigcap_{i \in J} \{X_i = Y_i\}\right) = 1$$

$$H_1, \dots, H_n \quad P(H_i) = 1 \Rightarrow P\left(\bigcap_{i=1}^n H_i\right) = 1 \quad (\text{anche numerabile})$$

$$\mathcal{L}_X^J(A) = P(X_J \in A) = P(\{X_J \in A\} \cap \{X_J = Y_J\}) = P(\{Y_J \in A\} \cap \dots)$$

$$= P(Y_J \in A) = \mathcal{L}_Y^J(A)$$

★ La legge di un processo lo definisce a meno di modificazioni
 Tipicamente si cerca di scegliere una versione comoda
 (= continua o almeno continue a dx o a sx)

- Se X e Y processi $I: \mathbb{R}_+$, $S = \mathbb{R}$ sono modificazioni continue a dx (o a sx) allora sono indistinguibili

$$\text{NB. } X \text{ e cont. a dx se } \forall \omega \in \Omega \quad X_\cdot(\omega): \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$$

$$X_\cdot(\omega) \text{ e cont. a dx}$$

★ Tipicamente si descrive un processo con:

- 1) leggi
- 2) qualche regolarità traiettorie

DEF. DI MOTO BROWNIANO

$$(B_t)_{t \geq 0} \quad B_t : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$$

- 1) $B_0 = 0$ q.c.
 - 2) $t_1 < t_2 < \dots < t_n$ $(B_{t_{i+1}} - B_{t_i})_i$ indep.
 - 3) $B_{t_{i+1}} - B_{t_i} \sim \mathcal{N}(0, t_{i+1} - t_i)$
 - 4) $B.(w)$ è continua per q.o. w
- } legge di B
- } regolarità

ESISTENZA MOTO BROWNIANO

- I. Thm di estensione di Kolmogorov \rightarrow esiste un processo con la legge descritta 1) - 3)
- II. Thm di regolarità di Kolmogorov \rightarrow "continuità" su un denso numerabile di \mathbb{R}
- III. \exists una modificazione continua di I.

THM DI ESTENSIONE

(S, d) spazio metrico $\mathcal{A} = \mathcal{B}(S)$

I. indici

$\forall J \subseteq I$ finito $\mathcal{L}^J : \mathcal{A}^{\otimes J} \rightarrow \mathbb{R}$ misura di prob.

i. regolari

$\forall J \subseteq I$ finito, $\forall \varepsilon > 0$, $\forall B \in \mathcal{A}^{\otimes J}$

$\exists K \in \mathcal{A}^{\otimes J}$ K compatto $K \subseteq B$ t.c.

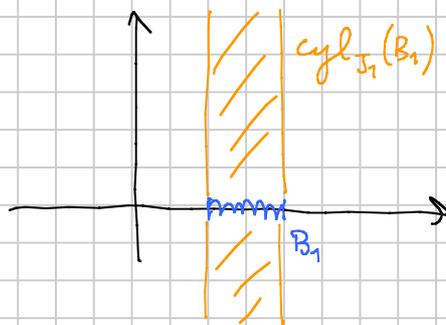
$$\mathcal{L}^J(K) \geq \mathcal{L}^J(B) - \varepsilon$$

ii. ha loro compatibili

$\forall J_1, J_2 \subseteq I$ finiti $\forall B_1 \in \mathcal{A}^{\otimes J_1}$, $B_2 \in \mathcal{A}^{\otimes J_2}$ t.c.

$$\text{cyl}_{J_1}(B_1) = \text{cyl}_{J_2}(B_2) \quad \text{allora}$$

$$\mathcal{L}^{J_1}(B_1) = \mathcal{L}^{J_2}(B_2)$$



Terzi: $\exists!$ \mathcal{L} misura di prob su (X, \mathcal{G}) che estende tutti gli \mathcal{L}^J

$$A \in \mathcal{A}^{\otimes J} \quad \mathcal{L}^J(A) = \mathcal{L}(\text{cyl}_J(A))$$

Dim: Provo a definire

$$\mathcal{L}(\text{cyl}_J(A)) := \mathcal{L}^J(A)$$

è una buona definizione grazie all'ipotesi ii.

$$\text{cyl}_J(A) := \{x \in X : x|_J \in A\}$$

$$\mathcal{D} = \{ \text{cyl}_J(A) : J \subseteq I \text{ finito } A \in \mathcal{A}^{\otimes J} \}$$

\mathcal{L} è ben definita su \mathcal{D} che è un'algebra
Grazie al thm di Carathéodory posso dimostrare che \mathcal{L} ammette un'estensione (unica) su tutto $\mathcal{G} = \sigma(\mathcal{D})$

\mathcal{D} è un π -sys

1) $\mathcal{L}(\emptyset) = 0$ (check)

2) $\mathcal{L}(A) \leq 1 \quad \forall A \in \mathcal{D}$

3) $A \cap B = \emptyset \Rightarrow \mathcal{L}(A \cup B) = \mathcal{L}(A) + \mathcal{L}(B)$ (?)

$$A_1 \supseteq A_2 \supseteq \dots \quad \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n = \emptyset$$

4) \mathcal{L} è continua in zero $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{D} \quad A_n \searrow \emptyset$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathcal{L}(A_n) = \mathcal{L}(\lim_{n \rightarrow \infty} A_n)$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \emptyset$$

Devo quindi dimostrare che se $A_n \searrow \emptyset$ allora $\mathcal{L}(A_n) \rightarrow 0$

$$A_n \in \mathcal{D} \quad A_n = \text{cyl}_{J_n}(B_n) \quad B_n \in \mathcal{A}^{\otimes J_n}$$

$$J_1 \subseteq J_2 \subseteq \dots \quad \text{è sempre vero?}$$

$$A = \text{cyl}_{\{1\}}([0,1]) = \text{cyl}_{\{1,2\}}(\underbrace{[0,1] \times \mathbb{R}}_B)$$

wlog posso supporre $J_n \uparrow$, perché eventualmente aggiungo ricorsivamente le coordinate mancanti

• Caso 1) B_n sono compatti, claim: $\bigcap_{n=1}^N A_n = \emptyset$ per qualche N

$$\mathcal{L}(A_n) = \mathcal{L}\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) = 0 \quad n \geq N \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \mathcal{L}(A_n) = 0$$

dimostro il claim RPA

$$\exists x^{(n)} \in \bigcap_{i=1}^n A_i = A_n \quad n=1,2,\dots \quad x^{(n)} \in X$$

$$\forall k \geq 1 \quad J_k, \quad z^{(n,k)} \in S^{J_k} \quad z^{(n,k)} := x^{(n)} \Big|_{J_k}$$

$$k=1,2,\dots,n, \quad x^{(n)} \in A_k = \text{cyl}_{J_k}(B_k) = \left\{ z \in X : z \Big|_{J_k} \in B_k \right\}$$

$$\Rightarrow z^{(n,k)} := x^{(n)} \Big|_{J_k} \in B_k \quad \forall k \leq n$$

Se fisso k e considero $z^{(1,k)}, z^{(2,k)}, \dots, z^{(k,k)}, z^{(k+1,k)}, \dots$

Siccome B_k è compatto data una qualunque successione $n_j \uparrow \infty$
 $\exists n_{j_m} \uparrow \infty$ t.c. $z^{(n_{j_m}, k)}$ converge

$k=1$ $n_i^{(1)}$ $i=1,2,\dots$ una successione per cui $z^{(n_i^{(1)}, 1)} \rightarrow z^{(1)}$
 $k=2$ $n_i^{(2)}$ una sottosucc. di $n_i^{(1)}$ per cui $z^{(n_i^{(2)}, 2)} \rightarrow z^{(2)}$
 e così via

	k				
	1	2	3	4	...
1	○	○	○	○	...
2	○	○	○	○	...
3	○	○	○	○	...
4	○	○	○	○	...
...	○	○	○	○	...
...	○	○	○	○	...

$\tilde{n}_k := n_k^{(k)}$ appartiene a $(n_i^{(k)})_i$
 definitivamente $\forall k$

$$z^{(\tilde{n}_i, k)} \xrightarrow{i \rightarrow \infty} z^{(k)} \quad \forall k$$

$$j \in J_k \subseteq J_{k+1}, \quad z_j^{(k+1)} = \lim_{i \rightarrow \infty} z_j^{(\tilde{n}_i, k+1)} = \lim_{i \rightarrow \infty} x_j^{(\tilde{n}_i)} = \lim_{i \rightarrow \infty} z_j^{(\tilde{n}_i, k)} = z_j^{(k)} \quad (\times)$$

Sia $\alpha \in X$ definito da $\alpha_j := \begin{cases} \gamma_j^{(k)} & \text{con } k : j \in J_k \\ 0 & \text{se } j \notin \bigcup_{k=1}^{\infty} J_k \end{cases}$

(*) dice che questa è una buona definizione

$$\forall k \geq 1 \quad \alpha|_{J_k} = \gamma^{(k)} \in B_k \Leftrightarrow \alpha \in \text{cyl}_{J_k}(B_k) = A_k$$

$$\Rightarrow \alpha \in \bigcap_{k=1}^{\infty} A_k = \emptyset \quad \underline{\text{assurdo}}.$$

Note: Per alcuni autori: (Revuz - Yor)

• def X e Y sono versioni dello stesso processo se hanno le stesse leggi: possono anche essere definiti su spazi diversi

• Caso 2) B_n non necessariamente compatti

regolarità: $\forall \varepsilon > 0 \quad \forall B \in \mathcal{S}^J \quad \exists K \in \mathcal{S}^J$ compatto $\mathcal{L}^J(K) \geq \mathcal{L}^J(B) - \varepsilon$

$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists n \quad K_n \subseteq B_n \quad K_n$ compatto

$$\mathcal{L}(\text{cyl}_{\mathcal{J}_n}(K_n)) := \mathcal{L}^{\mathcal{J}_n}(K_n) \geq \mathcal{L}^{\mathcal{J}_n}(B_n) - \varepsilon$$

↓
0

$$\mathcal{L}(A_n) := \mathcal{L}^{\mathcal{J}_n}(B_n) \leq \mathcal{L}(\text{cyl}_{\mathcal{J}_n}(K_n)) + \varepsilon$$

$$\limsup_n \mathcal{L}(A_n) \leq 0 + \varepsilon$$

$$\Rightarrow \mathcal{L}(A_n) \rightarrow 0$$

□

■ Posso applicare thm di estensione alle def di BM?

$$X = \mathbb{R}^{[0, \infty)} \quad I = [0, \infty) \quad \mathcal{G} = \mathcal{B}^{\otimes [0, \infty)}$$

$$J \subseteq I \text{ finito} \quad J = \{t_1, t_2, \dots, t_n\} \quad t_1 < t_2 < \dots < t_n$$

$$\mathcal{L}^J = ? \quad \mathcal{L}^J(D) \stackrel{\text{virtuale}}{:=} P((B_{t_1}, B_{t_2}, \dots, B_{t_n}) \in D) = \text{def di BM}$$

+ verifico i. ii.

(pensare a come si fa)

→ $\exists!$ \mathcal{L} misura di probabilità su (X, \mathcal{G}) compatibile con le \mathcal{L}^J .

→ A questo punto per ottenere il processo faccio così:

$$(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad (B_t)_{t \geq 0} \longrightarrow (X, \mathcal{G}, \mathcal{L}) \quad (\pi_t)_{t \geq 0}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \Omega := X = \mathbb{R}^{[0, \infty)} \\ \mathcal{F} := \mathcal{G} \\ P := \mathcal{L} \end{array} \right.$$

$$B_t := \pi_t$$

$$\forall w \in \Omega \quad B_t(w) := \pi_t(w) = w(t)$$

proiezione canonica

↑ $w \in \mathbb{R}^{[0, \infty)}$ è una funzione

$$P((B_{t_1}, \dots, B_{t_n}) \in D) = P(\{\omega \in \Omega : \omega|_J \in D\}) = \mathcal{L}(\text{cyl}_J(D)) = \mathcal{L}^J(D)$$

★ NB Questa definizione NON soddisfa 4) continuità

$$P(\{\omega \in \Omega : B.(\omega) \text{ è continua}\}) = \text{UNDEF}$$

non sta in \mathcal{G}
(non è descrivibile con una quantità numerabile di coordinate)

THM DI REGOLARITÀ

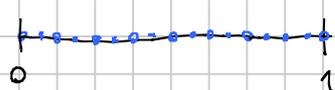
$$(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad X = (X_t)_{t \in [0,1]} \quad X_t \text{ a valori in } \mathbb{R}$$

$$\text{hp: } \exists a > 0, b > 1, c > 0 \text{ t.c. } \forall s, t \in [0,1]$$

$$E(|X_t - X_s|^a) \leq c |t - s|^b$$

ts: per q.o. ω $X.(\omega)$ è α -Hölderiana sui diadici
 $\forall \alpha < \frac{b-1}{a}$

• Diadici :



$$D_n := 2^{-n} \mathbb{Z} \cap [0,1] \quad D_0 = \{0,1\} \quad D_1 = \{0, \frac{1}{2}, 1\}, \dots$$

$$D := \bigcup_{n \geq 0} D_n$$

• Funzioni Hölderiane

$$f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \quad \text{è } \alpha\text{-Hölderiana se } \exists c > 0 : \forall s, t \in \mathbb{R}$$

$$|f(t) - f(s)| \leq c |t - s|^\alpha$$

è Lipschitziana se è 1-Hölder

è uniformemente continua se $\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0 : \forall s, t \in \mathbb{R}$

$$|t - s| < \delta \Rightarrow |f(t) - f(s)| < \varepsilon$$

↳ f è continua se $\forall \epsilon > 0 \forall t \in \mathbb{R} \exists \delta > 0: \forall s \in \mathbb{R}$

$$|t-s| < \delta \Rightarrow |f(t) - f(s)| < \epsilon$$

★ una funzione uniformemente continua su $I \subseteq \mathbb{R}$ si può estendere con continuità su \bar{I} .

$f: D \rightarrow \mathbb{R}$ α -Hölderiana \Rightarrow unif. cont. $\Rightarrow \exists \tilde{f}: [0,1] = \bar{D} \rightarrow \mathbb{R}$

t.c. $f|_D = \tilde{f}|_D$

ora 8

Dim

ingredienti per passare da affermazioni in valore atteso ad affermazioni pathwise

→ disuguaglianza di Markov

X v.a. $X \geq 0 \quad \forall a > 0$

$$P(X \geq a) \leq \frac{E(X)}{a}$$

→ Lemma di Borel-Cantelli (I)

$H_1, H_2, \dots \in \mathcal{F}$ t.c. $\sum_{n \geq 1} P(H_n) < \infty$, allora

$$P(\limsup_n H_n) = 0$$

$$\limsup_n H_n := \bigcap_{k \geq 1} \bigcup_{n \geq k} H_n = \left\{ \omega \in \Omega : \begin{array}{l} \text{si realizza un} \\ \text{numero infinito} \\ \text{degli } H_n \end{array} \right\}$$

q.c. solo un numero finito degli H_n si verifica

$$\Delta_n = \{(p, q) : p, q \in D_n, q = p + 2^{-n}\} \quad \text{coppie di diadici consecutive}$$

voglio qualcosa tipo $|x_q - x_p| \leq \delta |q-p|^\alpha = 2^{-\alpha n}$

• Step 1) $n \geq 1 \quad (p, q) \in \Delta_n$

$$P(|x_q - x_p| > \delta 2^{-\alpha n}) = P(|x_q - x_p|^a > \delta^a 2^{-\alpha a n}) \quad \forall a > 0$$
$$\leq \frac{1}{\delta^a} 2^{\alpha a n} E(|x_q - x_p|^a) \leq \delta^{-a} 2^{\alpha a n} C |q-p|^b = \frac{C}{\delta^a} 2^{(a\alpha - b)n}$$

Markov

ipotesi

se α è piccolo $\alpha a - b < 0$ e le "eccezioni" poco probabili

$$\begin{aligned}
 n \geq 1 \quad & P(\exists (p, q) \in \Delta_n, |X_q - X_p| > \delta |q - p|^\alpha) \\
 & = P\left(\bigcup_{(p, q) \in \Delta_n} \{|X_q - X_p| > \delta |q - p|^\alpha\}\right) \\
 & \leq \sum_{\Delta_n} P(|X_q - X_p| > \delta |q - p|^\alpha) \leq 2^n C \delta^{-a} 2^{(\alpha a - b)n} = C \delta^{-a} 2^{-n(b - 1 - \alpha a)} \\
 & \quad \# \Delta_n = 2^n - 1
 \end{aligned}$$

se $\alpha < \frac{b-1}{a}$ allora $b-1-\alpha a > 0$ e quindi le probs. qui sopra sono sommabili \Rightarrow applico B.C.I

Per q.o.w $\exists n_0 = n_0(\omega) : \forall (q, p) \in \Delta_n \quad \forall n \geq n_0$

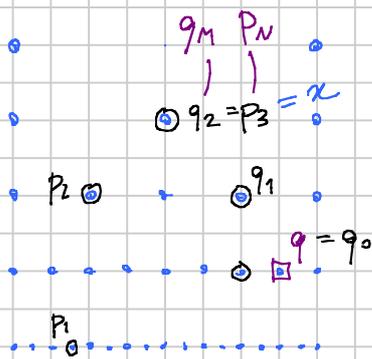
$$|X_q - X_p| \leq \delta |q - p|^\alpha \quad (*)$$

$\Rightarrow \exists \delta = \delta(\omega) : \forall n \geq 0 \quad \forall (q, p) \in \Delta_n$ vale $(*)$

\uparrow
non è un problema

(nell'enunciato non dico che la cost. di Hölder è globale)

Step 2) Consideriamo $p, q \in D$ non per forza consecutivi



$$(p_{n_i}, p_{n_{i+1}}) \in \Delta_{m_i} \quad m_0 > m_1 > \dots > m_{N-1}$$

$$p_N - p_0 = \sum_{n=0}^{N-1} (p_{n+1} - p_n) = \sum_{n=0}^{N-1} 2^{-m_n} \geq 2^{-m_{N-1}}$$

$$p_0 = p$$

$$\begin{aligned}
 |X_p - X_q| & = |X_{p_0} - X_{p_N}| \leq \sum_{n=0}^{N-1} |X_{p_{n+1}} - X_{p_n}| \leq \sum_{n=0}^{N-1} \delta |p_{n+1} - p_n|^\alpha \\
 & = \delta \left(2^{-m_{N-1}\alpha} + 2^{-m_{N-2}\alpha} + \dots + 2^{-m_0\alpha} \right) \leq \delta \left(2^{-m_{N-1}\alpha} + 2^{-(m_{N-1}+1)\alpha} + \dots \right) \\
 & = \delta 2^{-\alpha m_{N-1}} \cdot \left(1 + \left(\frac{1}{2}\right)^\alpha + \left(\frac{1}{4}\right)^\alpha + \dots \right) = \frac{1}{1-2^{-\alpha}} \delta 2^{-\alpha m_{N-1}} \leq C_\alpha \delta |p - q|^\alpha
 \end{aligned}$$

$$|X_p - X_q| \leq |X_p - X_\alpha| + |X_q - X_\alpha| \leq C_\alpha \delta (|p-\alpha|^\alpha + |q-\alpha|^\alpha) \\ \leq 2C_\alpha \delta \max(|p-\alpha|, |q-\alpha|)^\alpha \leq 2C_\alpha \delta |p-q|^\alpha$$

Final: $\alpha < \frac{b-1}{a}$ per q.o. $\omega \exists \delta(\omega, \alpha) : \forall p, q \in D$

$$|X_q - X_p| \leq \delta |q-p|^\alpha$$

$$H_\alpha := \left\{ \omega \in \Omega : X(\omega) \text{ è } \alpha\text{-Hölder su } D \right\} \quad \alpha < \frac{b-1}{a} \Rightarrow P(H_\alpha) = 1$$

$$0 < \alpha < \alpha', \quad q, p \in [0, 1] \quad |q-p|^\alpha \geq |q-p|^{\alpha'}$$

$$\Rightarrow H_{\alpha'} \subseteq H_\alpha$$

famiglia discendente

* maggiore α , maggiore è la regolarità richiesta alle traiettorie (quindi sono di meno)

$$H := \bigcap_{\substack{\alpha < \frac{b-1}{a} \\ \alpha \in \mathbb{Q}}} H_\alpha = \bigcap_{\alpha < \frac{b-1}{a}} H_\alpha$$

$$P(H) = 1 \quad \square$$

(hint)

★ Prossima settimana niente lezioni
(ma seminario di contesto mercoledì 30 16:30-18:30)

→ Sistemato thm di regolarità

• Verifichiamo come si applica al BM

$$E[|B_t - B_s|^a] = ? \quad s, t \in [0, 1] \quad a > 0$$

$$a = 2n \quad n \geq 1 \quad B_t - B_s \sim \mathcal{N}(0, |t-s|) \quad \text{per def}$$

$$Z := \frac{B_t - B_s}{|t-s|^{1/2}} \sim \mathcal{N}(0, 1) \quad f_Z(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2}$$

$$E(Z^{2n}) = \int_{\mathbb{R}} t^{2n} f_Z(t) dt = \int_{\mathbb{R}} \underbrace{t^{2n-1}}_{\text{der}} \underbrace{t e^{-t^2/2}}_{\text{int}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} dt$$

$$= \left[-t^{2n-1} \frac{f_Z(t)}{Z} \right]_{-\infty}^{\infty} + \int_{\mathbb{R}} (2n-1) t^{2n-1} f_Z(t) dt = (2n-1) E(Z^{2(n-1)})$$

per induzione : $E(Z^{2n}) = (2n-1)(2n-3) \dots \cdot 3 \cdot 1 =: C_n$

$$E(|B_t - B_s|^{2n}) = E\left(|t-s|^{1/2} Z\right)^{2n} = C_n |t-s|^n$$

$$E(|B_t - B_s|^a) \leq C |t-s|^b \Rightarrow B. \text{ e } \bar{g.c.} \quad \alpha\text{-Höld on } D \quad \forall \alpha < \frac{b-1}{a}$$

$$a = 2n \quad b = n \quad \text{BM } \bar{g.c.} \quad \alpha\text{-Höld on } D \quad \forall \alpha < \frac{n-1}{2n}$$

Facendo l'intersezione degli eventi $\bar{g.c.}$ per $n \rightarrow \infty$:

$$\text{BM } \bar{g.c.} \quad \alpha\text{-Höld on } D \quad \forall \alpha < \frac{1}{2}$$

ESISTENZA DEL BM

$\exists (\Omega, \mathcal{F}, P)$ $B = (B_t)_{t \geq 0}$: 1) - 3) soddisfatta
 q.c. B è unif continua su $D =$ diadici di $[0, 1]$

Definisco un nuovo processo $W = (W_t)_{t \in [0, 1]}$

$$W_t(\omega) := \begin{cases} B_t(\omega) & t \in D \\ \lim_{\substack{s \rightarrow t \\ s \in D}} B_s(\omega) & t \notin D \\ 0 & \text{altri } \omega \end{cases} \quad \left| \quad \omega : B_s(\omega) \text{ unif cont} \right.$$

$W_t(\omega)$ è continua $\forall \omega \in \Omega$ per proprietà delle unif. cont. su D
 soddisfa 4) ma soddisfa anche 1) - 3)?

Basta verificare che W è una modificazione di B

$\forall t \in [0, 1]$ $B_t \stackrel{?}{=} W_t$ q.c.
 se $t \in D$ è chiaro dalla def.

se $t \notin D$ faccio così: se $\omega : W_t(\omega) = \lim_{\substack{s \rightarrow t \\ s \in D}} B_s(\omega)$

$W_t(\cdot)$ è il limite puntuale di $B_s(\cdot)$

$(s_n)_{n \geq 1}$ $s_n \in D$ $s_n \rightarrow t$

$$\boxed{B_{s_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} W_t}$$

$$B_{s_n} \xrightarrow{?} B_t$$

$$B_{s_n} - B_t \sim \mathcal{N}(0, |s_n - t|) \Rightarrow E[(B_{s_n} - B_t)^2] = |s_n - t| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$$

$$L^2((\Omega, \mathcal{F}, P); \mathbb{R}) = \left\{ X \text{ v.a. t.c. } E(X^2) = \|X\|_{L^2}^2 < \infty \right\}$$

$$\boxed{B_{s_n} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2} B_t}$$

• Def $X_n \xrightarrow{P} X$ in probabilità se

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| > \varepsilon) = 0$$

★ $X_n \xrightarrow{g.c.} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{P} X$

★ $X_n \xrightarrow{L^p} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{P} X$

★ $X_n \xrightarrow{P} X, X_n \xrightarrow{P} X' \Rightarrow X = X'$ g.c.

★ Quindi $W_t = B_t$ g.c. come volevo dimostrare

(HW: estendere il ragionamento e mostrare che \exists BM per tempi $[0, \infty)$)

orlo

PROCESSI GAUSSIANI

• Def un processo X a valori reali si dice **gaussiano** se le sue leggi finito-dimensionali sono gaussiane ovvero se $\forall t_1, t_2, \dots, t_n \geq 0$ il vettore $(X_{t_1}, X_{t_2}, \dots, X_{t_n})$ è un vettore gaussiano

• Def un vettore aleatorio $X = (X_1, \dots, X_n)$ si dice **gaussiano** se $\forall a \in \mathbb{R}^n$ $a \cdot X$ è una v.a. gaussiana

★ ovvero se $\forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$

$$L_X(B) = \int_B \underbrace{(2\pi)^{-n/2} (\det Q)^{-1/2} \exp\left\{-(x-\mu)^T Q^{-1}(x-\mu)\right\}}_{f(x)} dx$$

dove $\mu = E(X) \in \mathbb{R}^n$ è il vettore media

e $Q \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$ è la matrice di covarianza

$$Q_{ij} := \text{Cov}(X_i; X_j) := E[(X_i - \mu_i)(X_j - \mu_j)]$$

★ ovvero se $L_X \ll \text{Lebesgue}$ con $\frac{dL_X}{d\text{Leb}} = f$

→ sono def equivalenti, anche se \Downarrow non è banale

HW: trovare un esempio di vettore aleatorio (X_1, X_2) t.c.
 X non è gaussiano risp. alla def 1 ma X_i sono
entrambe waa gaussiane

★ Se X_1, X_2, \dots, X_n sono waa gaussiane *indipendenti*, allora
 $X = (X_1, \dots, X_n)$ è un vettore gaussiano
(provare)

• Def un processo gaussiano X si dice *centrato* se

$$E(X_t) = 0$$

• Def se X è un processo gaussiano la sua *funzione di covarianza*
è

$$c(s, t) := \text{Cov}(X_s, X_t) \quad \forall s, t \in \mathbb{R}_+$$

■ Thm: data una funzione $c: \mathbb{R}_+^2 \rightarrow \mathbb{R}$ tale che:

$\forall t_1, t_2, \dots, t_n \geq 0$ $Q_{ij} := c(t_i, t_j)$ definisce una matrice

Q *semidef positiva simmetrica*

Allora $\exists!$ una legge su (X, \mathcal{G}) tale che
il processo delle proiezioni canoniche $(\pi_t)_{t \geq 0}$ è
gaussiano, centrato, con funz. di covarianza c .

★ Data c esiste un processo gaussiano centrato
La sua legge è univocamente determinata

★ Il moto Browniano è un processo gaussiano centrato
con funzione di covarianza

$$c(s, t) = \min(s, t)$$

e traiettorie continue

→ Questo thm sta sul Revuz-Yor

Dim la prima parte e di usare una applicazione del thm di estensione di Kolmogorov (i dettagli forse poi)

* perché Q deve essere semidef positive?

$$Q \in M_{n \times n} \quad Q_{ij} := c(t_i, t_j) := \text{Cov}(X_{t_i}; X_{t_j})$$

$$\text{semidef pos} \Leftrightarrow \forall a \in \mathbb{R}^n \quad a^T Q a \geq 0$$

$$\begin{aligned} a^T Q a &= \sum_{i,j} a_i Q_{ij} a_j = \sum_{i,j} a_i a_j \text{Cov}(X_{t_i}; X_{t_j}) \\ &= \sum_{i,j} \text{Cov}(a_i X_{t_i}; a_j X_{t_j}) = \text{Cov}\left(\sum_i a_i X_{t_i}; \sum_j a_j X_{t_j}\right) \\ &= \text{Var}(a \cdot X^{(n)}) \geq 0 \end{aligned}$$

$$\text{dove } X^{(n)} := (X_{t_1}, X_{t_2}, \dots, X_{t_n})$$

* Per inciso, Q è anche simmetrica, quindi si diagonalizza con una rotazione.

• Caso del BM $(B_t)_{t \geq 0}$

→ verifico che sia un processo gaussiano

$$0 < t_1 < t_2 < \dots < t_n$$

$(B_{t_1}, \dots, B_{t_n})$ è gaussiano?

$$\sum_{i=1}^n a_i B_{t_i} \quad \text{è gaussiano?} \quad t_0 = 0$$

$$B_{t_i} = \underbrace{(B_{t_i} - B_{t_{i-1}})}_{D_i} + \underbrace{(B_{t_{i-1}} - B_{t_{i-2}})}_{D_{i-1}} + \dots + \underbrace{(B_{t_1} - B_{t_0})}_{D_1} + B_{t_0} \stackrel{=0}{=}$$

$$\sum_{i=1}^n a_i B_{t_i} = \sum_{i=1}^n a_i \sum_{j=1}^i D_j = \sum_{j=1}^n D_j \underbrace{\sum_{i=j}^n a_i}_{b_j} = b \cdot D \sim \mathcal{N}$$

D è gaussiano perché ha componenti gaussiane indipendenti

→ è centrato

$$E(B_t) = E(B_t - B_0) + E(B_0) = 0 + 0 = 0$$

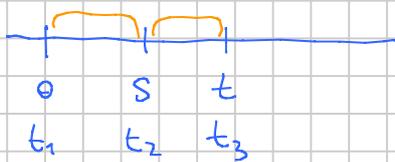
$\mathcal{N}(0, t)$

$$\rightarrow c(s, t) := \text{Cov}(B_s, B_t) = \text{Cov}(B_s, (B_t - B_s) + B_s)$$

suppongo $s \leq t$

$$= \text{Cov}(B_s, B_t - B_s) + \text{Var}(B_s) = \text{Var}(B_s - B_0) = s$$

$$\text{Cov}(B_s - B_0, B_t - B_s)$$



misure sono indipendenti, sono scorrelati (= Cov zero)

ANALISI STOCASTICA

ora 11

Note Title

25/10/2013

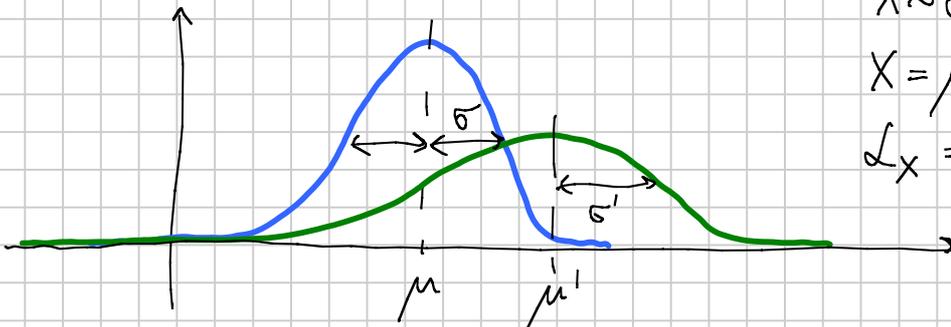
SULLA DISTRIBUZIONE GAUSSIANA

$X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ X ha legge Gaussiana (o normale) di media μ e var. σ^2

$X \sim \mathcal{N}(0, 1)$ X ha legge normale standard

$$f_{\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

$X \sim \mathcal{N}(\mu, 0)$ vuol dire
 $X = \mu$ g.c. (deterministica)
 $\delta_X = \delta_\mu$



$X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

$$E(X) = \int_{\mathbb{R}} x f_X(x) dx = \mu$$

$$\text{Var}(X) := E[(X - E(X))^2] = E(X^2) - E(X)^2 = \dots = \sigma^2$$

$\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ $\alpha + \beta X \sim \mathcal{N}(\alpha + \beta\mu; \beta^2\sigma^2)$
 check

hint: $Y := \alpha + \beta X$

$$F_Y(t) := P(Y \leq t) := P(\alpha + \beta X \leq t) \stackrel{\beta > 0}{=} P(X \leq \frac{t-\alpha}{\beta}) =: F_X\left(\frac{t-\alpha}{\beta}\right)$$

derivo ...

$$f_Y(t) = F_Y'(t) = \frac{d}{dt} F_X\left(\frac{t-\alpha}{\beta}\right) = F_X'\left(\frac{t-\alpha}{\beta}\right) \frac{1}{\beta} = \frac{1}{\beta} f_X\left(\frac{t-\alpha}{\beta}\right)$$

$X \sim \mathcal{N}(\mu_X; \sigma_X^2)$ $Y \sim \mathcal{N}(\mu_Y; \sigma_Y^2)$ indipendenti

allora $X + Y \sim \mathcal{N}(\mu_X + \mu_Y; \sigma_X^2 + \sigma_Y^2)$

formula: $f_{X+Y}(t) = \int_{\mathbb{R}} f_{X,Y}(x, t-x) dx = \int_{\mathbb{R}} f_X(x) f_Y(t-x) dx$
 indep

$$\text{conto: } \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2\pi\sigma_x\sigma_y} \exp\left\{-\frac{(x-\mu_x)^2}{2\sigma_x^2} - \frac{(t-x-\mu_y)^2}{2\sigma_y^2}\right\} dx = \dots$$

$$\dots = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sqrt{\sigma_x^2+\sigma_y^2}}} \exp\left\{-\frac{(t-\mu_x-\mu_y)^2}{2\sigma_x^2+2\sigma_y^2}\right\}$$

vettore gaussiano definito come $X = (X_1, \dots, X_n)$ se $\forall a \in \mathbb{R}^n$
 $a \cdot X$ ha legge gaussiana

se $X \sim \mathcal{N}(\mu, \Sigma)$ e $N \in M_{n \times n}$

\mathbb{R}^n $M_{n \times n}$ simmetrica
 semidef. pos.

allora $NX \sim \mathcal{N}(N\mu, N\Sigma N^T)$

SULLA COMPATIBILITÀ DELLE LEGGI FINITO-DIM

(per \exists del BM e per quelle più generale dei processi gaussiani)

$X = \mathbb{R}^{\mathbb{R}_+}$ \mathcal{G} σ -alg prodotto $\mathcal{G} = \mathcal{B}(\mathbb{R})^{\otimes \mathbb{R}_+}$

$c: \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ t.c. $Q_{ij} := c(t_i; t_j)$ simm. semidef. pos.

$\forall J = \{t_1, t_2, \dots, t_n\}$ $\forall B \in \mathbb{R}^J \neq \mathbb{R}^n$

$\mathcal{L}^J(B) := P(\mathcal{W}(0; Q^J) \in "B")$

$\stackrel{\text{hope}}{=} P((X_{t_1}, \dots, X_{t_n}) \in B)$

X_t il processo che vogliamo costruire

X gaussiano $\Rightarrow (X_{t_1}, \dots, X_{t_n}) \sim \mathcal{N}(0; Q)$

$Q_{ij} = \text{Cov}(X_{t_i}; X_{t_j}) \stackrel{\text{hope}}{=} c_x(t_i, t_j)$

$Q^J \in M_{n \times n}$ $Q_{ij}^J := c(t_i; t_j)$

$\mathbb{R}^J = \{\text{funzioni da } J \text{ in } \mathbb{R}\}$
 $\mathbb{R}^n = \text{vettori}$
 \rightarrow isomorfi quando numeriamo gli elementi di J

★ Compatibilità: J_1, J_2 finiti $B_1 \in \mathbb{R}^{J_1}$ $B_2 \in \mathbb{R}^{J_2}$

$\text{cyl}_{J_1}(B_1) = \text{cyl}_{J_2}(B_2)$

Voglio dimostrare che $\mathcal{L}^{J_1}(B_1) = \mathcal{L}^{J_2}(B_2)$

* Lemma : J_1, J_2 finiti $B_1 \in \mathbb{R}^{J_1}$ $B_2 \in \mathbb{R}^{J_2}$

$$\text{cyl}_{J_1}(B_1) = \text{cyl}_{J_2}(B_2)$$

Allora $\exists \tilde{B} \in \mathbb{R}^{J_1 \cap J_2} : \text{cyl}_{J_i}(B_i) = \text{cyl}_{J_1 \cap J_2}(\tilde{B}) \quad i=1,2$

Dim $A = \text{cyl}_{J_i}(B_i) \quad i=1,2$

$$E := \left\{ x \in X : \exists y \in A : x|_{J_1 \cap J_2} = y|_{J_1 \cap J_2} \right\} \supseteq A$$

$$\forall x \in E \exists y \in A : x|_{J_1 \cap J_2} = y|_{J_1 \cap J_2}$$

$$\text{ma } x' \in X \quad x' := \begin{cases} x & \text{su } J_1^c \\ y & \text{su } J_1 \end{cases} \quad x'|_{J_1 \cap J_2} = y|_{J_1 \cap J_2} = x|_{J_1 \cap J_2}$$

$$y \in A = \text{cyl}_{J_1}(B_1) := \left\{ z \in X : z|_{J_1} \in B_1 \right\}$$

$$\Rightarrow y|_{J_1} \in B_1 \Rightarrow x' \in A = \text{cyl}_{J_2}(B_2)$$

$$\Rightarrow x'|_{J_2} \in B_2 \quad x'|_{J_2} = x|_{J_2} \in B_2 \Rightarrow x \in A$$

Ho dimostrato $E = A$

$$\tilde{B} := \left\{ w \in \mathbb{R}^{J_1 \cap J_2} : \exists y \in A : w = y|_{J_1 \cap J_2} \right\}$$

ora 12

$$\text{cyl}_{J_1 \cap J_2}(\tilde{B}) := \left\{ x \in X : x|_{J_1 \cap J_2} \in \tilde{B} \right\}$$

$$= \left\{ x \in X : \exists y \in A : x|_{J_1 \cap J_2} = y|_{J_1 \cap J_2} \right\} =: E = A \quad \square$$

Dim (compatibilit )

$$J_1 \cap J_2 = \{t_1, \dots, t_n\} \quad J_1 = \{t_1, \dots, t_n, \dots, t_m\} \quad m \geq n$$

$$\text{Lemma} \Rightarrow \exists \tilde{B} \in \mathbb{R}^n : \text{cyl}_{J_1 \cap J_2}(\tilde{B}) = \text{cyl}_{J_1}(B_1)$$

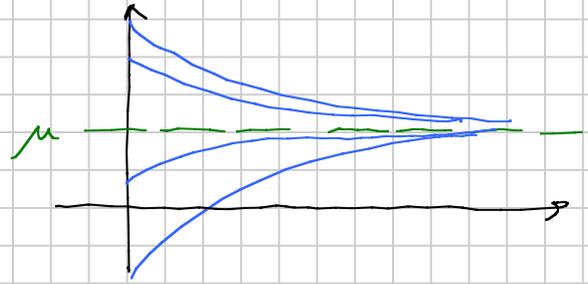
$$\Rightarrow B_1 = \tilde{B} \times \mathbb{R}^{m-n}$$

$$\mathcal{L}^{J_1}(B_1) := P(\mathcal{N}(0; Q^{J_1}) \in \tilde{B} \times \mathbb{R}^{m-n}) = P(\mathcal{N}(0; Q^{J_1 \cap J_2}) \in \tilde{B}) =: \mathcal{L}^{J_1 \cap J_2}(\tilde{B})$$

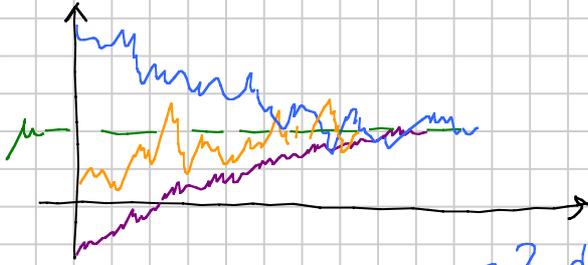
III DUE CHIACCHIERE SU SDE

$$\alpha: \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R} \quad \theta > 0 \quad \mu \in \mathbb{R}$$

$$\alpha' = \theta(\mu - \alpha)$$



Vorremmo introdurre del rumore



è il più semplice modello per tassi di interesse

$$\alpha' = \theta(\mu - \alpha) + f_B$$

? dovrebbe essere il "white noise" ovvero una serie di derivata del BM

$$\alpha' = f_B \quad \alpha(t) = B_t \quad f_B(t) = \dot{B}_t$$

★ BM non è derivabile

$$\alpha(t) - \alpha(0) = \int_0^t \{ \theta(\mu - \alpha(s)) + f_B(s) \} ds$$

$$\alpha(t) = \alpha(0) + \int_0^t \theta(\mu - \alpha(s)) ds + \underbrace{\int_0^t f_B(s) ds}_{B_t}$$

forma integrale dell'eq. differenziale

Più in generale

$$\alpha' = a(\alpha) + b(\alpha) f_B$$

$$\alpha(t) = \alpha(0) + \int_0^t a(\alpha(s)) ds + \int_0^t b(\alpha(s)) \underbrace{f_B(s) ds}_{dB_s}$$

$$X_t = X_0 + \int_0^t a(X_s) ds + \int_0^t b(X_s) dB_s$$

eq. diff stocastica

$$F: \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R} \quad \int_0^t g(s) dF(s) \quad \text{cos'è?}$$

$$g: [0, t] \rightarrow \mathbb{R}$$

μ misura finita su $[0, t]$

$$\int_0^t g(s) d\mu(s) = \int_0^t g(s) \mu(ds) = \int g d\mu = \mu(g)$$

$$F(s) := \mu([0, s])$$

per quali F esiste μ con questa proprietà?

$$\mu(g) = \int_0^t g(s) dF(s)$$

se $\mu \ll \text{Leb}$ allora $\exists f = \frac{d\mu}{d\text{Leb}}$ densità

$$\mu(g) = \int_0^t g(s) f(s) ds$$

$$F(s) = \int_0^s \mu(du) = \int_0^s f(u) du \quad (\Leftrightarrow) \quad f = F'$$

Se F è derivabile

$$\int_0^t g(s) dF(s) = \int_0^t g(s) F'(s) ds$$

Se F non è derivabile il LHS è più generale

★ $\int_0^t g(s) dF(s)$ ha senso se F è monotona non decrescente

F_1, F_2 siano monotone non decrescenti

$$\int_0^t g(s) dF(s) = \int_0^t g(s) dF_1(s) - \int_0^t g(s) dF_2(s)$$

★ Queste sono tutte e sole le funzioni BV e questo tipo di integrale si chiama di Stieltjes

▣ VARIAZIONE QUADRATICA E VARIAZIONE TOTALE

Considero $[a; b] \subseteq \mathbb{R}$ e le sue partizioni

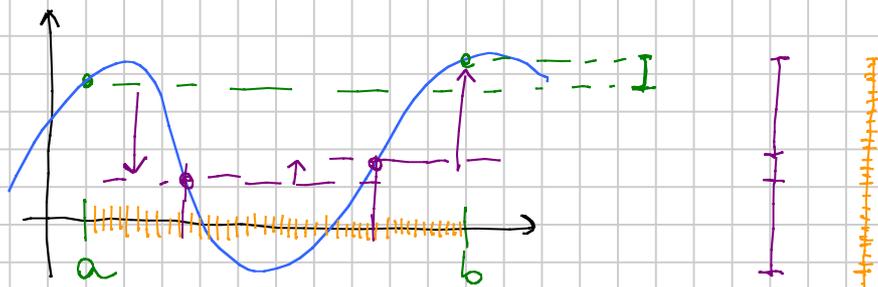
$$\Delta := \Delta_{[a,b]} := \bigcup_{n \geq 1} \left\{ (\delta_0, \delta_1, \dots, \delta_n) \in \mathbb{R}^{n+1} : a = \delta_0 < \delta_1 < \dots < \delta_n = b \right\}$$

$$\delta \in \Delta \quad |\delta| := \max_i (\delta_i - \delta_{i-1}) \quad \text{mesh della partizione}$$

$$f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$$

$$I_f: \Delta \rightarrow \mathbb{R}_+ \quad \delta \mapsto \sum_{i=1}^{N_\delta} |f(\delta_i) - f(\delta_{i-1})|$$

$$N_\delta := \dim(\delta)$$



* Se $\delta^{(1)} \geq \delta^{(2)}$ allora $I(\delta^{(1)}) \geq I(\delta^{(2)})$ HW

ha gli stessi punti più eventualmente altri

• def Variazione totale di f su $[a, b]$ e $\bar{}$

$$V(f) = V_{[a, b]}(f) := \sup_{\delta \in \Delta_{[a, b]}} I_f(\delta) = \lim_{|\delta| \rightarrow 0} I_f(\delta)$$

se f è continua

$$V(f) \in [0, \infty]$$

* f si dice BV bounded variation se $V(f) < \infty$

HW: B sia BM $\left(X_t := \int_0^t B_s ds \right)$ + difficile $Y_t := B_t - B_1 t \quad t \in [0, 1]$
 dimostrare che X_t e Y_t sono processi gaussiani centrati e
 determinare le funzioni di covarianza.

Le traiettorie del BM non sono BV. Per arrivarci introduciamo la variazione quadratica che è alla base dell'integrale di Itô.

• Def (Ω, \mathcal{F}, P) $X = (X_t)_{t \geq 0}$ processo stocastico in \mathbb{R}

$$\langle X \rangle := [X] := \langle X, X \rangle := [X, X] \quad \text{variazione quadratica} \quad \langle X \rangle = (\langle X \rangle_t)_{t \geq 0}$$

è un processo stocastico tale che per ogni $t \geq 0$

$$S_x^{[0,t]}(\delta) \xrightarrow[|\delta| \rightarrow 0]{P} \langle X \rangle_t$$

dove $S_x^{[a,b]}(\delta) = \sum_{i=1}^{N_\delta} (X_{\delta_i} - X_{\delta_{i-1}})^2$ e $\delta \in \Delta_{[a,b]}$

• Oss : $\langle X \rangle_{t+s} - \langle X \rangle_t = P\text{-}\lim_{\delta} (S_x^{[0,t+s]}(\delta) - S_x^{[0,t]}(\delta))$

$\delta \in \Delta_{[0,t+s]}$
 $t \in \delta$

$$= P\text{-}\lim_{\delta} S_x^{[t,t+s]}(\delta) \geq 0$$

$\rightarrow \langle X \rangle_t$ è un processo non decrescente con $\langle X \rangle_0 = 0$

▣ Variazione quadratica del BM

Prop : (Ω, \mathcal{F}, P) B un BM allora $\langle B \rangle_t = t$ g.c.
inoltre $\forall t \geq 0$

$$S_B^{[0,t]}(\delta) \xrightarrow[|\delta| \rightarrow 0]{L^2} t$$

(convergenza L^2 implica quella in P.)

Dimo $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2} X$ $E[(X_n - X)^2] \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$

Dobbiamo calcolare $E\left[\underbrace{\left(\sum_{\mathcal{B}}^{[0,t]}(\delta)\right)}_{X_\delta} - t\right]^2$

Prima provo con $E(X_\delta)$

$$X_\delta = \sum_{i=1}^{N_\delta} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 \quad \delta = (\delta_0, \delta_1, \dots, \delta_{N_\delta})$$

$$0 = \delta_0 < \delta_1 < \dots < \delta_{N_\delta} = t$$

$$E(X_\delta) = \sum_{i=1}^{N_\delta} E\left[\underbrace{(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2}_i\right] = \sum_i (\delta_i - \delta_{i-1}) = \delta_{N_\delta} - \delta_0 = t$$

↑ incremento BM $\sim \mathcal{N}(0; \delta_i - \delta_{i-1})$

Allora $E[(X_\delta - t)^2] =: \text{Var}(X_\delta)$

$$\text{Var}(X_\delta) = \text{Var}\left(\sum_i (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2\right) = \sum_{i=1}^{N_\delta} \text{Var}\left[(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2\right]$$

↑ $\left[(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2\right]_{i=1, \dots, N_\delta}$ v.a. indep.

HW: $(X_i)_{i \in I}$ indipendenti e $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ misurabile $\Rightarrow (f(X_i))_{i \in I}$ indipendenti

$$\text{Var}\left[(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2\right] = E\left[(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^4\right] - (\delta_i - \delta_{i-1})^2 = 3(\delta_i - \delta_{i-1})^2 - (\delta_i - \delta_{i-1})^2$$

$$E[(X - E(X))^2] = E(X^2) - E(X)^2$$

$$\text{Var}(X_\delta) = 2 \sum_{i=1}^{N_\delta} (\delta_i - \delta_{i-1})^2 \leq 2|\delta|t \xrightarrow[|\delta| \rightarrow 0]{} 0$$

★ Convergenza in P $\Rightarrow \exists$ sotto successione che converge q.c.

Non vale in generale che $X_\delta \xrightarrow{q.c.} t$ dipende dalla successione $\delta^{(n)}$

Per qualunque successione $\delta^{(n)}$ con $|\delta^{(n)}| \rightarrow 0$ ho convergenza in L^2 e in P. Per alcune anche q.c.

- Prop (Ω, \mathcal{F}, P) B un BM $t > 0$ $\delta^{(n)} \in \Delta_{[0,t]}$ $\delta^{(n+1)} \geq \delta^{(n)}$

Allora $\sum_B^{[0,t]}(\delta^{(n)}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} t$ (TEST?)

- Prop (Ω, \mathcal{F}, P) B un BM $t > 0$ $\delta^{(n)} \in \Delta_{[0,t]}$ t.c. $\sum_{n \geq 1} |\delta^{(n)}| < \infty$

Allora $\sum_B^{[0,t]}(\delta^{(n)}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} t$

Dim $X_n := \sum_B^{[0,t]}(\delta^{(n)})$

$\forall \varepsilon > 0$ $\text{Var}(X_n) \leq 2|\delta^{(n)}|t \Rightarrow P(|X_n - t| > \varepsilon) \leq \varepsilon^{-2} \text{Var}(X_n)$ disug. di Chebyshev

$\sum_{n \geq 1} P(|X_n - t| > \varepsilon) \leq \varepsilon^{-2} 2t \sum_{n \geq 1} |\delta^{(n)}| < \infty$

\Downarrow per Borel-Cantelli

q.o. $\omega \exists n_0(\omega) : |X_n - t| \leq \varepsilon \quad \forall n \geq n_0(\omega)$

q.c. $\limsup_{n \geq 1} |X_n - t| \leq \varepsilon$

prendo $\varepsilon = \frac{1}{k}$ e faccio l'intersezione al variare di $k \geq 1$ di questi eventi q.c. . Otengo q.c. $\limsup_{n \geq 1} |X_n - t| = 0$

q.c. $X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} t$

HW: determinare $\langle X \rangle$ con:

i. $X_t = \alpha B_t$

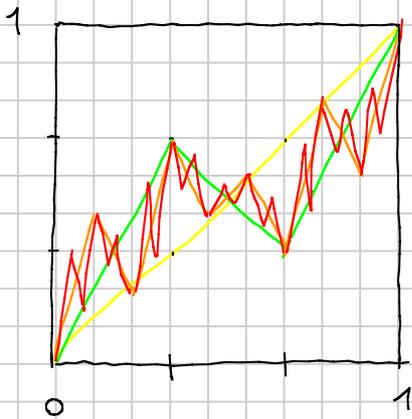
ii. $X_t = t B_t$

iii. $X_t = B_t^2$

iv. $X_t = \int_0^t B_s ds$

★ A fine corso calcoleremo $\langle X \rangle$ con la formula di Itô

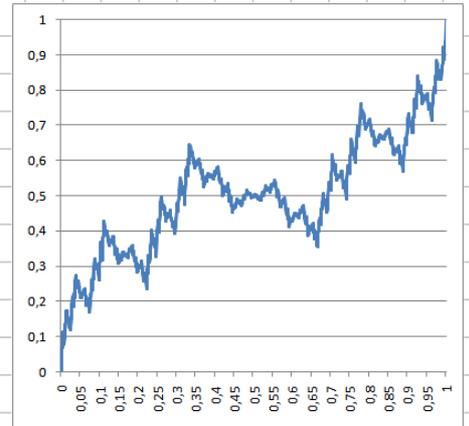
* Le funzioni BV hanno variazioni quadratiche nulle (lo vediamo tra poco applicato al BM)



$$(1-0)^2 = 1$$

$$\left(\frac{2}{3}\right)^2 + \left(\frac{1}{3}\right)^2 + \left(\frac{2}{3}\right)^2 = 1$$

un esempio
deterministico



• BM ha variazione totale infinita

Prop (Ω, \mathcal{F}, P) B un BM

Allora q.o.-w $\forall a < b$ $V_{[a,b]}(B(\omega)) = \infty$

Dim Fissa $a < b$ $\delta^{(n)} \in \Delta_{[a,b]}$ $|\delta^{(n)}| \rightarrow 0$

$$S_B^{[a,b]}(\delta^{(n)}) = \sum_{i=1}^{N_\delta} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 \quad a = \delta_0 < \delta_1 < \dots < \delta_{N_\delta} = b$$

$$\leq \max_i |B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}| \underbrace{\sum_i |B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}|}_{\leq V_{[a,b]}(B)} \leq V_{[a,b]}(B) \max_{|t-s| \leq |\delta|} |B_t - B_s|$$

$$\leq V_{[a,b]}(B(\omega)) := \sup_{\delta} \sum |B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}|$$

B è continua su $[a,b] \Rightarrow$ unif. continua

(check)

$$\forall \omega \quad \forall \varepsilon > 0 \quad \exists \eta(\omega) : |t-s| \leq \eta \Rightarrow |B_t(\omega) - B_s(\omega)| \leq \varepsilon$$

$$|\delta^{(n)}| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \quad \forall \varepsilon > 0 \quad \exists n_0(\omega) : n \geq n_0 \Rightarrow |\delta^{(n)}| \leq \eta(\omega)$$

$$\Rightarrow \max_{|t-s| \leq |\delta|} |B_t - B_s| \leq \varepsilon$$

$$\forall \omega \quad \forall \varepsilon > 0 \quad \exists n_0(\omega) : \forall n \geq n_0 \quad S_B^{[a,b]}(\delta^{(n)}) \leq \varepsilon V_{[a,b]}(B)$$

A patto di prendere una sottosequenza

$$b-a = q.c. - \lim_{n \rightarrow \infty} S_B^{[a,b]}(\delta^{(n)}) \leq \varepsilon V_{[a,b]}(B) \quad q.c.$$

per q.o. $w \quad V_{[a,b]}(B.(w)) \geq \varepsilon^{-1}(b-a)$
 faccio l'intersezione per $\varepsilon = \frac{1}{k} \quad k \rightarrow \infty$

q.c. $V_{[a,b]}(B) = \infty$

faccio l'intersezione per $a, b \in \mathbb{Q}, a, b > 0$

$0 < x < y$ qualsiasi $\exists a, b \in \mathbb{Q} : x < a < b < y$

$V_{[x,y]}(B) \geq V_{[a,b]}(B) = \infty \quad \text{q.c.} \quad \square$

• BM non è α -Hölderiano per $\alpha \geq \frac{1}{2}$

Prop (Ω, \mathcal{F}, P) B un BM

Allora q.o.-w $\forall \alpha > \frac{1}{2} \quad \forall 0 \leq a < b \quad B.(w)$ non è α -Höld su $[a, b]$

Dim α -Höld vuol dire

$\forall s, t \in [a, b] \quad |B_t - B_s| \leq c(w) |t-s|^\alpha$

$(\Leftrightarrow) \quad |B_t - B_s|^{\alpha^{-1}} \leq c'(w) |t-s|$

$S_B^{[a,b]}(\delta^{(n)}) = \sum_{i=1}^{N_\delta} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2$

$a = \delta_0 < \delta_1 < \dots < \delta_{N_\delta} = b$

$\leq c'(w) \sum_{i=1}^{N_\delta} |\delta_i - \delta_{i-1}| |B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}|^{2-\alpha^{-1}}$

$\alpha > \frac{1}{2} \quad \alpha^{-1} < 2 \quad 2 - \alpha^{-1} > 0$

R.P.A.
 $B.(w)$
 α -Höld

$\leq c'(w) \max_{|t-s| \leq \delta} |B_t - B_s|^{2-\alpha^{-1}} (b-a)$

come prima ..

$\forall w \quad \forall \varepsilon > 0 \quad \exists n_0(w) : n \geq n_0 \quad \max_{|t-s| \leq \delta^{(n)}} |B_t - B_s|^{2-\alpha^{-1}} \leq \varepsilon$

$\Rightarrow S_B^{[a,b]}(\delta^{(n)}) \leq \varepsilon c'(w) (b-a)$

A patto di prendere una sottomcensione

$b-a = \text{q.c.} - \lim_{n \rightarrow \infty} S_B^{[a,b]}(\delta^{(n)}) \leq \varepsilon c'(w) (b-a) \quad \text{q.c.}$

$c'(w) \geq \varepsilon^{-1} \quad \text{q.o. } w$

Come prima trovo $C' = \infty$ q.c. $\Rightarrow C = \infty$ q.c.

Come al solito interseco per $\alpha > \frac{1}{2}$ razionale e $a, b > 0$ razionali e ho finito \square

★ Il fatto che non sia $\frac{1}{2}$ -Hölder non è banale

• BM q.c. non è derivabile in nessun punto $t \geq 0$.

• BM q.c. ha traiettorie con variazioni quadratiche infinite (!)

$$\text{q.c.} \quad \sup_{\delta \in \Delta} S_B(\delta) = \infty$$

(mentre $\lim_{|\delta| \rightarrow 0} S_B(\delta) = b-a$ per successioni $\delta^{(n)}$ opposte)

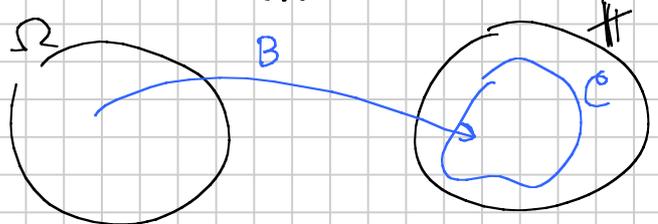
■ SPAZIO DI WIENER

è lo spazio delle funzioni continue con associata la misura di probabilità che "estende" traiettorie Browniane

(Ω, \mathcal{F}, P) B un BM

$$B: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^{\mathbb{R}_+} = \mathbb{X}$$

$B = (B_t)_{t \geq 0}$



$$B: \Omega \rightarrow \mathcal{C}$$

le σ -algebra da mettere su \mathcal{C} è quella "ereditata" da $\mathcal{G} = \mathcal{B}^{\otimes \mathbb{R}_+}$
 \rightarrow def la traccia di \mathcal{G} su \mathcal{C} è la σ -alg su \mathcal{C} :

$$\mathcal{H} := \{A \cap \mathcal{C} : A \in \mathcal{G}\}$$

la legge di B su $(\mathcal{C}, \mathcal{H})$ si chiama misura di Wiener

$$\nu = \mathcal{L}_B \quad \text{misura su } \mathcal{H}$$

$$(\Omega, \mathcal{F}, P) \xrightarrow{B} (\mathcal{C}, \mathcal{H}, \nu) \quad \leftarrow \text{spazio di Wiener}$$

l'identità: $\mathcal{C} \ni \cdot$ è un BM su $(\mathcal{C}, \mathcal{H}, \nu)$

$$\int_0^t X_s dB_s \quad \text{integrale di It\^o}$$

★ Se X è BV l'integrale si può definire tramite integrazione per parti

Anno scorso, ora 14: f continua e g BV

$$\int_a^b f(s) dg(s) \quad \text{è definito}$$

$$\int_a^b g(s) df(s) = f(b)g(b) - f(a)g(a) - \int_a^b f(s) dg(s)$$

$$\int_0^t B_s dB_s = ? \quad \text{non si può}$$

★ Per identificare la classe di processi X per cui definisco $\int_0^t X_s dB_s$ dobbiamo introdurre alcuni concetti:

▣ FILTRAZIONI E PROCESSI ADATTATI E PROG. MISURABILI

$$(\Omega, \mathcal{F}, P)$$

• Def una **filtrazione** è una famiglia di σ -algebre crescente
 $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ oppure $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$ $\mathcal{F}_i \subseteq \mathcal{F}_j \quad \forall i < j$

$$s < t \Rightarrow \mathcal{F}_s \subseteq \mathcal{F}_t$$

• Def Dato un processo $X = (X_t)_{t \geq 0}$ la sua **filtrazione naturale** è

$$\mathcal{F}_t := \sigma((X_s)_{s \leq t}) \quad \forall t \geq 0$$

★ L'idea intuitiva è che le σ -algebre rappresentano livelli di conoscenza: \mathcal{F} la conoscenza perfetta; \mathcal{F}_t la conoscenza fino al tempo t (di X , oppure della filtrazione)

• Def Un processo X è adattato alle filtrazioni $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ se

$$X_t \text{ è } \mathcal{F}_t\text{-misurabile} \quad \forall t \geq 0$$

★ Ogni processo è adattato alla propria filtrazione naturale e a tutte e sole quelle maggiori

$$X \text{ adattato a } (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0} \Leftrightarrow \mathcal{G}_t \subseteq \mathcal{F}_t \quad \forall t \geq 0$$

(dove \mathcal{G}_t è la filtri. nat. di X)

• Prop: (Ω, \mathcal{F}, P) B un BM, \mathcal{F}_t la filtri. nat

Allora $\forall s < t$ $B_t - B_s$ è indipendente da \mathcal{F}_s

Dim X indep da $\mathcal{G}_t \Leftrightarrow \sigma(X)$ indep da \mathcal{G}_t

$$\Leftrightarrow \forall A \in \sigma(X) \forall B \in \mathcal{G}_t, P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

$$\Leftrightarrow \forall \tilde{A} \in \mathcal{B} \forall B \in \mathcal{G}_t, P(\{X \in \tilde{A}\} \cap B) = P(X \in \tilde{A})P(B)$$

No

\mathcal{F}_s

$B_t - B_s$

vedi ora 17

$$B \in \mathcal{F}_s := \sigma((B_u)_{u \leq s}) \Rightarrow B = \{(B_{u_n})_{n \geq 1} \in \tilde{\mathcal{B}}\}$$

$$0 \leq u_n \leq s, n \geq 1 \quad \tilde{\mathcal{B}} \in \mathcal{B}^{\otimes \mathbb{N}}$$

$$P(B_t - B_s \in \tilde{A}, (B_{u_n})_{n \geq 1} \in \tilde{\mathcal{B}}) =$$

$$P(B_t - B_s \in \tilde{A}, (B_{u_n} - B_{u_{n-1}})_{n \geq 1} \in \tilde{\mathcal{B}}) = P(B_t - B_s \in \tilde{A})P(\dots) \quad \square$$

• BM rispetto a una filtrazione

Def $(\Omega, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, \mathcal{F}, P)$ si chiama spazio filtrato

Def Dato un BM B su uno spazio filtrato, B è un moto Browniano rispetto alla filtrazione se:

i. B è adattato

ii. $\forall s < t$ $B_t - B_s$ è indipendente da \mathcal{F}_s

★ La ii. impone che \mathcal{F}_t non sia "troppo" ricca rispetto a $\sigma((B_s)_{s \leq t})$

● Def Un processo X su uno spazio filtrato si dice progressivamente misurabile se

$$X \Big|_{\Omega \times [0, t]} \text{ è } \mathcal{F}_t \otimes \mathcal{B}[0, t] \text{-misurabile} \quad \forall t \geq 0$$

★ X adattato è una richiesta più debole:

$$X_t \text{ è } \mathcal{F}_t \text{-mis} \quad \forall t \geq 0$$

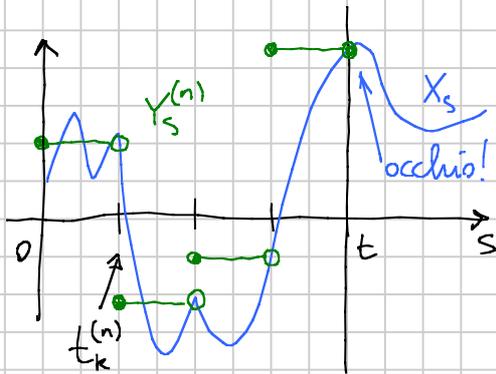
● Prop X processo su spazio filtrato

i. X progr. misurabile $\Rightarrow X$ adattato

ii. X adattato e ^{q.c.} continuo a destra (o a sinistra) $\Rightarrow X$ progr. misurabile e spazio completo

Dim i. (check)

ii. Fissiamo $t > 0$ (per $t=0$ è ovvio)



$n \geq 1$

$$0 = t_0^{(n)} < t_1^{(n)} < \dots < t_{2^n}^{(n)} = t \quad t_k^{(n)} := \frac{k}{2^n} t$$

$$Y_s^{(n)} := \begin{cases} X_{t_{k+1}^{(n)}} & \text{se } s \in [t_k^{(n)}, t_{k+1}^{(n)}) \\ X_t & s = t \end{cases}$$

ora 16

$$Y_s^{(n)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} X_s \quad \forall s \in [0, t] \quad \forall \omega \in \Omega$$

$$Y^{(n)} \text{ è } \mathcal{F}_t \otimes \mathcal{B}[0, t] \text{-misurabile}$$

$$\left. \begin{array}{l} Y_s^{(n)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} X_s \quad \forall s \in [0, t] \quad \forall \omega \in \Omega \\ Y^{(n)} \text{ è } \mathcal{F}_t \otimes \mathcal{B}[0, t] \text{-misurabile} \end{array} \right\} X \Big|_{\Omega \times [0, t]} \text{ è } \mathcal{F}_t \otimes \mathcal{B}[0, t] \text{-misurabile}$$

① Convergenza puntuale

$$s = t \quad Y_s^{(n)} = X_t \quad \forall n$$

$$s \in [0, t) \quad Y_s^{(n)} = X_{t_{k+1}^{(n)}} \quad \text{con } k: t_k^{(n)} \leq s < t_{k+1}^{(n)}$$

$$\Leftrightarrow \frac{k}{2^n} t \leq s < \frac{k+1}{2^n} t$$

$$s < t_{k+1}^{(n)} < s + 2^{-n} t \Rightarrow t_{k+1}^{(n)} \rightarrow s \quad X(\omega) \text{ è cont. a dx}$$

$$X_s(\omega) = \lim_{u \rightarrow s} X_u(\omega) = \lim_{n \rightarrow \infty} X_{t_{k+1}^{(n)}}(\omega) = \lim_{n \rightarrow \infty} Y_s^{(n)}(\omega)$$

↑
 $k = k(n)$

② Misurabilità di $Y^{(n)}$

$A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ $Y^{(n)}$ come mappa da $\Omega \times [0, t]$ in \mathbb{R}

$$(Y^{(n)})^{-1}(A) = \{(\omega, s) \in \Omega \times [0, t] : Y_s^{(n)}(\omega) \in A\}$$

$$= \{(\omega, s) : s = t \text{ e } X_t \in A \text{ oppure } X_{t_{k+1}^{(n)}}(\omega) \in A \text{ dove } k: s \in [t_k^{(n)}, t_{k+1}^{(n)})\}$$

$$= \{X_t \in A\} \times \{t\} \cup \bigcup_{k=0}^{2^n-1} \left[\{X_{t_{k+1}^{(n)}} \in A\} \times [t_k, t_{k+1}) \right] \in \mathcal{F}_t \otimes \mathcal{B}[0, t]$$

\uparrow \mathcal{F}_t \uparrow \mathcal{B} \uparrow $\mathcal{F}_{t_{k+1}} \subseteq \mathcal{F}_t$ \uparrow \mathcal{B}

③ Misurabilità di $X|_{\Omega \times [0, t]}$

$(Y^{(n)})_{n \geq 1}$ successione di funzioni misurabili $m(\Omega \times [0, t], \mathcal{F}_t \otimes \mathcal{B})$ P&L? ↓

$Y := \limsup_n Y^{(n)}$ è misurabile

$Y = X|_{\Omega \times [0, t]}$ sono uguali $\forall \omega : X(\omega)$ è cont. a dx e $\forall s \in [0, t]$

$\exists H \in \mathcal{F} : P(H) = 1$ e $X(\omega)$ cont. a dx $\forall \omega \in H$

$$\left(X|_{\Omega \times [0, t]} \right)^{-1}(A) = \left[Y^{-1}(A) \cap H \times [0, t] \right] \cup \left[\left(X|_{\Omega \times [0, t]} \right)^{-1}(A) \cap H^c \times [0, t] \right]$$

\uparrow $\mathcal{F}_t \otimes \mathcal{B}$ \uparrow $\mathcal{F}_t \otimes \mathcal{B}$ \uparrow $\mathcal{F}_t \otimes \mathcal{B}$

per completezza

(sistemato nell'audio a fine ss 17)

★ Per chiudere bene occorre fare una ipotesi aggiuntiva

- Def Uno spazio di prob. (Ω, \mathcal{F}, P) è **completo** se
 $\forall A \in \Omega : \exists H \in \mathcal{F}$ con $A \subseteq H$ e $P(H) = 0$ si ha $A \in \mathcal{F}$
- Def Uno spazio filtrato $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$ è **completo** se
 $\forall A \in \Omega : \exists H \in \mathcal{F}$ con $A \subseteq H$ e $P(H) = 0$ si ha $A \in \mathcal{F}_0$.

→ Conviene sempre supporre che gli spazi con cui lavoriamo siano completi e non costa niente farlo

- PROCESSI CHE SI INTEGRANO : PROG. MIS. E L^2
 $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$ B un BM rispetto a \mathcal{F}_t
 $0 \leq a < b$ fissati

$$M_{a,b}^2 := \{ \text{processi progr. misurabili} \} \cap L^2(\Omega \times [a,b], \mathcal{F} \otimes \mathcal{B}, P \times \mathcal{L})$$

$$I : M_{a,b}^2 \rightarrow L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$$

$$I(x) := \int_a^b X_s dB_s \quad \text{notazione}$$

$$\text{HW: } M_{a,b}^2 = L^2(\Omega \times [a,b]; \mathcal{G}; P \times \mathcal{L})$$

Per \mathcal{G} opportuna

★ Per costruire I lo definiremo prima sui processi semplici e poi si estende la definizione per densità

→ Occorre la speranza condizionale

La prossima volta ripasso di sp. condiz. e delle sue proprietà
(Capitolo 9 del Williams)

• Rifaccio $B_t - B_s$ indipendente da \mathcal{F}_s

$$\left. \begin{array}{l} \forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}) \\ \forall F \in \mathcal{F}_s \end{array} \right\} \left. \begin{array}{l} \{B_t - B_s \in A\} \\ F \end{array} \right\} P(\{B_t - B_s \in A\} \cap F) \stackrel{?}{=} P(B_t - B_s \in A)P(F)$$

$$\mathcal{F}_s = \sigma\left(\left(B_u\right)_{u \in [0, s]}\right)$$

$$X := (B_u)_{u \in [0, s]} : (\Omega; \mathcal{F}_s) \longrightarrow (\mathbb{R}^{[0, s]}; \mathcal{B}^{\otimes [0, s]})$$

$$F \in \mathcal{F}_s \quad F = X^{-1}(G) \quad G \in \mathcal{B}^{\otimes [0, s]}$$

G coinvolge una quantità numerabile di indici

$$G = \left\{ x \in \mathbb{R}^{[0, s]} : (x_{u_1}, x_{u_2}, \dots) \in \tilde{G} \right\} \quad \text{per } (u_i)_{i \geq 1} \quad u_i \in [0, s]$$

$$F = \left\{ \omega \in \Omega : (B_{u_1}, B_{u_2}, \dots) \in \tilde{G} \right\}$$

$$P(B_t - B_s \in A, (B_{u_1}, B_{u_2}, \dots) \in \tilde{G}) \quad u_i \text{ NON SONO NUMERATI IN ORDINE!}$$

No

Invece di " $\forall F \in \mathcal{F}_s$ " lavoro sugli insiemi cilindrici

★ L'indipendenza tra due σ -algebre si può verificare su generatori che siano π -system

Prop: $\mathcal{F} = \sigma(\mathcal{A}) \quad \mathcal{G} = \sigma(\mathcal{B}) \quad \mathcal{A}, \mathcal{B} \text{ } \pi\text{-system}$

$$\forall A \in \mathcal{A} \quad \forall B \in \mathcal{B} \quad P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

Allora \mathcal{F}, \mathcal{G} sono indipendenti

Dim $\forall A \in \mathcal{A}$

sono misure finite su \mathcal{G}

$$\mu(G) := P(A \cap G) \quad \left. \begin{array}{l} \text{coincidono su } \mathcal{B} \Rightarrow \\ \text{coincidono su } \mathcal{G} = \sigma(\mathcal{B}) \end{array} \right\}$$

$$\nu(G) := P(A)P(G)$$

$$\forall G \in \mathcal{G} \quad \left. \begin{array}{l} \tilde{\mu}(F) := P(F \cap G) \\ \tilde{\nu}(F) := P(F)P(G) \end{array} \right\} \text{sono misure su } \mathcal{F}$$

$$\left. \begin{array}{l} \tilde{\mu}(F) \\ \tilde{\nu}(F) \end{array} \right\} \text{che coincidono su } \mathcal{A} \quad \square$$

★ Nel caso dei vettori gaussiani indipendenza \Leftrightarrow correlazione

\Rightarrow banale \Leftarrow segue

\uparrow
Cov = 0

Prop: $Z = (X_1, X_2, \dots, X_n, Y_1, Y_2, \dots, Y_m)$ vettore gaussiano

$$X = (X_1, \dots, X_n) \quad Y = (Y_1, \dots, Y_m)$$

$$\text{Cov}(X_i; Y_j) = 0 \quad \forall i, j$$

Allora X, Y indipendenti

$$\text{Dim}: f_Z(x_1, \dots, x_n, y_1, \dots, y_m) = (2\pi)^{-\frac{m+n}{2}} (\det Q)^{-1/2} e^{-\frac{(\dots - \mu)^T Q^{-1} (\dots - \mu)}{2}}$$

$$i = 1, \dots, n \quad j = n+1, \dots, n+m \quad Q_{ij} = \text{Cov}(X_i, Y_{j-n}) = 0$$

Q è a blocchi

$$\begin{pmatrix} \text{cov } X & 0 \\ 0 & \text{cov } Y \end{pmatrix}$$

quindi f_Z si fattorizza e perciò anche la sua legge

$$f_Z(x_1, \dots, y_1, \dots) = f_X(x) f_Y(y)$$

$$\mathcal{L}_Z = \mathcal{L}_X \otimes \mathcal{L}_Y$$

$$\begin{aligned} P(X \in A, Y \in B) &= P(Z = (X, Y) \in A \times B) = \int_Z (A \times B) \\ &= \mathcal{L}_X(A) \mathcal{L}_Y(B) = P(X \in A) P(Y \in B) \quad \square \end{aligned}$$

★ fono a $B_t - B_s$ indipendente da \mathcal{F}_s

$$\forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$$

$$\forall n \geq 1 \quad \forall C \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n) \quad \forall u_1, u_2, \dots, u_n \in [0, s]$$

$B_t - B_s$ è indipendente da $(B_{u_1}, \dots, B_{u_n})$, infatti:

$$\text{Cov}(B_t - B_s; B_{u_j}) = \text{Cov}(B_t; B_{u_j}) - \text{Cov}(B_s; B_{u_j}) = t u_j - s u_j = u_j - u_j = 0$$

$\forall j = 1, \dots, n$

$$P(B_t - B_s \in A, (B_{u_1}, \dots, B_{u_n}) \in C) = P(B_t - B_s \in A) P((B_{u_1}, \dots, B_{u_n}) \in C)$$

SPERANZA CONDIZIONALE

Def: (Ω, \mathcal{F}, P) , $X \in L^1(\Omega) = L^1(\Omega, \mathcal{F}, P)$ ovvero $E(|X|) < \infty$

\mathcal{G} sotto- σ -algebra di \mathcal{F}

Allora diciamo che Y è una versione della speranza condizionale di X rispetto a \mathcal{G} e scriviamo

$$Y = E(X | \mathcal{G}) \text{ q.c.}$$

se i. $Y \in L^1(\Omega, \mathcal{G}, P)$ in particolare $\sigma(Y) \subseteq \mathcal{G}$

$$\text{ii. } \forall G \in \mathcal{G} \quad E(X; G) = E(Y; G)$$

★ Not $E(X; G) = \int_G X dP = E(X \mathbb{1}_G)$

v.a. evento

$$E(X | G) := \int_{\Omega} X dP(\cdot | G) = \frac{E(X; G)}{P(G)}$$

media di X condizionata a G

$E(X; G)$ media di X su G

$E(X | \mathcal{G})$ speranza condizionale

★ Definita a meno di "versioni", quindi $E(X | \mathcal{G})$ è una classe di equivalenza di variabili aleatorie

★ Not X, Y due v.a. $X \in L^1$

$$E(X | Y) := E(X | \sigma(Y))$$

→ Lemma di Doob: se $Z = E(X | Y)$ q.c.

allora Z è $\sigma(Y)$ -mis $\Rightarrow Z = \varphi(Y)$ q.c.

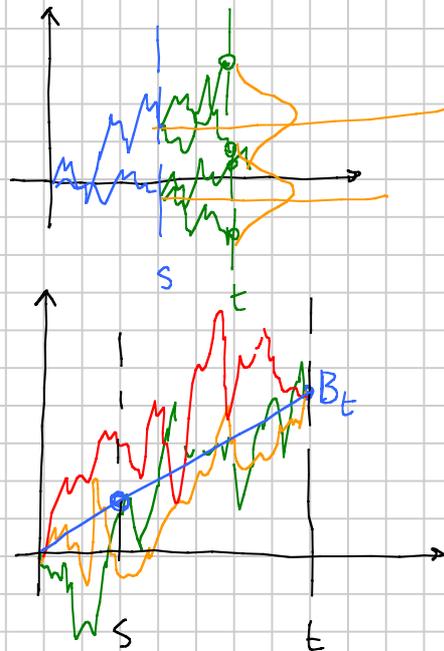
per una qualche funzione $\varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ deterministica

$$\exists \varphi: E(X | Y) = \varphi(Y) \text{ q.c.}$$

• Esempi

→ B un BM $s < t$

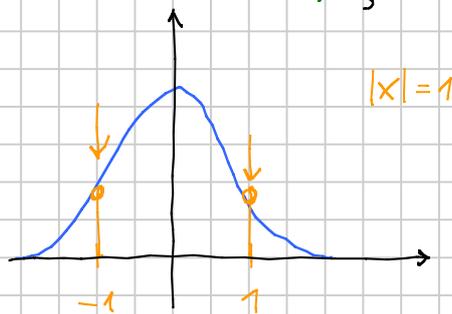
$$E(B_t | B_s) = B_s \text{ q.c.}$$



$$E(B_s | B_t) = \frac{s}{t} B_t \text{ q.c.}$$

→ $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$

$$E(X | |X|) = 0$$



★ Nella definizione i. può essere sostituito da

ii'. Y è \mathcal{G}_t -misurabile

ora 20

Dim devo far vedere che $X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P)$ + i. + ii. \Rightarrow i.
 ovvero che $Y \in L^1$

$$\begin{aligned} E|Y| &= E(Y; Y \geq 0) - E(Y; Y < 0) \\ &\stackrel{\text{ii.}}{=} E(X; Y \geq 0) - E(X; Y < 0) \leq 2E|X| \end{aligned}$$

▣ PROPRIETÀ (WILLIAMS CAP 9)

(a) $E(E(X | \mathcal{G}_t)) = E(X)$

Dim ii. con $G = \Omega \in \mathcal{G}$ $E(X) = E(X; \Omega) = E(E(X | \mathcal{G}_t); \Omega) = E(E(X | \mathcal{G}_t))$

(b) $X \in L^1(\Omega, \mathcal{G}_t, P) \Rightarrow X = E(X | \mathcal{G}_t)$ q.c.
 per definizione

(c) LINEARITÀ: $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ $X, Y \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P)$ $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ σ -alg
 \tilde{X}, \tilde{Y} versioni di $E(X|\mathcal{G})$ e $E(Y|\mathcal{G})$

Allora $\alpha\tilde{X} + \beta\tilde{Y}$ è una versione di $E(\alpha X + \beta Y|\mathcal{G})$

(enunciato modificato su 21)

Dim i. $\tilde{X}, \tilde{Y} \in L^1(\Omega, \mathcal{G}, P)$ che è uno spazio vettoriale $\rightarrow ok$

ii. $\forall G \in \mathcal{G} \quad E(S \mathbb{1}_G) = \alpha E(\tilde{X} \mathbb{1}_G) + \beta E(\tilde{Y} \mathbb{1}_G)$
 $= \alpha E(X \mathbb{1}_G) + \beta E(Y \mathbb{1}_G) = E((\alpha X + \beta Y) \mathbb{1}_G)$

lin. di E

(d) POSITIVITÀ: sia $X \geq 0$ q.c.; sia Y una versione di $E(X|\mathcal{G})$

Allora $Y \geq 0$ q.c.

(enunciato modificato su 21)

Dim $\varepsilon > 0 \quad \{Y \leq -\varepsilon\} \in \mathcal{G}$

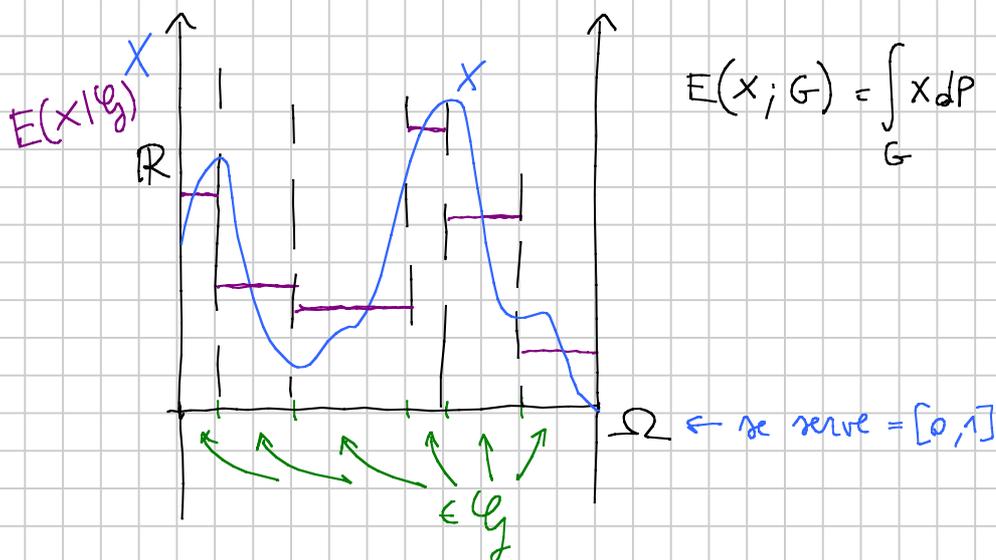
$0 \leq E(X; Y \leq -\varepsilon) \stackrel{ii.}{=} E(Y; Y \leq -\varepsilon) = \int_{Y \leq -\varepsilon} Y dP \leq -\varepsilon \int_{Y \leq -\varepsilon} dP = -\varepsilon P(Y \leq -\varepsilon)$

$\Rightarrow P(Y \leq -\varepsilon) = 0 \quad \forall \varepsilon > 0$

faccio l'intersezione per $\varepsilon = 1, \frac{1}{2}, \frac{1}{3}, \dots$

$P(Y < 0) = 0$

HW: perché è sparito l'uguale?



PROPRIETA' SPERANZA CONDIZIONALE (CONTINUA)

(e) Convergenza monotona condizionale (cMON)

$$(X_n)_{n \geq 1} \quad X_n \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad X_n \geq 0 \text{ g.c.} \quad X_n \leq X_{n+1} \quad \forall n$$

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{g.c. } L^1} X := \sup_j X_j \quad Y_n = E(X_n | \mathcal{G}) \text{ g.c. } \forall n$$

Allora $Y_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{g.c. } L^1} Y := \sup_j Y_j$ e $Y = E(X | \mathcal{G})$ g.c.

(enunciato modificato ora 21)

Dim $Y_{n+1} - Y_n = E(X_{n+1} - X_n | \mathcal{G}) \geq 0$ g.c. $\Rightarrow Y_n \uparrow Y := \sup_j Y_j$

↑ (c)
↑ ≥ 0 g.c.
↑ (d)

devo dimostrare che $Y = E(X | \mathcal{G})$ g.c.

i. Y è \mathcal{G} -misurabile per costruzione (che sia L^1 seguirà)

ii. $\forall G \in \mathcal{G} \quad E(X; G) \stackrel{?}{=} E(Y; G)$

$0 \leq Y_n \uparrow Y$ il limite è g.c. e in L^1

$0 \leq Y_n \uparrow G \uparrow Y \uparrow G$ per il limite L^1 } ottengo

$0 \leq X_n \uparrow G \uparrow X \uparrow G$ per il limite L^1 }

$$\int_{\Omega} Y \uparrow G dP = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} Y_n \uparrow G dP = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} X_n \uparrow G dP = \int_{\Omega} X \uparrow G dP \quad \square$$

(f) Lemma di Fatou condizionale

$$(X_n)_{n \geq 1} \quad X_n \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad X_n \geq 0 \quad \forall n$$

$$E\left(\liminf_n X_n | \mathcal{G}\right) \leq \liminf_n E(X_n | \mathcal{G}) \quad \text{g.c.}$$

HW: Dim

(g) Convergenza dominata condizionale

$$(X_n)_{n \geq 1} \quad X_n \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad |X_n| \leq V \text{ q.c.} \quad V \in L^1 \quad \forall n$$

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} X$$

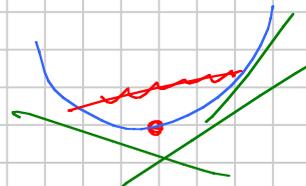
$$\text{Allora} \quad E(X_n | \mathcal{G}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} E(X | \mathcal{G})$$

HW: Dim

(h) Disuguaglianza di Jensen condizionale

$\varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ convessa

$$X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad \varphi(X) \in L^1$$



$$\text{Allora} \quad \varphi(E(X | \mathcal{G})) \leq E(\varphi(X) | \mathcal{G}) \text{ q.c.}$$

$$\text{Dim:} \quad L := \{(a, b) \in \mathbb{R}^2 : a + bX \leq \varphi(X) \forall X \in \mathbb{R}\}$$

$$\text{fatto:} \quad \boxed{\varphi(x) = \sup_{(a,b) \in L} (a + bx) \quad \forall x}$$

più precisamente:

$$\boxed{\exists (a_n, b_n) \in L : \forall x \in \mathbb{R} \quad a_n + b_n x \rightarrow \varphi(x)}$$

$$a_n + b_n E(X | \mathcal{G}) \stackrel{(c)}{=} E(a_n + b_n X | \mathcal{G}) \stackrel{(d)}{\leq} E(\varphi(X) | \mathcal{G}) \text{ q.c.}$$

facciamo il \sup_n

$$\boxed{\varphi(E(X | \mathcal{G})) \leq E(\varphi(X) | \mathcal{G}) \text{ q.c.}}$$

(i) Proprietà torre

$$X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P)$$

$\mathcal{H} \subseteq \mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ σ -algebrae

$$E(E(X | \mathcal{G}) | \mathcal{H}) = E(X | \mathcal{H}) \text{ q.c.}$$

$$\text{Dim} \quad Y = E(X | \mathcal{G}) \text{ q.c.} \quad Y \in L^1(\Omega, \mathcal{G}, P) \quad Z = E(Y | \mathcal{H}) \text{ q.c.}$$

i. $Z \in L^1(\Omega, \mathcal{H}, P)$ per costruzione

$$ii. \forall H \in \mathcal{H} \quad E(X; H) \stackrel{?}{=} E(Z; H)$$

$$E(Z; H) = E(Y; H) = E(X; H) \quad \square$$

$$\begin{aligned} H \in \mathcal{H} &\subseteq \mathcal{G} \\ H &\in \mathcal{G} \end{aligned}$$

(j) Portar fuori ciò che è già misurabile

$X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P)$ $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ σ -alg. Z \mathcal{G} -misurabile
 $ZX \in L^1$ (oppure $Z E(X|\mathcal{G}) \in L^1$). Allora:

$$E(ZX|\mathcal{G}) = Z E(X|\mathcal{G}) \text{ q.c.}$$

Dim $Y = E(X|\mathcal{G})$ q.c.

Voglio dimostrare che ZY è una versione di $E(ZX|\mathcal{G})$

i. ZY è \mathcal{G} -misurabile per costruzione

$$ii. \forall G \in \mathcal{G} \quad E(ZY; G) \stackrel{?}{=} E(ZX; G)$$

$$E(Z \mathbb{1}_G Y) = E(Z \mathbb{1}_G X)$$

segue dal claim \uparrow con $W = Z \mathbb{1}_G$

ii.++ claim: $Y = E(X|\mathcal{G})$ q.c. W \mathcal{G} -misurabile,
 $WX \in L^1$ (oppure $WY \in L^1$), allora

$$E(WX) = E(WY)$$

Dim claim: uso la standard machine

ord 20

a) $W = \mathbb{1}_G$ $G \in \mathcal{G}$ (ok) per ii.

b) $W = \sum_{n=1}^N \alpha_n \mathbb{1}_{G_n}$ $G_n \in \mathcal{G}$ $\alpha_n \in \mathbb{R}$ (ok) per linearità

c) $W \geq 0$ \mathcal{G} -misurabile $\exists (W_n)_{n \geq 1}$ t.c.

$W_n \geq 0$ semplice (tipo b)) $W_n \uparrow W$ q.c.

$$X = X^+ - X^- \quad W_n X^\pm \geq 0 \quad W_n X^\pm \uparrow W X^\pm \text{ g.c.}$$

$$E(W_n X^\pm) \uparrow E(W X^\pm) \leftarrow \text{questo è finito}$$

$$\begin{array}{c} \parallel \\ E(W_n Y^\pm) \uparrow E(W Y^\pm) \leftarrow (\text{oppure questo è finito}) \end{array}$$

$$\text{def } Y^\pm = E(X^\pm | \mathcal{G}_y) \text{ g.c.}$$

$$Y^\pm \geq 0 \text{ g.c. per (d)}$$

$$Y^+ - Y^- = E(X^+ - X^- | \mathcal{G}_y) \text{ g.c. per (c)}$$

$$\stackrel{!}{=} E(X | \mathcal{G}_y) = Y \text{ g.c.}$$

Y^\pm sono la parte posi e nega di Y g.c.

$$E(W X^\pm) = E(W Y^\pm) \Rightarrow E(W X) = E(W Y)$$

d) W \mathcal{G}_y -misurabile

$$W = W^+ - W^- \quad \text{finisco per linearità} \quad \square$$

(k) Indipendenza

$$X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad \mathcal{G}_y \subseteq \mathcal{F} \text{ } \sigma\text{-alg} \quad \mathcal{G}_y, X \text{ indep.}$$

$$E(X | \mathcal{G}_y) = E(X) \text{ g.c.}$$

Dim i. le costanti stanno in $L^1(\Omega, \mathcal{G}_y, P)$

$$\text{ii. } \forall G \in \mathcal{G}_y \quad E(X; G) = E(E(X); G) = E(X)P(G)$$

X e \mathcal{G}_y sono v.v.a.a. indipendenti, quindi (HW)

$$E(X \mathbb{1}_G) = E(X)E(\mathbb{1}_G) = E(X)P(G) \quad \square$$

$$(k^{++}) X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad \mathcal{G}_y \subseteq \mathcal{F} \text{ } \sigma\text{-alg} \quad \mathcal{H} \subseteq \mathcal{F} \text{ } \sigma\text{-alg.}$$

\mathcal{H} indipendente da $\sigma(\mathcal{G}_y, \sigma(X))$, allora

$$E(X | \mathcal{G}_y, \mathcal{H}) := E(X | \sigma(\mathcal{G}_y, \mathcal{H})) = E(X | \mathcal{G}_y) \text{ g.c.}$$

◆ Altre due proprietà nell'ora 25: la prossima volta anticipare!

$$l) X_n \xrightarrow{L^p} X \quad p \geq 1 \Rightarrow E(X_n | \mathcal{G}_y) \xrightarrow{L^p} E(X | \mathcal{G}_y)$$

$$m) \int_a^b \cdot ds \text{ e } E(\cdot | \mathcal{G}_y) \text{ commutano}$$

■ ESISTENZA E UNICITÀ DELLA SPERANZA CONDIZIONALE

- Unicità : se Y e Z sono versioni di $E(X|\mathcal{G}_t)$
Allora $Y=Z$ q.c.

Dim $Y-Z$ è una versione di $E(0|\mathcal{G}_t)$ per (c)
 $0 \geq 0$ e $0 \leq 0$ quindi per (d)
 $Y-Z \geq 0$ q.c. e $Y-Z \leq 0$ q.c. $\Rightarrow Y=Z$ q.c.

- Esistenza :

a) Normalmente si deduce dal thm di Radon-Nicodym

(Ω, \mathcal{F}) μ, ν due misure

$$\mu \ll \nu \quad (\nu(A)=0 \Rightarrow \mu(A)=0)$$

$$\Rightarrow \exists f \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, \nu) \quad f = \frac{d\mu}{d\nu} : \forall A \in \mathcal{F} \quad \mu(A) = \int_A f d\nu$$

$$X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad X = X^+ - X^- \quad X^\pm \geq 0 \text{ q.c.}$$

due misure : P e $\mu^\pm : G \mapsto \mu^\pm(G) := \int X^\pm dP$

sono misure su $L^1(\Omega, \mathcal{G}, P)$ e $\mu^\pm \ll P$ G

$$\text{quindi } \exists f^\pm \in L^1(\Omega, \mathcal{G}, P) : \mu^\pm(G) = \int_G f^\pm dP = E(f^\pm; G) \\ E(X^\pm; G)$$

b) Altrimenti si fa in due step:

- 1) $X \in L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ per proiezione ortogonale
- 2) $X \in L^1$ per densità

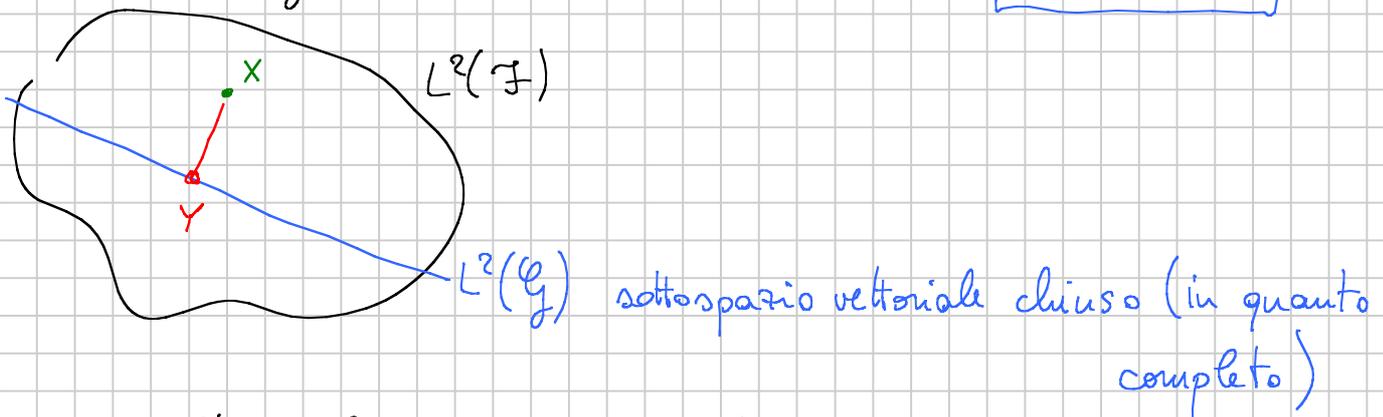
Esistenza speranza condizionale (senza Radon-Nykodim)

$X \in L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ spazio di Hilbert

$X, Y \in L^2 \quad \langle X, Y \rangle_{L^2} = \mathbb{E}(XY)$
 $\in L^1$ per Cauchy-Schwarz

$\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ sotto σ -alg.

Y è una versione di $E(X|\mathcal{G})$ se $Y \in L^2(\Omega, \mathcal{G}, P)$
 e $\forall G \in \mathcal{G} \quad E(X; G) = E(Y; G)$ ovvero $\langle X - Y; \mathbb{1}_G \rangle = 0$



Y risulterà la proiezz. ortogonale

Dim Sia $h := \inf \{ \|Z - X\|^2 : Z \in L^2(\mathcal{G}) \} \geq 0$

$\exists (Y_n)_{n \geq 1} \quad Y_n \in L^2(\mathcal{G}) : \|Y_n - X\| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} h$
 dimostro che è di Cauchy

$\|u - v\|^2 + \|u + v\|^2 = 2\|u\|^2 + 2\|v\|^2$

$\|Y_m - Y_n\|^2 = \|(Y_m - X) - (Y_n - X)\|^2$

$= 2\|Y_m - X\|^2 + 2\|Y_n - X\|^2 - \|Y_m + Y_n - 2X\|^2$

$= 2\|Y_m - X\|^2 + 2\|Y_n - X\|^2 - 4\|\frac{1}{2}Y_m + \frac{1}{2}Y_n - X\|^2 \leq 4\varepsilon$



Allora $Y_n \rightarrow Y \in L^2(\mathcal{G})$. Devo verificare che $\langle X - Y, \mathbb{1}_G \rangle = 0$

$$h \leq \|X - Y + \lambda \Pi_G\|^2 = \|X - Y\|^2 + \lambda^2 \underbrace{\|\Pi_G\|^2}_{P(G)} + 2\lambda \langle X - Y; \Pi_G \rangle$$

(check)

se $\langle X - Y; \Pi_G \rangle \neq 0$ potrei trovare λ con $|\lambda|$ piccolo t.c. questa espressione < 0

Step 2) $X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P)$ a meno di $X = X^+ - X^-$ posso limitarmi al caso $X \geq 0$ q.c.

$$(X_n)_{n \geq 1} \in L^2(\mathcal{F}) \quad X_n := n \wedge X \quad X_n \xrightarrow{L^1, q.c.} X$$

Sia $Y_n = E(X_n | \mathcal{G})$ q.c. (per lo step 1)

Allora $Y_n \uparrow Y := \sup_n Y_n$ e $Y = E(X | \mathcal{G})$ (per cMon)

INTEGRALE STOCASTICO

$(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$ $(B_t)_{t \geq 0}$ BM rispetto a \mathcal{F}_t

o $a < b$ fissati

$$I(X) = \int_a^b X_s dB_s \in L^2(\Omega) \quad \forall X \in M_{a,b}^2$$

$M_{a,b}^2$: processi progressivamente misurabili che sono $L^2(\Omega \times [a,b])$

$$= L^2(\Omega \times [a,b]; \mathcal{A}; P \otimes \text{Leb})$$

↑ σ -alg misteriosa

I sarà un operatore lineare tra $M_{a,b}^2$ e $L^2(\Omega)$

sarà inoltre una isometria (e quindi limitato/continuo)

$$\|I(X)\|_{L^2(\Omega)} = \|X\|_{M_{a,b}^2} \quad \text{isometria di } I_{\mathcal{H}_0}$$

N.B. $M_{a,b}^2$ è completo rispetto alla norma che eredita da L^2

$$\|X\|_{M_{a,b}^2}^2 := E \int_a^b X_t^2 dt$$

• Come si definisce

$S_{a,b}^2 \subseteq M_{a,b}^2$ processi semplici $\rightarrow I : S_{a,b}^2 \rightarrow L^2(\Omega)$
in modo ovvio

$S_{a,b}^2$ denso in $M_{a,b}^2$ quindi I definito su $M_{a,b}^2$ per densità

• Def $X = (X_t)_{t \in [a,b]}$ si dice semplice se esistono:

i. $\delta \in \Delta_{[a,b]}$ $a = \delta_0 < \delta_1 < \dots < \delta_{N_\delta} = b$

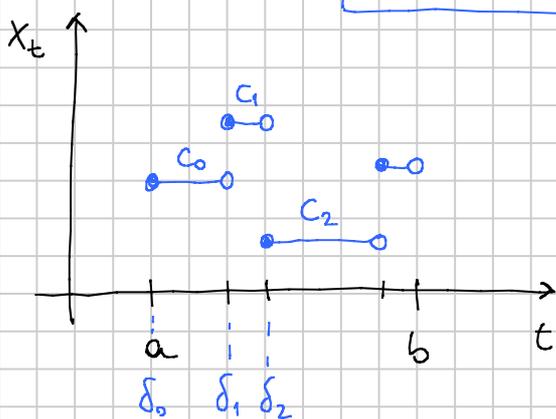
ii. $(C_i)_{i=0,1,\dots,N_\delta-1}$ $C_i \in L^2(\Omega; \mathcal{F}_{\delta_i})$

Tali che:

$$X_t(\omega) = \sum_{i=1}^{N_\delta} C_{i-1}(\omega) \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(t)$$

funzione costante a tratti con tempi

DETERMINISTICI



$\forall t \in [a,b]$ sia $j : t \in [\delta_{j-1}, \delta_j)$

allora $X_t = C_{j-1}$ q.c. $\mathcal{F}_{\delta_{j-1}} \subseteq \mathcal{F}_t$

X_t è $\mathcal{F}_{\delta_{j-1}}$ -misurabile

e quindi \mathcal{F}_t misurabile

\rightarrow Ho dimostrato che X è adattato; siccome è anche cont. a DX è progressivamente misurabile

\rightarrow Calcolo $\|X\|_{M^2}^2$

$$\begin{aligned} E \int_a^b \left[\sum_{i=1}^{N_\delta} C_{i-1} \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(t) \right]^2 dt &= E \int_a^b \sum_{i=1}^{N_\delta} C_{i-1}^2 \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(t) dt \\ &= E \sum_{i=1}^{N_\delta} C_{i-1}^2 (\delta_i - \delta_{i-1}) = \sum_{i=1}^{N_\delta} (\delta_i - \delta_{i-1}) E(C_{i-1}^2) < \infty \end{aligned}$$

\uparrow
 $L^2(\Omega)$

* Ho verificato che $S_{a,b}^2 \subseteq M_{a,b}^2$

Definisco I su $S_{a,b}^2$

$$X \in S_{a,b}^2 \quad X = \sum_{i=1}^{N_s} c_{i-1} \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(t) \quad c_i \in L^2(\mathcal{F}_{\delta_i})$$

$$I(X) := \sum_{i=1}^{N_s} c_{i-1} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})$$

* vediamo perché

$$I(X) = \int_a^b X_t dB_t = \int_a^b \sum_{i=1}^{N_s} c_{i-1} \mathbb{1}_{[\dots)}(t) dB_t \stackrel{\text{scritto}}{=} \sum_i c_{i-1} \int_{\delta_{i-1}}^{\delta_i} dB_t \stackrel{\text{scritto}}{=} \sum_i c_{i-1} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})$$

* va verificata la buona definizione

(check)

* I è lineare su $S_{a,b}^2$

(check)

* Isometria di Itô su $S_{a,b}^2$

$$X \in S_{a,b}^2 \Rightarrow \|I(X)\|_{L^2} = \|X\|_{M^2}$$

Dim $X = \sum_{i=1}^N c_{i-1} \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}$

$$\|I(X)\|_{L^2}^2 = E[I(X)^2] = E\left[\left(\sum_{i=1}^N c_{i-1} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})\right)^2\right] = E\left[\sum_{i=1}^N c_{i-1} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) \sum_{j=1}^N c_{j-1} (B_{\delta_j} - B_{\delta_{j-1}})\right]$$

a) $E(E(X|g)) = E(X)$

$$= \sum_{i,j} E\left[c_{i-1} c_{j-1} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) (B_{\delta_j} - B_{\delta_{j-1}})\right]$$

$$= \sum_i E\left[c_{i-1}^2 (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2\right] + 2 \sum_{i < j} E\left[c_{i-1} c_{j-1} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) (B_{\delta_j} - B_{\delta_{j-1}})\right]$$

$$= \sum_i E\left[E\left(c_{i-1}^2 (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 \mid \mathcal{F}_{\delta_{i-1}}\right)\right] + 2 \sum_{i < j} E\left[E\left(c_{i-1} c_{j-1} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) (B_{\delta_j} - B_{\delta_{j-1}}) \mid \mathcal{F}_{\delta_{j-1}}\right)\right]$$

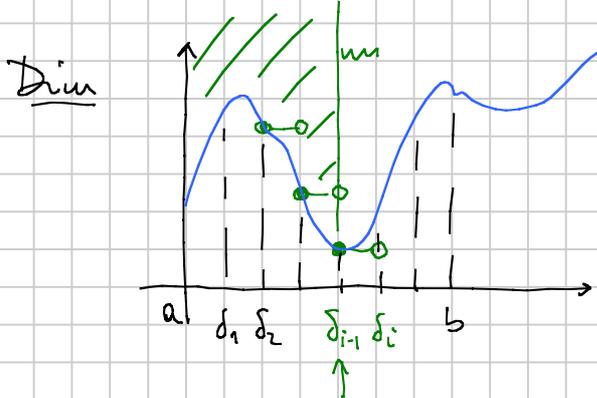
$$= \sum_i E\left[c_{i-1}^2 E\left((B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 \mid \mathcal{F}_{\delta_{i-1}}\right)\right] + 2 \sum_{i < j} E\left[c_{i-1} c_{j-1} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) E\left(B_{\delta_j} - B_{\delta_{j-1}} \mid \mathcal{F}_{\delta_{j-1}}\right)\right]$$

indip uso k)

uso k) indep

S_{ab}^2 denso in M_{ab}^2

Thm: $X \in M_{a,b}^2 \exists (X^{(n)})_{n \geq 1} X^{(n)} \in S_{a,b}^2 : X^{(n)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{M^2} X$



$$X_t^{(n)} = \sum_{i=1}^N c_{i-1}^{(n)} \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}^{(n)}, \delta_i^{(n)}]}(t)$$

$$c_{i-1}^{(n)} \in L^2(\mathbb{F}_{\delta_{i-1}^{(n)}})$$

Con questa definizione non si arriva molto avanti perché le traiettorie non le supponiamo continue

Definizione vera di $X^{(n)}$: $c_{i-1}^{(n)} = \frac{1}{\delta_{i-1}^{(n)} - \delta_{i-2}^{(n)}} \int_{\delta_{i-2}^{(n)}}^{\delta_{i-1}^{(n)}} X_t dt$

$\forall \delta \in \Delta_{[a,b]} \pi_\delta : L^2(a,b) \rightarrow$ costanti a tratti

$$\pi_\delta f := \sum_{i=2}^{N_\delta} c_{i-1}^f \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i]}$$

$$c_i^f = \frac{1}{\delta_i - \delta_{i-1}} \int_{\delta_{i-1}}^{\delta_i} f(s) ds$$

$(\pi_\delta f)_{\delta \in \Delta_{[a,b]}}$ è denso in $L^2(a,b)$

Ovvero $\forall \epsilon > 0 \exists \delta \in \Delta_{[a,b]} : \|\pi_\delta f - f\|_{L^2(a,b)} \leq \epsilon$

Notazione $\|\cdot\|_* = \|\cdot\|_{L^2(a,b)}$

2) Supponi f continua

sia $\delta^{(n)}$ una successione con $|\delta^{(n)}| \rightarrow 0$

$$\forall t \in [a,b] \left| \pi_{\delta^{(n)}} f(t) - f(t) \right| = \left| c_{i-1}^f - f(t) \right| = \left| \frac{1}{\delta_{i-1} - \delta_{i-2}} \int_{\delta_{i-2}}^{\delta_{i-1}} f(s) ds - f(t) \right| = (*)$$

$t \in [\delta_{i-1}^{(n)}, \delta_i^{(n)})$

f uniformemente continua :

$$\forall \varepsilon > 0 \exists \eta > 0 : |s-t| < \eta \Rightarrow |f(s) - f(t)| < \varepsilon$$

$$(*) \leq \frac{1}{\delta_{i-1} - \delta_{i-2}} \int_{\delta_{i-2}}^{\delta_{i-1}} |f(s) - f(t)| ds \leq \varepsilon$$

Se $|\delta^{(n)}| < \frac{\eta}{2}$ allora $|s-t| < \eta$

Ho dimostrato che $\pi_{\delta^{(n)}} f \rightarrow f$ puntualmente

Per dimostrare che $\pi_{\delta^{(n)}} f \xrightarrow{L^2} f$ uso (DOM)

$$|(\pi_{\delta} f)(t)| \leq \max_i |c_i^f| \leq \max_s |f(s)| \in L^2$$

fine a)

b) $f \in L^2(a,b)$ le funz. continue sono dense in $L^2(a,b)$

$$\|\pi_{\delta} f - f\|_* \leq \|\pi_{\delta} f - \pi_{\delta} g\|_* + \|\pi_{\delta} g - g\|_* + \|g - f\|_*$$

piccolo per a)

piccolo

g continua che approssima f in $L^2(a,b)$

$$\|\pi_{\delta} f - \pi_{\delta} g\|_* = \|\pi_{\delta}(f-g)\|_* \leq \|\pi_{\delta}\| \cdot \|f-g\|_*$$

π_{δ} lineare

π_{δ} continuo

i. π_{δ} lineare $\alpha, \beta \in \mathbb{R} \quad f, g \in L^2(a,b)$

$$\pi_{\delta}(\alpha f + \beta g) = \sum_{i=2}^N c_{i-1}^{\alpha f + \beta g} \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)} = \alpha \pi_{\delta} f + \beta \pi_{\delta} g$$

$$c_i^{\alpha f + \beta g} = \frac{1}{\delta_i - \delta_{i-1}} \int_{\delta_{i-1}}^{\delta_i} (\alpha f + \beta g) ds = \alpha c_i^f + \beta c_i^g$$

ii. π_{δ} continuo

$$\|\pi_{\delta} f\|_*^2 := \int_a^b [\pi_{\delta} f(t)]^2 dt = \sum_{i=2}^N (c_{i-1}^f)^2 \int_a^b \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(t) dt$$

$$(c_{i-1}^f)^2 = \left(\frac{1}{\delta_{i-1} - \delta_{i-2}} \int_{\delta_{i-2}}^{\delta_{i-1}} f(s) ds \right)^2 =: (E^{i-1} f)^2 \leq E^{i-1} f^2 = \frac{1}{\delta_{i-1} - \delta_{i-2}} \int_{\delta_{i-2}}^{\delta_{i-1}} f^2(s) ds$$

$$\leq \sum_{i=2}^N \frac{\delta_i - \delta_{i-1}}{\delta_{i-1} - \delta_{i-2}} \int_{\delta_{i-2}}^{\delta_{i-1}} f^2(s) ds \leq K_\delta \int_a^b f^2(s) ds = K_\delta \|f\|_*^2$$

dove ho posto $K_\delta := \max_{i=2, \dots, N} \frac{\delta_i - \delta_{i-1}}{\delta_{i-1} - \delta_{i-2}}$

→ chiudo b)

$$\forall \varepsilon > 0 \quad g \in \mathcal{C}(a, b) : \|g - f\|_* \leq \frac{\varepsilon}{3}$$

$$\delta \in \Delta_{[a, b]} : K_\delta = 1, \quad \|\pi_\delta g - g\|_* \leq \frac{\varepsilon}{3}$$

$$\text{Allora } \|\pi_\delta f - f\|_* \leq K_\delta \|f - g\|_* + \|\pi_\delta g - g\|_* + \|g - f\|_* \leq \varepsilon$$

fine b), fine •

ora 24

• Parte finale

$$X \in M_{a, b}^2 \quad \delta \in \Delta_{[a, b]} \quad (\pi_\delta X)_t(\omega) := \begin{cases} (\pi_\delta X(\omega))_t & X(\omega) \in L^2(a, b) \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

approssimo X traiettoria per traiettoria

i. $\pi_\delta X \in S_{a, b}^2$ (check)

ii. $\delta^{(n)} \in \Delta_{[a, b]} : |\delta^{(n)}| \rightarrow 0 \quad K_{\delta^{(n)}} = 1$

$$X^{(n)} := \pi_{\delta^{(n)}} X$$

$$X^{(n)}(\omega) = \pi_{\delta^{(n)}}(X(\omega)) \quad \text{q.c.}$$

$$\|X\|_{M^2}^2 = E \int_a^b X_t^2 dt = E \|X\|_*^2 < \infty \Rightarrow \|X(\omega)\|_* < \infty \text{ q.c.}$$

$$\pi_{\delta^{(n)}}(X(\omega)) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2(a, b)} X(\omega) \quad \text{q.o. - } \omega$$

$$\int_a^b (X_t^{(n)}(\omega) - X_t(\omega))^2 dt \longrightarrow 0 \text{ q.o. } \omega$$

$$\|X^{(n)} - X\|_* \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} 0$$

Vogliamo mostrare che c'è convergenza in $L^2(\Omega)$, quindi serve (DOM)

$$\|X^{(n)} - X\|_* \leq \|X^{(n)}\|_* + \|X\|_* = \|\pi_{\mathcal{F}^{(n)}}(X(\omega))\|_* + \|X(\omega)\|_*$$

$$\leq 1 \cdot \|X(\omega)\|_* + \|X(\omega)\|_* = 2 \|X(\omega)\|_* \in L^2(\Omega)$$

$$E[\|X(\omega)\|_*^2] = \|X\|_{M^2}^2$$

□

PROPRIETÀ DI I SU $M_{a,b}^2$

LINEARITÀ DI I

$$X, Y \in M_{a,b}^2, \alpha, \beta \in \mathbb{R}$$

$$I(\alpha X + \beta Y) = ?$$

riano $(X^{(n)}, Y^{(n)})_{n \geq 1}$ $X^{(n)}, Y^{(n)} \in S_{a,b}^2$ tali che:

$$X^{(n)} \xrightarrow{M^2} X \Rightarrow I(X^{(n)}) \xrightarrow{L^2} I(X)$$

$$Y^{(n)} \xrightarrow{M^2} Y \Rightarrow I(Y^{(n)}) \xrightarrow{L^2} I(Y)$$

allora:

$$S_{a,b}^2 \ni \alpha X^{(n)} + \beta Y^{(n)} \xrightarrow{M^2} \alpha X + \beta Y \Rightarrow I(\alpha X^{(n)} + \beta Y^{(n)}) \xrightarrow{L^2} I(\alpha X + \beta Y)$$

$$I(\alpha X + \beta Y) \xleftarrow[n \rightarrow \infty]{L^2} I(\alpha X^{(n)} + \beta Y^{(n)}) \stackrel{\forall n}{=} \alpha I(X^{(n)}) + \beta I(Y^{(n)}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2} \alpha I(X) + \beta I(Y)$$

CONTINUITÀ DI I : ISOMETRIA DI ITÔ

$$\forall X \in M_{a,b}^2 \quad \boxed{\|I(X)\|_{L^2} = \|X\|_{M^2}}$$

sia $X^{(n)} \xrightarrow{M^2} X$ $X^{(n)} \in S_{a,b}^2$ $I(X) := L^2\text{-lim}_n I(X^{(n)})$

$$\|I(X)\|_{L^2} \xleftarrow{n \rightarrow \infty} \|I(X^{(n)})\|_{L^2} \stackrel{\forall n}{=} \|X^{(n)}\|_{M^2} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \|X\|_{M^2}$$

isometria
di Itô su $S_{a,b}^2$

DISTRIBUZIONE DI I(X)

i. $E(I(X)) = 0$

ii. $\text{Var}(I(X)) = \|X\|_{M^2}^2$ (isometria di Itô)

$X = (X_t)_{t \geq 0}$ $I(X) = \int_a^b X_s dB_s$ $X \in M_{a,b}^2$

iii. $E(I(X) | \mathcal{F}_a) = 0$ q.c.

iv. $E(I(X)^2 | \mathcal{F}_a) = \int_a^b E(X_s^2 | \mathcal{F}_a) ds$ q.c.

Siccome iii \Rightarrow i e iv. \Rightarrow ii dimostro solo iii e iv.
e lo faccio prima su $S_{a,b}^2$

• $X \in S_{a,b}^2$ $X = (X_t)_{t \geq 0}$. Allora $E(I(X) | \mathcal{F}_a) = 0$ q.c.

Dim $X = \sum_{i=1}^N c_{i-1}^X \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}$ $I(X) := \sum_{i=1}^N c_{i-1}^X (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})$

$$E(I(X) | \mathcal{F}_a) = \sum_{i=1}^N E(c_{i-1}^X (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) | \mathcal{F}_a)$$

(i) tower prop

$$E(E(X | \mathcal{F}) | \mathcal{G}) = E(X | \mathcal{G}) \quad \mathcal{G} \in \mathcal{F}$$

$$= \sum_{i=1}^N E(E(c_{i-1}^X (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) | \mathcal{F}_{\delta_{i-1}}) | \mathcal{F}_a)$$

$$= \sum_{i=1}^N E(c_{i-1}^X \underbrace{E(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}} | \mathcal{F}_{\delta_{i-1}})}_0 | \mathcal{F}_a)$$

Continuo proprietà $I(X)$, poi lo definiamo come processo ($a=0, b=t$) poi introduciamo le martingale a tempi continui.

• iv. per $S_{a,b}^2$

$$X \in S_{a,b}^2, X = (X_t)_{t \geq 0} \Rightarrow E(I(X)^2 | \mathcal{F}_a) = \int_a^b E(X_s^2 | \mathcal{F}_a) ds \quad \text{q.c.}$$

$$\underline{\text{Dim}} \quad X = \sum_{i=1}^N c_{i-1}^X \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)} \quad , \quad I(X) := \sum_{i=1}^N c_{i-1}^X (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})$$

$$E(I(X)^2 | \mathcal{F}_a) = \sum_{i,j=1}^N E(c_{i-1}^X c_{j-1}^X (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})(B_{\delta_j} - B_{\delta_{j-1}}) | \mathcal{F}_a)$$

$$= \sum_{i=1}^N E(E((c_{i-1}^X)^2 (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 | \mathcal{F}_{\delta_{i-1}}) | \mathcal{F}_a)$$

↑ independent

(check)

$$= \sum_{i=1}^N E((c_{i-1}^X)^2 (\delta_i - \delta_{i-1}) | \mathcal{F}_a) = \sum_{i=1}^N E((c_{i-1}^X)^2 | \mathcal{F}_a) (\delta_i - \delta_{i-1})$$

$$\int_a^b E(X_s^2 | \mathcal{F}_a) ds = \sum_{i=1}^N \int_a^b E((c_{i-1}^X)^2 \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(s) | \mathcal{F}_a) ds$$

$$= \sum_{i=1}^N (\delta_i - \delta_{i-1}) E((c_{i-1}^X)^2 | \mathcal{F}_a) \quad \square$$

• Per passare a $M_{a,b}^2$ serve:

Prop: (Ω, \mathcal{F}, P) $(X_n)_{n \geq 1}$, X v.a. $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ σ -alg.

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^p} X \quad \text{per } p \geq 1 \quad \text{allora} \quad E(X_n | \mathcal{G}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^p} E(X | \mathcal{G})$$

$$\underline{\text{Dim}} \quad \|E(X_n | \mathcal{G}) - E(X | \mathcal{G})\|_{L^p}^p = \|E(X_n - X | \mathcal{G})\|_{L^p}^p$$

$$= E[|E(X_n - X | \mathcal{G})|^p] \leq E[E(|X_n - X|^p | \mathcal{G})] = \|X_n - X\|_{L^p}^p$$

Jensen conditionale: $\varphi(x) = |x|^p$ è convessa $\varphi(E(Y | \mathcal{G})) \leq E(\varphi(Y) | \mathcal{G})$

• Dimostro iii. su $M_{a,b}^2$

$$X \in M_{a,b}^2, \quad X = (X_t)_{t \geq 0} \quad E(I(X) | \mathcal{F}_a) = 0 \text{ q.c.}$$

Dim $X^{(n)} \xrightarrow{M^2} X \quad X^{(n)} \in S_{a,b}^2 \quad I(X) := L^2\text{-lim}_{n \rightarrow \infty} I(X^{(n)})$

$$I(X^{(n)}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2} I(X) \quad \Rightarrow \quad E(I(X^{(n)}) | \mathcal{F}_a) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2} E(I(X) | \mathcal{F}_a)$$

\parallel
 0 q.c.
 \downarrow
 $= 0 \text{ q.c.}$

• Per fare la iv. serve che $\int_a^b \cdot ds$ e $E(\cdot | \mathcal{G})$ commutano

Prop: $V = (V_s)_{s \in I}$ I intervallo di \mathbb{R}

$$V \in L^1(\Omega \times I; \mathcal{F} \otimes \mathcal{B}; P \otimes \text{Leb}) \quad (\text{cautelativo: forse \u00e9 vero pi\u00f9 in generale})$$

$$\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F} \text{ } \sigma\text{-alg.}$$

Allora: $E\left(\int_I V_s ds \mid \mathcal{G}\right) = \int_I E(V_s \mid \mathcal{G}) ds \text{ q.c.}$

Dim: wlog $V \geq 0$ q.c.

Q: sono definiti questi oggetti?

$$E \int_I V_s ds = \|V\|_{L^1(\dots)} < \infty \quad \text{LHS ben def}$$

$$= \int_I E V_s ds \Rightarrow V_s \in L^1(\Omega) \text{ Leb-q.o.s} \quad E(V_s | \mathcal{G}) \text{ ben def}$$

Q: $E(V_s | \mathcal{G})$ ha la misurabilit\u00e0 giusta rispetto $\int \cdot ds$?

Uso la definizione:

i. $\int_I E(V_s | \mathcal{G}) ds$ \u00e9 \mathcal{G} -mis per definizione

ii. $G \in \mathcal{G}$

$$E\left(\mathbb{1}_G \int_I E(V_s | \mathcal{G}) ds\right) = \int_I E(\mathbb{1}_G V_s) ds = E\left(\mathbb{1}_G \int_I V_s ds\right) \quad \square$$

• Dimostrare iv. su $M_{a,b}^2$

$X \in M_{a,b}^2, X = (X_t)_{t \geq 0}$

$$E(I(X)^2 | \mathcal{F}_a) = \int_a^b E(X_s^2 | \mathcal{F}_a) ds \text{ q.c.}$$

Dim $X^{(n)} \xrightarrow{M^2} X \quad X^{(n)} \in S_{a,b}^2 \quad I(X) := L^2\text{-lim } I(X^{(n)})$

$$I(X^{(n)}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2} I(X) \Rightarrow I(X^{(n)})^2 \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^1} I(X)^2$$

(ora 27)

$$\Rightarrow E(I(X^{(n)})^2 | \mathcal{F}_a) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^1} E(I(X)^2 | \mathcal{F}_a)$$

|| commutano

$$\int_a^b E((X_s^{(n)})^2 | \mathcal{F}_a) ds = E\left(\int_a^b (X_s^{(n)})^2 ds \mid \mathcal{F}_a\right)$$

ora 26

★ $X^{(n)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{M^2} X$ allora

(rifatto audio ora 27)

$$\int_a^b (X_s^{(n)})^2 ds \xrightarrow{L^1(\Omega)} \int_a^b X_s^2 ds$$

$$M_{a,b}^2 = L^2(\Omega \times [a,b]; \mathcal{H}; P \otimes \text{Leb})$$

$$(X^{(n)})^2 \xrightarrow{L^1(\Omega \times [a,b])} X^2$$

$$E\left|\int_a^b (X_s^{(n)})^2 ds - \int_a^b X_s^2 ds\right| \leq E\int_a^b |(X_s^{(n)})^2 - X_s^2| ds = \|(X^{(n)})^2 - X^2\|_{L^1(\Omega \times [a,b])} \quad \square$$

perciò $\int_a^b (X_s^{(n)})^2 ds \xrightarrow{L^1(\Omega)} \int_a^b X_s^2 ds \Rightarrow$ vero anche se applico $E(\cdot | \mathcal{F}_a)$

Quindi chiudo: $E(I(X^{(n)})^2 | \mathcal{F}_a) \xrightarrow{L^1} E\left(\int_a^b X_s^2 ds \mid \mathcal{F}_a\right) \quad \square$

Conseguenze notevoli della isometria di Itô

$$1) X, Y \in M_{a,b}^2 \quad I(X), I(Y) \in L^2(\Omega)$$

$$\langle I(X), I(Y) \rangle_{L^2} = E[I(X)I(Y)] = \text{Cov}(I(X); I(Y)) = \langle X; Y \rangle_{M_{a,b}^2}$$

Dim I è una isometria

$$\|I(X+Y)\|_{L^2(\Omega)}^2 = \|I(X) + I(Y)\|_{L^2(\Omega)}^2 = \|I(X)\|_{L^2}^2 + \|I(Y)\|_{L^2}^2 + 2\langle I(X), I(Y) \rangle_{L^2}$$

$$\|X+Y\|_{M^2}^2 = \|X\|_{M^2}^2 + \|Y\|_{M^2}^2 + 2\langle X, Y \rangle_{M^2}$$

2) I è paradossalmente iniettivo

$$X, Y \in M_{a,b}^2 \quad I(X) = I(Y) \text{ q.c.} \Rightarrow \|I(X) - I(Y)\|_{L^2(\Omega)} = 0$$

$$\Rightarrow \|X - Y\|_{M^2} = 0 \Rightarrow X = Y \text{ P\&Leb - q.o. } (w, t)$$

Integrale stocastico come processo

$I : I_{0,t}$ t variabile $\in [0, T]$ $T < \infty$ deterministic

$$\star X \in M_{0,T}^2 \Rightarrow X \in M_{a,b}^2 \quad \forall 0 \leq a < b \leq T \quad (\text{check})$$

$$\star \text{ se ho } 0 \leq a < b < c \leq T \text{ allora } \int_a^b X_s dB_s + \int_b^c X_s dB_s = \int_a^c X_s dB_s \text{ q.c.}$$

(HW, oppure ora 24 anno scorso)

$$\longrightarrow I(X) = \left(I_t(X) \right)_{t \in [0, T]} \quad \text{dove} \quad I_t(X) = I_{0,t}(X) = \int_0^t X_s dB_s$$

\star Per ogni $t \in [0, T]$ $I_t(X) := L^2$ -lim "roba"

quindi $\forall t$ $I_t(X)$ è definito per q.o. w

ovvero $I(X)$ è definito a meno di modificazioni

\star Dimosteremo che $\exists!$ modificazione continua.

■ MARTINGALE

A tempi discreti	A tempi continui
$(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}, P)$	$(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$
$X = (X_n)_{n \in \mathbb{N}}$	$X = (X_t)_{t \geq 0}$

• def: X è una martingala rispetto alle filtrazioni assegnate se:

i. X è adattato

ii. $X_n \in L^1(\Omega) \forall n \in \mathbb{N}$

iii. $E(X_n | \mathcal{F}_{n-1}) = X_{n-1}$ q.c. $\forall n$

$\Leftrightarrow E(X_n | \mathcal{F}_m) = X_m$ q.c. $\forall m < n$

$\Leftrightarrow E(X_n - X_m | \mathcal{F}_m) = 0$ q.c. $\forall m < n$

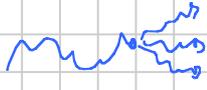
i. X adattato

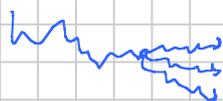
ii. $X_t \in L^1(\Omega) \forall t \geq 0$

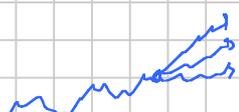
iii. $E(X_t | \mathcal{F}_s) = X_s$ q.c. $\forall s < t$

$\Leftrightarrow E(X_t - X_s | \mathcal{F}_s) = 0$ q.c. $\forall s < t$

• def: X è una supermartingala (sottomartingala) se valgono i. e ii. e iii. con \leq al posto di $=$ (con \geq al posto di $=$)

$=$ m-gala 

\leq super-m 

\geq sotto-m 

• se X m-gala $E(X_t) = E(X_0) \forall t$ ($E(X_t) \leq E(X_0), \dots \geq$)

• se X m-gala $(X_t - X_0)_{t \geq 0}$ è ancora m-gala ed è uscente da 0

• se la filtrazione non è specificata, si intende quella naturale
 \rightarrow la i. è gratis (ma la iii. no!)

★ se X è m-gala e φ è una funzione convessa, $\varphi(X)$ è una sottomartingala (ammesso che $\varphi(X_t) \in L^1 \forall t$)

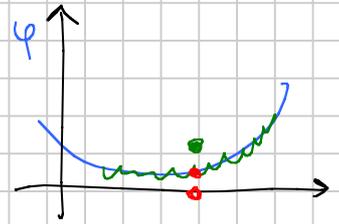
Dim i. φ è continua $\Rightarrow \varphi(X_t)$ è \mathcal{F}_t -misurabile

ii. per ipotesi

$$\text{iii. } E(\varphi(X_t) | \mathcal{F}_s) \stackrel{?}{\geq} \varphi(X_s) \quad s < t$$

per Jensen condizionale

$$E(\varphi(X_t) | \mathcal{F}_s) \geq \varphi(E(X_t | \mathcal{F}_s)) = \varphi(X_s) \quad \text{q.c.}$$



Sistemiamo due cose dell'ora 25/26

- Se X_n converge in L^2 , X_n^2 converge in L^1
 (HW: come si fa con L^p $p > 1$?)

$$(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad (X_n)_{n \geq 1} \quad X_n, X \in L^2(\Omega) \quad \forall n \geq 1$$

$$X_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2} X \quad \Rightarrow \quad X_n^2 \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^1} X^2$$

Dim $|X_n^2 - X^2| = |(X_n - X)^2 + 2X(X_n - X)| \leq (X_n - X)^2 + 2|X(X_n - X)|$

$$= (|X| + |X_n - X|)^2 - X^2$$

$\downarrow L^2$
 $\underbrace{\hspace{2cm}}_0$
 $\downarrow L^2$
 $\underbrace{\hspace{2cm}}_{=: Y_n \xrightarrow{L^2} |X|}$

$$E|X_n^2 - X^2| \leq E(Y_n^2) - E(X^2) \quad \forall n \geq 1$$

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} E|X_n^2 - X^2| \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \|Y_n\|_{L^2}^2 - \|X\|_{L^2}^2 = 0 \quad \square$$

■ ESEMPI DI MARTINGALE

- Passeggiata aleatoria

$$(X_n)_{n \geq 1} \quad X_n \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad E(X_n) = 0 \quad (X_n)_{n \geq 1} \text{ indipendenti}$$

$$S_n := \sum_{i=1}^n X_i \quad \text{è una martingale uscente da 0 (check)}$$

→ Si chiama davvero p.a. (random walk) se le X_n sono iid.

$$\rightarrow X_n = \pm \frac{1}{n} \text{ con prob } \frac{1}{2}$$

$$\sum_{i=1}^n \pm \frac{1}{i} \quad \text{converge per } n \rightarrow \infty \text{ (g.c. e in } L^2 \text{)}$$

↑ sequi random (vedi Williams)

• Martingala moltiplicativa

$(X_n)_{n \geq 1}$ $X_n \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P)$ $X_n \geq 0$ q.c. $E(X_n) = 1$ $(X_n)_{n \geq 1}$ indep.

$M_n := \prod_{i=1}^n X_i$ è una martingala non negativa uscente da 1

(check: attenzione che $X_1, X_2 \in L^1 \not\Rightarrow X_1 X_2 \in L^1$ in generale, però...)

→ Ad esempio se $X_n = 0,2$ con prob $\frac{1}{2}$ viene il monteprenni del "lascia o raddoppia"

• Aumento della conoscenza

$X \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, P)$ $(\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}$ oppure $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ filtrazione

$$Y_n := E(X | \mathcal{F}_n)$$

$$Y_t := E(X | \mathcal{F}_t)$$

è una martingala: verifico

i. è adattato per definizione

ii. Y_n e Y_t sono $L^1(\Omega)$ per definizione

iii. $E(Y_t | \mathcal{F}_s) = E(E(X | \mathcal{F}_t) | \mathcal{F}_s) = E(X | \mathcal{F}_s) =: Y_s$ q.c. $s < t$

→ in verità $Y_n \xrightarrow[\text{q.c.}]{L^1} X$ ovvero Y_n è una approssimazione sempre migliore di X al crescere della mia conoscenza

• Moto Browniano

$(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$ $B = (B_t)_{t \geq 0}$ BM rispetto a \mathcal{F}_t

Allora B è una martingala rispetto a \mathcal{F}_t

i. è adattato per def.

ii. $B_t - B_s \sim \mathcal{N}(0, t-s) \in L^1 \quad \forall t > s$

iii. $s < t \quad E(B_t - B_s | \mathcal{F}_s) = E(B_t - B_s) = 0$ q.c.

↑
↑
indip. per def

• $B_t^2 - t$ è una martingala

stesse ipotesi di prima B è m-gala, B^2 è sotto-m non neg
 $s < t$ $E(B_t^2 - B_s^2 | \mathcal{F}_s) \geq 0$ q.c.

$$E(B_t^2 - B_s^2 | \mathcal{F}_s) = E([B_s + (B_t - B_s)]^2 - B_s^2 | \mathcal{F}_s)$$

$$= E(2B_s(B_t - B_s) + (B_t - B_s)^2 | \mathcal{F}_s) = E((B_t - B_s)^2) = t - s \geq 0$$

(check)

quindi se ponga $M_t := B_t^2 - t$ $E(M_t - M_s | \mathcal{F}_s) = 0$ q.c.

→ più in generale se X è m-gala L^2 allora

$X_t^2 - \langle X \rangle_t$ è una m-gala
 ↑
 variazione quadratica

NB $\langle B \rangle_t = t$

ora 28

• Martingala esponenziale (caso BM)

stesse ipotesi di prima :

$\forall \lambda \neq 0$ $e^{\lambda B_t}$ è sotto-m non negativa

$e^{\lambda B_t - \frac{\lambda^2}{2} t}$

 è una m-gala non neg. uscente da 1

(HW : dimo ora 25 anno scorso)

• Integrale stocastico

$(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$ B BM $T > 0$ $X \in M_{0,T}^2$

$I_t(X)$ è m-gala L^2

$$I_t(X) := \int_0^t X_s dB_s := I_{\cdot, t}(X)$$

i. $a=0, b=t \quad X \in M_{0,t}^2 \quad X^{(n)} \in S_{0,t}^2 \quad X^{(n)} \xrightarrow{M^2} X$

$$I_{0,t}(X^{(n)}) \xrightarrow{L^2} I_{0,t}(X)$$

$$\sum_{i=1}^{N^{(n)}} C_{i-1}^{(n)} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})$$

$$X^{(n)} = \sum_{i=1}^{N^{(n)}} C_{i-1}^{(n)} \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)} \quad \delta = \delta^{(n)}$$

\uparrow
 $\mathcal{F}_{\delta_{i-1}}$ - misurabili
 $\delta \in \Delta_{0,t} \quad \delta_{i-1} \leq t \quad \mathcal{F}_{\delta_{i-1}} \subseteq \mathcal{F}_t$

$$I_{0,t}(X^{(n)}) \quad \mathcal{F}_t\text{-misurabile} \quad \forall n \Rightarrow I_{0,t}(X) \quad \mathcal{F}_t\text{-mis} \quad \square$$

ii. $I_t(X) \in L^2(\Omega) \subseteq L^1(\Omega) \quad \text{ok}$

iii. $s < t \quad E(I_t(X) - I_s(X) | \mathcal{F}_s) = E(I_{s,t}(X) | \mathcal{F}_s) = 0 \quad \text{q.c.}$

(da 26)

(da 25 iii.)

• $I_t(X)^2 - \int_0^t X_u^2 du$ è una martingala
 stesse ipotesi di prima $I_t(X)^2$ è sotto-m non neg usc. da 0
 $s < t$

$$E(I_t(X)^2 - I_s(X)^2 | \mathcal{F}_s) = E([I_s(X) + I_{s,t}(X)]^2 - I_s(X)^2 | \mathcal{F}_s)$$

$$= 2E(\underbrace{I_s(X)} I_{s,t}(X) | \mathcal{F}_s) + E(I_{s,t}(X)^2 | \mathcal{F}_s) = 0 + \int_s^t E(X_u^2 | \mathcal{F}_s) du$$

(da 25 iii. e iv.)

$$M_t := I_t(X)^2 - \int_0^t X_u^2 du \quad \text{è una m-gala}$$

$$E(M_t - M_s | \mathcal{F}_s) = E\left(I_t(X)^2 - I_s(X)^2 - \int_s^t X_u^2 du \mid \mathcal{F}_s\right)$$

$$= E(I_t(X)^2 - I_s(X)^2 | \mathcal{F}_s) - E\left(\int_s^t X_u^2 du \mid \mathcal{F}_s\right) = 0 \quad \text{q.c.}$$

TEMPI D'ARRESTO

rappresenta un tempo aleatorio "sincrono" rispetto ad una filtrazione
 $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}, \mathbb{P})$ $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, \mathbb{P})$
 τ v.a. a valori in $\mathbb{N} \cup \{\infty\}$ τ v.a. a valori in $[0, +\infty]$

• Def τ è un tempo d'arresto rispetto alla filtrazione se

$$\{\tau = n\} \in \mathcal{F}_n \quad \forall n \geq 0$$



$$\{\tau \leq n\} \in \mathcal{F}_n \quad \forall n \geq 0$$



$$C_n^\tau := \mathbb{1}_{\tau > n} \text{ è adattato}$$

$$\{\tau \leq t\} \in \mathcal{F}_t \quad \forall t \geq 0$$



$$C_t^\tau := \mathbb{1}_{\tau > t} \text{ è adattato}$$

(check \Leftrightarrow)

Una ampia famiglia di tempi d'arresto è data degli hitting time

• Def $X = (X_t)_{t \geq 0}$ oppure $X = (X_n)_{n \geq 0}$ un processo stocastico a valori in uno spazio metrico E e sia $A \subseteq E$

Allora τ_A è hitting time di A per X se

$$\tau_A := \inf \{n \geq 0 : X_n \in A\}$$

$$\tau_A := \inf \{t \geq 0 : X_t \in A\}$$

• Prop: hitting time \Rightarrow stopping time (t.d.a.)

se X è adattato

τ_A è un t.d.a.

se X è continuo e adattato

e A è chiuso

allora τ_A è un t.d.a.

Dim (discreto): fisso $n \geq 0$

$$\{\tau_A \leq n\} = \{\exists j \leq n : X_j \in A\} = \bigcup_{j=0}^n \{X_j \in A\} \in \mathcal{F}_n$$

\uparrow
 \mathcal{F}_j
 X adattato

Dim (continuo) :

(TEST? + trovare errore dispense)

se X è cont. a destra e
adattato ; A aperto ;

$(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ continua a destra

($\because \forall t \geq 0 \quad \mathcal{F}_t = \bigcap_{s > t} \mathcal{F}_s$)

Allora τ_A è t.d.a.

Andiamo verso la disuguaglianza massima di Doob

• Integrale stocastico discreto

$$\int_a^b X_s dB_s \approx \sum_{i=1}^n X_{t_{i-1}} (B_{t_i} - B_{t_{i-1}})$$

\uparrow \uparrow moto browniano (martingale)
 adattato + ...

Def Su $(\Omega, (\mathcal{F}_n)_{n \geq 0}, \mathcal{F}, P)$ sia M processo adattato e X adattato. Si definisce $Y = X \bullet M$:

$$\begin{cases} Y_n := \sum_{i=1}^n X_{i-1} (M_i - M_{i-1}) & n \geq 1 \\ Y_0 := 0 \end{cases}$$

* Y allora è adattato

Prop se M è m -gale $X \bullet M$ è m -gale
 se M è super/sotto m e X è limitato, $X \bullet M$ è super/sotto m

Dim: i. Y è adattato?

$$n \geq 1 \quad Y_n = \sum_{i=1}^n X_{i-1} (M_i - M_{i-1}) \leftarrow \mathcal{F}_{n-mis}$$

\uparrow \uparrow
 $\mathcal{F}_{i-1-mis}$ \mathcal{F}_{i-mis}
 \cap \cap
 \mathcal{F}_n \mathcal{F}_n

$$ii. E(X_{i-1} (M_i - M_{i-1}) | \mathcal{F}_{i-1}) \stackrel{?}{=} X_{i-1} E(M_i - M_{i-1} | \mathcal{F}_{i-1})$$

\uparrow \uparrow
 (j) $\in L^1$

$$E(M_i - M_{i-1} | \mathcal{F}_{i-1}) \stackrel{M \text{ mg}}{=} 0 \text{ q.c.} \rightarrow 0 \in L^1$$

$$\Rightarrow X_{i-1} (M_i - M_{i-1}) \in L^1 \quad \forall i \geq 1$$

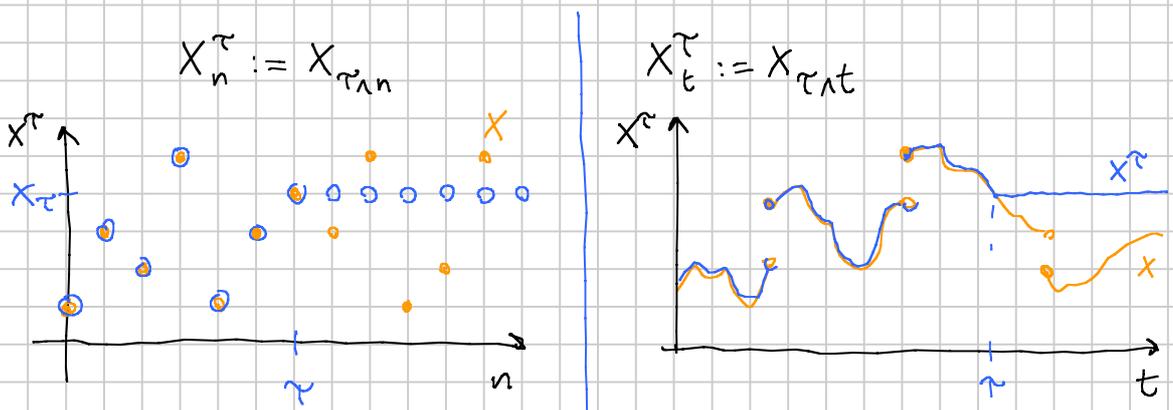
$$E|Y_n| \leq \sum_{i=1}^n E(|X_{i-1}(M_i - M_{i-1})|) < \infty \quad Y_n \in L^1 \quad \forall n$$

$$\begin{aligned} \text{iii. } E(Y_n | \mathcal{F}_{n-1}) &= E(Y_{n-1} + X_{n-1}(M_n - M_{n-1}) | \mathcal{F}_{n-1}) \\ &= E(Y_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1}) + E(X_{n-1}(M_n - M_{n-1}) | \mathcal{F}_{n-1}) \\ &= Y_{n-1} + 0 \quad \text{q.c.} \end{aligned}$$

HW: super/sotto-m con X limitato

Processi arrestati

Def X processo adattato τ t.d.a. il processo X arrestato al tempo τ è X^τ



ora 30

- DA QUI CI LIMITIAMO AL CASO DISCRETO -

* X^τ è un processo adattato, in particolare con C definito con:

$$X^\tau = C \bullet X + X_0$$

1)

$$C_n := \prod_{i=1}^n \mathbb{1}_{i < \tau}$$

$$\begin{aligned} 1) \quad (C \bullet X)_n &:= \sum_{i=1}^n C_{i-1} (X_i - X_{i-1}) = \sum_{i=1}^n \prod_{i-1 \leq j < \tau} (X_i - X_{i-1}) \\ &= \sum_{i=1}^{n \wedge \tau} (X_i - X_{i-1}) = X_{n \wedge \tau} - X_0 \quad \text{q.c.} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow (C \bullet X)_n + X_0 = X_{n \wedge \tau} = X_n^\tau \quad \text{q.c.} \Rightarrow X^\tau = C \bullet X + X_0$$

2) C è adattato: $\forall n \geq 0$ C_n è \mathcal{F}_n -mis

$$C_n \text{ } \mathcal{F}_n\text{-mis} \Leftrightarrow \{n < \tau\} \in \mathcal{F}_n \Leftrightarrow \{\tau \leq n\} \in \mathcal{F}_n \quad \text{ok}$$

Cor. X m-gala (super/sotto) e τ t.d.a.
allora X^τ è una m-gala (super/sotto)

OPTIONAL STOPPING THEOREM (DOOB)

X supermartingale (sotto) τ t.d.a. $\tau < \infty$ q.c.

a) $X_n^\tau \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} X_\tau$

b) supponiamo valga una di queste:

i. τ limitato

ii. $E(\tau) < \infty$, $\exists K > 0 : |X_n - X_{n-1}| \leq K \quad \forall n$ q.c.

iii. X limitato

Allora

$$\boxed{E(X_\tau) \leq E(X_0)} \quad \left(\begin{array}{l} \text{sotto m.} \\ E(X_\tau) \geq E(X_0) \end{array} \right)$$

* Se X è martingale, viene con $E(X_\tau) = E(X_0)$

Dim a) $X_n^\tau = X_{n \wedge \tau}$ fisso $\omega \in \Omega : \tau(\omega) < \infty$

$$\text{Allora } X_n^\tau(\omega) = X_{n \wedge \tau(\omega)}(\omega) \equiv X_{\tau(\omega)}(\omega) \quad \forall n \geq \tau(\omega)$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} X_n^\tau(\omega) = X_{\tau(\omega)}(\omega) \quad \square$$

Q+HW: $X_\tau : \omega \mapsto X_{\tau(\omega)}(\omega)$ è una v.a.?

b) Se dimostro che $X_n^\tau \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^1} X_\tau$ allora
ricorre X^τ superm.

$$E(X_\tau) = \lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n^\tau) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E(X_0) = E(X_0)$$

Verifico la convergenza L^1

i. $\exists T > 0 : \tau \leq T$ q.c.

allora $X_n^\tau = X_{n \wedge \tau}$ è costante per $n \geq T$

\Rightarrow convergenza in L^1

iii. $\tau < \infty$ q.c. $\exists K > 0 : |X_n| \leq K \forall n$ q.c.

allora $|X_n^\tau| \leq K \forall n$ q.c.

\Rightarrow convergenza dominata e quindi in L^1

ii.
$$X_n^\tau = X_0 + (C \circ X)_n = X_0 + \sum_{i=1}^{n \wedge \tau} (X_i - X_{i-1})$$

$$|X_n^\tau| \leq |X_0| + \sum_{i=1}^{n \wedge \tau} |X_i - X_{i-1}| \leq |X_0| + K(n \wedge \tau) \leq |X_0| + K\tau$$

\uparrow
 $\leq K$

$E(\tau) < \infty \Rightarrow (X_n^\tau)_n$ è dominata da $|X_0| + K\tau \in L^1$

\Rightarrow convergenza dominata e quindi in L^1 □

* domani no lezione

• $X = (X_n)_{n \geq 1}$ processo stocastico (Ω, \mathcal{F}, P) (non serve adattato)

τ v.a. a valori in \mathbb{N} (non serve t.d.a.)

Allora $X_{\tau(\omega)}(\omega)$ è una v.a.

Dim

$$\forall \omega \in \Omega \quad Y(\omega) := X_{\tau(\omega)}(\omega)$$

$$\forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$$

$$Y^{-1}(B) = \{ \omega \in \Omega : X_{\tau(\omega)}(\omega) \in B \}$$

$$= \bigcup_{n \geq 1} \{ \omega \in \Omega : \tau(\omega) = n, X_n(\omega) \in B \}$$

$$= \bigcup_{n \geq 1} \left(\underbrace{\tau^{-1}(n)}_{\in \mathcal{F}} \cap \underbrace{X_n^{-1}(B)}_{\in \mathcal{F}} \right) \in \mathcal{F}$$

* Approccio Baldi: $\omega \xrightarrow{\alpha} (\omega, \tau(\omega)) \quad (\omega, n) \xrightarrow{\beta} X_n(\omega)$

$Y = \beta \circ \alpha$ α, β sono misurabili (check)

HW: $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n)_{n \geq 1}, P)$ X adattato $\tau < \infty$ q.c. t.d.a.

Allora X_τ è \mathcal{F}_τ misurabile dove:

• Def $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n)_{n \geq 1}, P)$ oppure $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$

sia τ t.d.a. $\tau < \infty$ q.c.

Si definisce lo σ -alg \mathcal{F}_τ

$$\mathcal{F}_\tau := \{ A \in \mathcal{F} : \forall n \geq 1 \quad A \cap \{ \tau \leq n \} \in \mathcal{F}_n \}$$

$$\mathcal{F}_\tau := \{ A \in \mathcal{F} : \forall t \geq 0 \quad A \cap \{ \tau \leq t \} \in \mathcal{F}_t \}$$

• Optional stopping thm caso iv.

X supermg (non sotto!) $\tau < \infty$ g.c. t.d.p.
allora basta:

iv. $X \geq 0$ g.c.

Dim $X_n^\tau \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{g.c.} X_\tau$

Lemma di Fatou:

$Y_n \geq 0$ g.c. $\forall n$

$$E(\liminf_n Y_n) \leq \liminf_n E(Y_n)$$

$$E(X_\tau) = E(\liminf_n X_n^\tau) \leq \liminf_n E(X_n^\tau) \leq E(X_0)$$

↑
 X_n^τ supermg
 $E(X_n^\tau) \leq E(X_0^\tau)$

• Optional stopping thm: estensione a bound meno restrittivi

ii' $E(\tau) < \infty \exists K > 0 : |X_n - X_{n-1}| \leq K \forall n \leq \tau$ g.c.

iii' $\exists K > 0 : |X_n| \leq K \forall n \leq \tau$ g.c.

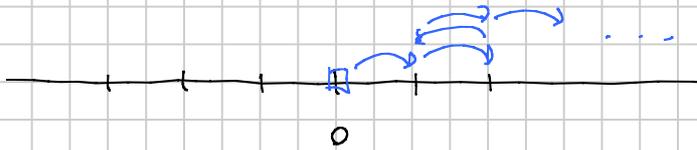
Dim X supermg X^τ supermg
se per X valgono ii' o iii' allora per X^τ
valgono ii o iii
Posso allora applicare o. stop. t. a X^τ

$$E(X_\tau) = E(X_\tau^\tau) \leq E(X_0^\tau) = E(X_0)$$

SEMPLICI APPLICAZIONI

Sia S_n una passeggiata aleatoria semplice simmetrica

$$S_n := \sum_{i=1}^n X_i \quad X_i \text{ i.i.d.} \quad P(X_i = \pm 1) = \frac{1}{2} \quad S_0 := 0$$



① $a, b \in \mathbb{N}$ consideriamo i punti $-a$ e $+b$
quanto vale la proba che S_n arrivi in b prima
che in $-a$? Sia $\pi := P(\exists n \geq 1: S_n = b, S_j > -a \forall j \leq n)$

$\rightarrow \tau_A$ hitting time di $A := \{-a, b\}$

τ_A t.d.a. rispetto alle filtraz naturali di S

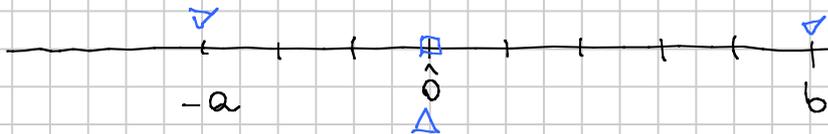
ricome $E(X_i) = 0$, S è una mg

HW: $\tau_A < \infty$ q.c.

applico o. stop. t. iii' (è limitata in $[-a; b]$)

$$0 = E(S_0) = E(S_{\tau_A}) = -a P(S_{\tau_A} = -a) + b P(S_{\tau_A} = b)$$

$$a - a\pi = b\pi \quad \boxed{\pi = \frac{a}{a+b}} \quad \boxed{1-\pi = \frac{b}{a+b}}$$



② Stessa situazione: quanto impiega S ad arrivare ad una barriera? $E(\tau_A) = ?$

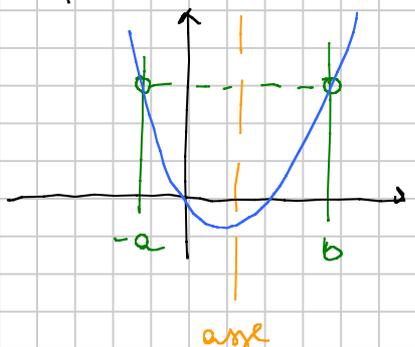
S_n mg., $S_n^2 - n$ mg. (check)

$M_n := \alpha S_n + \beta(S_n^2 - n)$ mg. (check)

Voglio scegliere α e β in modo da conoscere M_τ
 Possibilmente vorrei M_τ costante

$$M_\tau = \beta S_\tau^2 + \alpha S_\tau - \beta \tau$$

basta scegliere β, α in modo che la parabola $\beta y^2 + \alpha y$ abbia il medesimo valore per $y = -a, b$



$$-\frac{\alpha}{2\beta} = \frac{b-a}{2} \Leftrightarrow \alpha = -\beta(b-a)$$

$$\beta = 1 \quad \alpha = (a-b)$$

$$M_\tau = S_\tau^2 + (a-b)S_\tau - \tau$$

$$= \underbrace{(S_\tau + a)(S_\tau - b)}_{=0} + ab - \tau$$

$$M_\tau = ab - \tau$$

o. stop.t. con ipotesi ii!

HW: $E(\tau) < \infty$

S_n ha incremento $|S_n - S_{n-1}| = |X_n| = 1$

$S_n^2 - n$ ha incremento

$$|S_n^2 - n - S_{n-1}^2 + n - 1| = |2X_n S_{n-1} + \underbrace{X_n^2 - 1}_{=0}| \leq 2|S_{n-1}| \text{ limitato}$$

se considero $n \leq T$

$$\Rightarrow 0 = E(M_0) = E(M_\tau) = ab - E(\tau)$$

$E(\tau) = ab$

★ $a=b=m$

S_n per arrivare a distanza m impiega mediamente m^2

③ Quanto tempo impiega in media una scimmia a scrivere "ABRACADABRA"

$$E(\tau) = 26^{11} + 26^4 + 26 \quad (\text{TEST})$$

■ DISUGUAGLIANZA MASSIMALE (DOOB, CASO DISCRETO)

X submg non negativa

$$\forall n \geq 1 \quad \forall \lambda > 0 \quad P\left(\max_{1 \leq k \leq n} X_k \geq \lambda\right) \leq \frac{1}{\lambda} E(X_n)$$

Dim ① è diretta e piuttosto semplice
(2012, Caravenna, Williams)
l'idea però non è chiara

Dim ② chiarisce l'idea, ma si appoggia su un altro teorema: optional sampling theorem

Premessa: disug. massimale assomiglia a quella di Markov

Disug Markov
 $X \geq 0$ g.c. $X \in L^1$
 $\forall \lambda > 0 \quad P(X \geq \lambda) \leq \frac{1}{\lambda} E(X)$

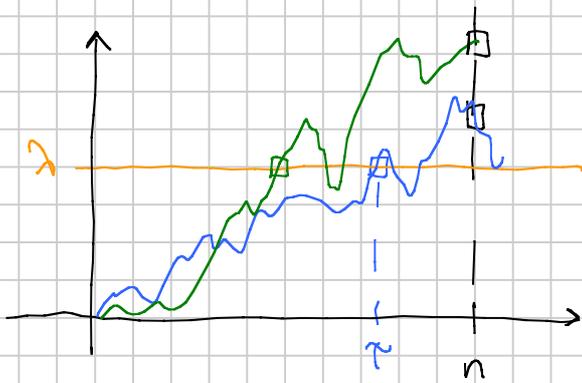
Dim

$$E(X) \geq E(X; X \geq \lambda) = E(X | X \geq \lambda) P(X \geq \lambda) \geq \lambda P(X \geq \lambda)$$

$$E(X_n) \geq E(X_n; \underbrace{\max_{1 \leq k \leq n} X_k \geq \lambda}_{\tau \leq n}) = E(X_n | \tau \leq n) P(\tau \leq n) \geq E(X_\tau) P(\tau \leq n)$$

↑
o. sam. t.

dove τ hitting time di $[\lambda, +\infty)$



$$\tau \leq n \quad E(X_n) \geq \lambda$$

OPTIONAL SAMPLING THEOREM (CASO DISCRETO)

$$(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n)_{n \geq 1}, P) \quad X = (X_n)_{n \geq 0} \text{ sup mg}$$

$$\tau_1, \tau_2 \text{ t.d.a.} : \boxed{\tau_1 \leq \tau_2 \leq k \text{ q.c.}}$$

$$\text{Allora} \rightarrow X_{\tau_i} \in L^1 \quad i=1,2$$

$$\rightarrow \boxed{E(X_{\tau_2} | \mathcal{F}_{\tau_1}) \leq X_{\tau_1} \text{ q.c.}}$$

★ E^- la proprietà di supermartingale per tempi casuali limitati

Dim ① $X_{\tau_i} \in L^1$

$$E|X_{\tau_i}| = \sum_{n=1}^k E(|X_n|; \tau_i = n) \leq \sum_{n=1}^k E|X_n| < \infty$$

② $Y = E(X_{\tau_2} | \mathcal{F}_{\tau_1}) \quad Y \stackrel{?}{\leq} X_{\tau_1} \text{ q.c.}$

basta $E(Y; A) \leq E(X_{\tau_1}; A) \quad \forall A \in \mathcal{F}_{\tau_1}$

Sia $A \in \mathcal{F}_{\tau_1} \Leftrightarrow \forall n \geq 1 \quad A \cap \{\tau_1 \leq n\} \in \mathcal{F}_n$

$\Leftrightarrow \forall n \geq 1 \quad A \cap \{\tau_1 = n\} \in \mathcal{F}_n$ (check)

$$n \leq k \quad E(X_{\tau_1}; A \cap \{\tau_1 = n\}) = E(X_n; A \cap \{\tau_1 = n\})$$

$$\geq E(X_k; A \cap \{\tau_1 = n\})$$

somma per $n=1, 2, \dots, k$ $\{\tau_1 = n\}$ sono disgiunti e sono partizione

$$E(X_{\tau_1}; A) \geq E(X_k; A) \quad \forall A \in \mathcal{F}_{\tau_1}$$

X_{τ_2} è sup mg come X , quindi

$$E(X_{T_1}; A) = E(X_{\tau_1}^{\tau_2}; A) \geq E(X_{\tau_2}^{\tau_2}; A) = E(X_{T_2}; A) = E(Y; A) \quad \square$$

$\tau_1 \wedge \tau_2 = \tau_1$ *simple* $k \wedge \tau_2 = \tau_2$ def di Y

DISUG. MASSIMALE DISCRETA

X sub-mg non negativa $\lambda > 0$ $n \geq 1$

$$P\left(\max_{1 \leq k \leq n} X_k \geq \lambda\right) \leq \frac{1}{\lambda} E(X_n)$$

Dim $\tau := \inf \{k \geq 1 : X_k \geq \lambda\}$

$$E(X_n) \geq E(X_n; \tau \leq n) = E(X_n | \tau \leq n) P(\tau \leq n)$$

(HW)

$$\downarrow = E(E(X_n | \mathcal{F}_{\tau_1}) | \tau \leq n) P(\tau \leq n)$$

evento

$\tau_1 := \tau \wedge n$ t.d.a.

limitato

$$\geq E(X_{\tau_1} | \tau \leq n) P(\tau \leq n) = E(X_{\tau} | \tau \leq n) P(\tau \leq n) \geq \lambda P(\tau \leq n) \quad \square$$

HW: (Ω, \mathcal{F}, P) X v.a. \mathcal{G} σ -alg $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ $X \in L^1$ $H \in \mathcal{G}$

$$E(E(X | \mathcal{G}) | H) = E(X | H)$$

OPTIONAL SAMPLING THEOREM CONTINUO

$(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$ $X = (X_t)_{t \geq 0}$ supermg continua

t.d.a. $\tau_1 \leq \tau_2 \leq k$ q.c., allora

i. $X_{\tau_i} \in L^1$ $i=1,2$

ii. $E(X_{\tau_2} | \mathcal{F}_{\tau_1}) \leq X_{\tau_1}$ q.c.

* Analogo per le submg e mg

Dim no, ma quella del Baldi è bella e corta ma usa la convergenza L^1 delle mg unif. integrabili

DISUG MASSIMALE CONTINUA

$(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, \mathbb{P})$ $X = (X_t)_{t \geq 0}$ sub-mg non negativa
 X a traiettorie continue, allora $\forall \lambda > 0 \forall t \geq 0$

$$P\left(\max_{[0, t]} X_s \geq \lambda\right) \leq \frac{1}{\lambda} E(X_t)$$

Dim: ① $\tau := \inf\{t \geq 0 : X_t \in [\lambda, \infty)\}$ hitting time \Rightarrow t.d.a.
 ↑
 traiettorie continue insieme chiuso

da qui, come prima usando o. san. t.

② in alternative vedi (2012, Caravenna e Baldi)

UNA MARTINGALA ARRESTATATA E' UNA MARTINGALA (TEMPI CONTINUI)

$(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, \mathbb{P})$ $X = (X_t)_{t \geq 0}$ super-mg a traiettorie
 continue τ un t.d.a. Allora X^τ è una super-mg.

★ Analogamente se X è sub-mg o mg.

Dim $X^\tau = (X_t^\tau)_{t \geq 0}$ $X_t^\tau := X_{\tau \wedge t}$

devo verificare che:

i. $X_t^\tau \in L^1(\mathcal{F}_t) \quad \forall t \geq 0$

ii. $E(X_t^\tau | \mathcal{F}_s) \leq X_s^\tau$ q.c. $\forall 0 \leq s \leq t$

i. $X_t^\tau = X_{\tau \wedge t}$ è $\mathcal{F}_{\tau \wedge t}$ -misurabile

poiché $\tau \wedge t \leq t$ q.c. $\mathcal{F}_{\tau \wedge t} \subseteq \mathcal{F}_t$

quindi X_t^τ è \mathcal{F}_t -mis.

$\tau \wedge t$ è t.d.a. limitato $\Rightarrow X_{\tau \wedge t} \in L^1$ per o. san. t. (i.)

ii. $E(X_t^\tau | \mathcal{F}_{\tau_1}) = E(X_{\tau_2} | \mathcal{F}_{\tau_1}) \stackrel{o.s.a.m.t.}{\leq} X_{\tau_1} = X_s^\tau$

$\tau_1 \leq \tau_2 \leq t$ q.c.
 $\tau_1 \leq \tau_2 \leq t$ q.c.

qui vorremo \mathcal{F}_s

siccome $\tau_1 = \tau_1 \wedge s \leq s$ $\mathcal{F}_{\tau_1} \subseteq \mathcal{F}_s$

$E(X_t^\tau | \mathcal{F}_{\tau_1}, \mathcal{F}_s) = E(X_t^\tau | \mathcal{F}_{\tau_1})$ forse stato il contrario avrei finito

ma $Y = E(X_t^\tau | \mathcal{F}_s)$ ma $Z = E(X_t^\tau | \mathcal{F}_{\tau_1})$

$C \in \mathcal{F}_s$ $A := C \cap \{\tau \leq s\}$ $B := C \cap \{\tau > s\}$ $C = A \cup B$

ho già dimostrato che $Z \leq X_{\tau_1}$ q.c.

Z e Y coincidono q.c. su B \leftarrow HW: $B \in \mathcal{F}_{\tau_1}$

$\Rightarrow E(X_{\tau_1}; B) \geq E(Z; B) = E(Y; B)$

su A, $\tau \leq s \leq t$ quindi $\tau_1 = \tau_2$ q.c.

$\Rightarrow E(X_{\tau_1}; A) = E(X_{\tau_2}; A) = E(Y; A)$ $A, B, C \in \mathcal{F}_s$

sommando ho $E(X_{\tau_1}; C) \geq E(Y; C) \forall C \in \mathcal{F}_s$

X_{τ_1} e Y sono entrambi \mathcal{F}_s -misurabili quindi

$X_{\tau_1} \geq Y = E(X_{\tau_2} | \mathcal{F}_s)$ q.c. \square

CONTINUITÀ DELL'INTEGRALE STOCASTICO

• thm: $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$ B BM $X \in M_{0,T}^2$ $T > 0$

$$I_t := I_{0,t}(X|_{[0,t]}) = \int_0^t X_s dB_s \quad t \in [0, T]$$

Allora il processo stocastico $I = (I_t)_{t \geq 0}$ ammette una modificazione continua.

Dim $I_t := L^2\text{-}\lim_{n \rightarrow \infty} I_t^{(n)} \quad \Delta_{0,T} \ni \delta^{(n)}$

dove $I_t^{(n)} := \sum_{i=1}^N c_{i-1}^{(n)} (B_{\delta_{i-1}^{(n)}} - B_{\delta_{i-1}^{(n)}})$ $\forall t \in [0, T]$

dipendono da X

$\forall n \geq 1$ $I^{(n)} = (I_t^{(n)})_{t \geq 0}$ è un processo a traiettorie continue

inoltre $I_t^{(n)} = I_{0,t}(X^{(n)}|_{[0,t]})$

dove $X_u^{(n)} := \sum_{i=1}^N c_{i-1}^{(n)} \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}^{(n)}, \delta_i^{(n)})}(t)$

quindi $I^{(n)}$ è una mg L^2 (visto in precedenza)

$$P\left(\max_{[0,T]} \underbrace{|I_t^{(n)} - I_t^{(n-1)}|}_{mg} \geq a_n\right) = P\left(\max_{[0,T]} \underbrace{\left(I_t^{(n)} - I_t^{(n-1)}\right)^2}_{\text{mb-mg non negativa traiettorie continue}} \geq a_n^2\right)$$

disng. max

$$\leq a_n^{-2} E\left[\left(I_T^{(n)} - I_T^{(n-1)}\right)^2\right] \stackrel{\text{linearità}}{=} a_n^{-2} \left\| I_{0,T}(X^{(n)} - X^{(n-1)}) \right\|_{L^2}^2$$

ison di Itô

$$\stackrel{\text{non negativa traiettorie continue}}{=} a_n^{-2} \left\| X^{(n)} - X^{(n-1)} \right\|_{M^2}^2$$

Se ho che $\sum_{n \geq 1} a_n^{-2} \left\| X^{(n)} - X^{(n-1)} \right\|_{M^2}^2 < \infty$, per Borel-Cantelli

con prob. 1 $\max_{[0,T]} |I_t^{(n)} - I_t^{(n-1)}| < a_n$ definitivamente

Se ho che $\sum_{n \geq 1} a_n < \infty$, oltre a quella prima

$$\text{con prob. 1} \quad \sum_{n \geq 1} \max_{[0, T]} |I_t^{(n)} - I_t^{(n-1)}| < \infty$$

Deduco che $I^{(n)}$ è q.c. di Cauchy per la norma del sup:

$$\text{q.o. - w} \quad \forall \varepsilon > 0 \quad \exists n(\omega) : m_1, m_2 \geq n \Rightarrow \sup_{[0, T]} |I_t^{(m_1)} - I_t^{(m_2)}| < \varepsilon$$

$$\text{infatti:} \quad \sup_{[0, T]} |I_t^{(m_1)} - I_t^{(m_2)}| \leq \sum_{k=m_1+1}^{m_2} \max_{[0, T]} |I_t^{(k)} - I_t^{(k-1)}|$$

$$\leq \sum_{k=n}^{\infty} \max_{[0, T]} |I_t^{(k)} - I_t^{(k-1)}| < \varepsilon$$

↑
sceglie $n(\omega)$ in modo che sia vera

Allora q.o. - w $I_t^{(n)}(\omega) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} I_t^{(\infty)}(\omega)$ convergenza uniforme e limite continuo

$$\Rightarrow \forall t \in [0, T] \quad I_t^{(n)} \xrightarrow{\text{q.o.}} I_t^{(\infty)} \quad \left. \begin{array}{l} \text{q.c. e } L^2 \Rightarrow \text{conv. in } P \\ \Rightarrow I_t = I_t^{(\infty)} \text{ q.c.} \end{array} \right\}$$

ma per definizione $I_t^{(n)} \xrightarrow{L^2} I_t$

Questa è la def. di modificazione: $\forall t \quad I_t = I_t^{(\infty)}$ q.c.

★ Restano da chiudere i due se: scegli $(a_n)_{n \geq 1}$ sommabile qualsiasi e poi $f^{(n)}$ in modo che la convergenza di $X^{(n)} \xrightarrow{M^2} X$ sia abbastanza veloce che $a_n^{-2} \|X^{(n)} - X^{(n-1)}\|_{M^2}^2$ sia sommabile. \square

★ Da adesso si suppone di fissare $\int_0^t X_s dB_s$ con traiettorie continue.

▣ VARIAZIONE QUADRATICA (RELOADED)

(per mg continue L^2)

• Thm $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$ x mg L^2 a traiettorie continue

$(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ una filtrazione completa : $\forall A \subseteq \Omega : \exists H \in \mathcal{F} \ A \subseteq H$
 $P(H) = 0 \Rightarrow A \in \mathcal{F}_0 \subseteq \mathcal{F}_t$

Allora $\exists!$ un processo $A = (A_t)_{t \geq 0}$ continuo, adattato, nullo in zero, crescente tale che :

$X_t^2 - A_t$ sia una mg.

Inoltre $A = \langle X \rangle$ $\langle X \rangle_t := P\text{-}\lim_{\substack{|\delta| \rightarrow 0 \\ \delta \in \Delta_{0,t}}} \sum_{i=1}^{N_\delta} (X_{\delta_i} - X_{\delta_{i-1}})^2$ (vedi ora 13)

Dimostriamo solo l'unicità perché le altre cose non ci servono

★ Nell'ora 28 : $\left(\int_0^t X_s dB_s \right)^2 - \int_0^t X_s^2 ds$ è una martingala

$$\left\langle \int_0^t X_s dB_s \right\rangle = \int_0^t X_s^2 ds$$

variazione quadratica dell'integrale stocastico.

- Unicità del processo caratterizzato nel thm precedente
Dim RPA $A^{(1)}$ e $A^{(2)}$ due processi che soddisfano tutte le proprietà

$$M_t := A_t^{(1)} - A_t^{(2)} = \overbrace{X_t^2 - A_t^{(2)}}^{mg} - \overbrace{(X_t^2 - A_t^{(1)})}^{mg} \quad \text{martingale}$$

M_t mg continua, nulla in zero, a variazione totale limitata su ogni intervallo $[0, t]$ (= BV)

Mostriamo che $M_t \equiv 0$:

$\forall t > 0$, sia V_t la variazione totale su $[0, t]$ $V_t := \sup_{\delta \in \Delta_{0,t}} \sum_i |M_{\delta_i} - M_{\delta_{i-1}}|$

a) Fisso $t > 0$: $V_t \leq K$ q.c.

$$\begin{aligned} E(M_t^2) &= E \left[\sum_{\delta \in \Delta_{0,t}} (M_{\delta_i}^2 - M_{\delta_{i-1}}^2) \right] = \sum_{i=1}^N E \left[E(M_{\delta_i}^2 - M_{\delta_{i-1}}^2 | \mathcal{F}_{\delta_{i-1}}) \right] \\ &= \sum_{i=1}^N E \left[E(M_{\delta_i}^2 + M_{\delta_{i-1}}^2 | \mathcal{F}_{\delta_{i-1}}) - 2 M_{\delta_{i-1}}^2 \right] = E \left[\sum_{i=1}^N (M_{\delta_i} - M_{\delta_{i-1}})^2 \right] \\ &\leq E \left[\sup_i |M_{\delta_i} - M_{\delta_{i-1}}| \underbrace{\sum_{j=1}^N |M_{\delta_j} - M_{\delta_{j-1}}|}_{\leq V_t} \right] \leq K E \left[\underbrace{\sup_i |M_{\delta_i} - M_{\delta_{i-1}}|}_{\text{tende a zero per } |\delta| \rightarrow 0 \text{ perché } M(\omega) \text{ è unif. cont.}} \right] \end{aligned}$$

$\sup_i |M_{\delta_i} - M_{\delta_{i-1}}| \xrightarrow[|\delta| \rightarrow 0]{q.c.} 0$ ma è banalmente $\leq V_t \leq K$ quindi per (DOM)

$$E(M_t^2) = 0$$

NB: I paraggi vanno fatti al contrario perché non si sa se $M_t \in L^2$.

b) Uso la localizzazione

$$\tau_n := \inf\{t \geq 0 : V_t \geq n\} \quad \underbrace{V \text{ continua}} \rightarrow \tau \text{ t.d.a.}$$

$$\{V_t \leq n\} = \{\tau_n \geq t\} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \text{evento di prob. 1}$$

$\tau_n \nearrow \infty$ q.c. perché altrimenti

$\exists t > 0 : V_t = \infty$ con prob. positiva

$M_t^{\tau_n}$ mg arrestata : continua, nulla in zero con variaz. totale $\leq n$ q.c. \Rightarrow applico 2)

$$E[(M_t^{\tau_n})^2] = 0 \quad \forall t \geq 0 \quad \forall n \geq 1$$

$$E(M_t^2) = \lim_{n \rightarrow \infty} E[M_t^2; \tau_n \geq t] = \lim_{n \rightarrow \infty} E[(M_t^{\tau_n})^2; \tau_n \geq t] = 0$$

(MON)

□

$$\star I_t = \int_0^t X_s dB_s \quad \langle I \rangle_t = \int_0^t X_s^2 ds$$

TEOREMA DI LOCALIZZAZIONE (per int. stoc. di processi M^2)

Thm : $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$, B BM, $A \in \mathcal{F}$, $t > 0$, $X, Y \in M_{0,t}^2$

hp : $\forall \omega \in A$ Leb q.o. - $s \in [0, t]$, $X_s(\omega) = Y_s(\omega)$

ts : q.o. - $\omega \in A$ $I.(X) = I.(Y)$ su $[0, t]$

Dim Per linearità suppongo wlog $Y = 0$

hp : $\forall \omega \in A$ Leb q.o. - $s \in [0, t]$, $X_s(\omega) = 0$.

$$I_s^{(n)} := \sum_{i=1}^N c_{i-1}^{(n)} (B_{\delta_i^{(n)}}^{(n)} - B_{\delta_{i-1}^{(n)}}^{(n)}) \quad \delta^{(n)} \in \Delta_{0,t} \quad s \in [0, t]$$

a patto di scegliere $I.$ a traiettorie continue e $\delta^{(n)}$

abbastanza veloci, sappiamo $I^{(n)} \xrightarrow{q.c.} I$ nella top. uniforme

$$c_i^{(n)} = \frac{1}{\delta_i^{(n)} - \delta_{i-1}^{(n)}} \int_{\delta_{i-1}^{(n)}}^{\delta_i^{(n)}} X_s ds = 0 \quad \forall w \in A$$

$$I_{\cdot}^{(n)} = 0 \quad \forall w \in A \Rightarrow \text{q.o. } w \in A \quad I_{\cdot} = 0 \quad \square$$

ora 36

▣ Gli spazi \mathcal{M}^2 e \mathcal{M}_{loc}^2

$$\mathcal{M}^2 := \left\{ X = (X_t)_{t \geq 0} : X \in \mathcal{M}_{0,t}^2 \quad \forall t \geq 0 \right\} \leftarrow E \int_0^t X_s^2 ds < \infty \quad \forall t$$

$$\mathcal{M}_{loc}^2 := \left\{ X = (X_t)_{t \geq 0} : X \text{ progr. unis. } \int_0^t X_s^2 ds < \infty \text{ q.c. } \forall t \geq 0 \right\}$$

$$\mathcal{M}^2 \subseteq \mathcal{M}_{loc}^2 \leftarrow \text{lo generalizziamo}$$

↑
abbiamo l'integrale stocastico

▣ INTEGRALE STOCASTICO PER PROCESSI \mathcal{M}_{loc}^2

Thm : $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$, B BM, $X \in \mathcal{M}_{loc}^2$

$$\tau_n := \inf \left\{ t \geq 0 : \int_0^t X_s^2 ds \geq n \right\} \quad \text{t.d.a.}$$

$$1) X \mathbb{1}_{[0, \tau_n)} \in \mathcal{M}^2 \quad \forall n \geq 1$$

$$2) \int_0^t X_s \mathbb{1}_{[0, \tau_n)}(s) dB_s \text{ converge q.c. per } n \rightarrow \infty$$

$$\text{Sia } I_t := \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^t X_s \mathbb{1}_{[0, \tau_n)}(s) dB_s$$

3) I_t ha traiettorie continue

$$4) \text{ Se } X \in \mathcal{M}^2, \text{ allora } I_t = \int_0^t X_s dB_s$$

• Def Se $X \in \mathcal{M}_{loc}^2$, $\int_0^t X_s dB_s$ è definito come I_t qua sopra.

Dici $\int_0^t X_s^2 ds$ è continua, quindi

$$\left\{ \int_0^t X_s^2 ds \leq n \right\} = \{ \tau_n \geq t \} \rightarrow \text{evento di prob. 1}$$

altrimenti $\exists t > 0: P\left(\int_0^t X_s^2 ds = \infty\right) > 0 \Rightarrow X \notin M_{loc}^2$

$\int_0^{\tau_n} X_s^2 ds$ definita semplicemente per ogni ω

$$\int_0^{\tau_n} X_s^2 ds \leq n \text{ q.c. } (= n \text{ se } \tau_n < \infty \leq n \text{ se } \tau_n = \infty)$$

$$Y^{(n)} := X \mathbb{1}_{[0, \tau_n)}$$

$$1) \quad E \int_0^{\infty} (Y_s^{(n)})^2 ds = E \int_0^{\infty} X_s^2 \mathbb{1}_{[0, \tau_n)}(s) ds = E \int_0^{\tau_n} X_s^2 ds \leq n$$

inoltre $Y^{(n)}$ è propr. misurabile perché X lo è e $\mathbb{1}_{[0, \tau_n)}$ è adattata e cont. a dx

2) $I^{(n)}$ l'integrale stocastico di $Y^{(n)}$ mg L^2 continua

$$\text{su } \{ \tau_1 \geq t \} \quad X_t = Y_t^{(1)} = Y_t^{(2)} = \dots$$

$$\text{su } \{ \tau_2 \geq t \} \quad Y_t^{(1)} \text{ può essere } 0 \text{ ma } X_t = Y_t^{(2)} = Y_t^{(3)} = \dots$$

$$\text{in generale } Y_t^{(m)} = X_t \quad \forall m \geq n \text{ su } \{ \tau_n \geq t \}$$

$$Y_t^{(m)} \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} X_t$$

Voglio usare il thm di localizzazione:

fissato $n \geq 1$, per ogni $m_1, m_2 \geq n$ si ha che:

$$Y_s^{(m_1)}(\omega) = Y_s^{(m_2)}(\omega) \quad \forall \omega \in \{ \tau_n \geq t \} \quad \forall s \in [0, t]$$

$$\Rightarrow I_t^{(m_1)} = I_t^{(m_2)} \quad \text{q.o. } - \omega \in \{ \tau_n \geq t \}$$

$I_t^{(m)}$ converge q.c. per $m \rightarrow \infty$

3) Sempre per thm di localizzazione

Fissato $t > 0$ e $n \geq 1$ per ogni $m_1, m_2 \geq n$

$$I^{(m_1)} = I^{(m_2)} \text{ q.o. - } \omega \in \{\tau_n \geq t\} \text{ su } [0, t]$$

inoltre sono continui $\Rightarrow I$ continuo su $[0, t]$

4) Se $X \in \mathcal{M}^2$ da $Y_t^{(m)} = X_t$ deduco

$$I_t^{(m)} = \int_0^t X_s dB_s \text{ e quindi la tesi} \quad \square$$

★ Ogni processo adattato e a traiettorie continue $\in \mathcal{M}_{loc}^2$

★ Linearità e decomposizione $\int_a^c \dots = \int_a^b \dots + \int_b^c \dots$ valgono ancora

★ L'integrale stocastico di $X \in \mathcal{M}_{loc}^2$ non è:

- una mg

- un processo L^2 né L^1

non vale l'isometria di Itô

● L'integrale stocastico per processi \mathcal{M}_{loc}^2 è un operatore continuo nelle topologie giuste

Thm: $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, \mathbb{P})$, $(X^{(n)})_{n \geq 1}$, $X \in \mathcal{M}_{loc}^2$, $t > 0$

hp: $X^{(n)} \rightarrow X$ in probabilità nella norma $L^2(0, t)$

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\|X^{(n)} - X\|_{L^2(0, t)} > \varepsilon\right) = 0$$

ts: $I(X^{(n)}) \rightarrow I(X)$ in prob. nella norma $L^\infty(0, t)$

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\sup_{[0, t]} |I_s(X^{(n)}) - I_s(X)| > \varepsilon\right) = 0$$

CONTINUITÀ I per processi \mathcal{M}_{loc}^2

Thm: $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, \mathbb{P})$, $(X^{(n)})_{n \geq 1}$, $X \in \mathcal{M}_{loc}^2$, $t > 0$

hp: $X^{(n)} \rightarrow X$ in probabilità nella norma $L^2(0, t)$

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\|X^{(n)} - X\|_{L^2(0, t)} > \varepsilon\right) = 0$$

ts: $I \cdot (X^{(n)}) \rightarrow I \cdot (X)$ in prob. nella norma $L^\infty(0, t)$

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\sup_{[0, t]} |I_s(X^{(n)}) - I_s(X)| > \varepsilon\right) = 0$$

Dim: $P\left(\sup_{[0, t]} |I_s(X^{(n)}) - I_s(X)| > \varepsilon\right)$

$$= P\left(\sup_{[0, t]} |I_s(X^{(n)} - X)| > \varepsilon, \int_0^t (X_s^{(n)} - X_s)^2 ds \leq \delta\right) + P\left(\dots, \int_0^t (X_s^{(n)} - X_s)^2 ds > \delta\right)$$

(check)

$$\stackrel{=:\mathcal{H} \in \mathcal{F}}{=} P\left(\sup_{[0, t]} |I_s((X^{(n)} - X) \mathbb{1}_{\mathcal{H}})| > \varepsilon, \mathcal{H}\right) + P(\dots, \mathcal{H}^c)$$

$\in \mathcal{M}_{loc}^2$ perché ha $\|\cdot\|_{\mathcal{M}_{loc}^2} \leq \delta$

$$\leq P\left(\sup_{[0, t]} I_s((X^{(n)} - X) \mathbb{1}_{\mathcal{H}})^2 > \varepsilon^2\right) + P(\mathcal{H}^c)$$

disug. max

$$\stackrel{\text{disug. max}}{\leq} \frac{1}{\varepsilon^2} E\left[\underbrace{I_t((X^{(n)} - X) \mathbb{1}_{\mathcal{H}})^2}_{= \|I_t(\dots)\|_{L^2}^2 = \|\dots\|_{\mathcal{M}_{loc}^2}^2 \leq \delta}\right] + P(\mathcal{H}^c) \leq \frac{\delta}{\varepsilon^2} + \underbrace{P\left(\int_0^t (X_s^{(n)} - X_s)^2 ds > \delta\right)}_{\text{piccolo a piacere}}$$

mando $n \rightarrow \infty$

$$\limsup_n P\left(\sup_{[0, t]} |I_s(X^{(n)}) - I_s(X)| > \varepsilon\right) \leq \frac{\delta}{\varepsilon^2} \quad \forall \delta > 0$$

Per l'arbitrarietà di δ , $P\left(\|I \cdot (X^{(n)}) - I \cdot (X)\|_{\sup} > \varepsilon\right) = 0$

INTEGRARE FINO AD UN TEMPO D'ARRESTO

$$\int_0^{\infty} X_s dB_s \stackrel{?}{=} \begin{cases} I_{\tau} & \text{dove ho definito} \\ \int_0^{\infty} X_s \mathbb{1}_{[0, \tau]}(s) dB_s & I_t := \int_0^t X_s dB_s \end{cases}$$

Sono definizioni diverse che però coincidono se τ è limitato.

• Thm: $X \in \mathcal{M}_{loc}^2$ $\tau \leq T$ q.c., ma $I_t := \int_0^t X_s dB_s$. Allora

$$I_{\tau} = \int_0^{\tau} X_s \mathbb{1}_{[0, \tau]} dB_s$$

Dim: (TEST)

INTEGRALE STOCASTICO DI PROCESSI \mathcal{M}_{loc}^2 È UNA MG LOCALE

• Def $X = (X_t)_{t \geq 0}$ è una martingala locale

se esiste $(\tau_n)_{n \geq 1}$ t.d.a., t.c. $\tau_n \uparrow \infty$ q.c.

per cui $\forall n \geq 1$, X^{τ_n} è una martingala

* $mg \Rightarrow mg$ locale (check)

* X mg locale $|X_t| \leq Y \in L^1 \forall t \geq 0 \Rightarrow X$ mg (HW)

* X mg locale $X \geq 0 \Rightarrow X$ super- mg (HW)

• Thm: $X \in \mathcal{M}_{loc}^2$ $I = (I_t)_{t \geq 0}$ $I_t := \int_0^t X_s dB_s$

Allora I è mg locale

Dim $I_t := \text{q.c.} - \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^t X_s \mathbb{1}_{[0, \tau_n]}(s) dB_s$

dove $\tau_n := \inf \left\{ s \geq 0 : \int_0^s X_u^2 du \geq n \right\}$

Sceglgo questi τ_n $X \in \mathcal{M}_{loc}^2 \Rightarrow \int_0^s X_u^2 du < \infty$ q.c. $\Rightarrow \tau_n \uparrow \infty$ q.c.

I^{τ_n} devo mostrare che è una martingala

$$\forall t \geq 0, I_t^{\tau_n} = I_{t \wedge \tau_n}^{\tau_n} = I_{\tau} = \int_0^t X_s \mathbb{1}_{[0, \tau)}(s) dB_s = \int_0^t \overbrace{X_s \mathbb{1}_{[0, \tau_n)}(s)}^{\tilde{X}_s} dB_s$$

$\Rightarrow \tau \text{ tda } \leq t \text{ q.c.}$

$I^{\tau_n} = I(\tilde{X})$ ricorre $\tilde{X} \in \mathcal{M}^2$ I^{τ_n} è mg.

ora 38

PROCESSI DI ITO, FORMULA DI ITO

$$Y_t - Y_0 = \int_0^t X_s dB_s + \int_0^t Z_s ds \quad \leftarrow \text{processi di Ito hanno questa forma}$$

$X \in \mathcal{M}_{loc}^2$ $Z \in \mathcal{M}_{loc}^1$ $\int_0^t |Z_s| ds < \infty \text{ q.c. } \forall t \geq 0$

si potrà definire $\int_0^t U_s dY_s$ per $U \in \mathcal{M}_{loc}^2$

Differenziale stocastico

Notazione: se si scrive $dx_t = A_t dB_t + C_t dt$

ciò significa esattamente che $\forall t$ per cui ha senso

$$X_t - X_0 = \int_0^t A_s dB_s + \int_0^t C_s ds$$

FORMULA DI ITO (partiamo da quella più semplice)

• Thm: $\varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ di classe C^2 $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_{t \geq 0}), P)$, B BM

$X = (X_t)_{t \geq 0}$ $X_t := \varphi(B_t)$ Allora

$$dX_t = \varphi'(B_t) dB_t + \frac{1}{2} \varphi''(B_t) dt$$

$$\star X_t = X_0 + \int_0^t \underbrace{\varphi'(B_s)}_{\varphi' \text{ continua}} dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t \underbrace{\varphi''(B_s)}_{\varphi'' \text{ continua}} ds \quad \text{forma esplicita}$$

$\varphi' \circ B_s$ e $\varphi'' \circ B_s$ continui, adattati, $\in \mathcal{M}_{loc}^2 = \mathcal{M}_{loc}^1$
quindi ha sempre senso

$$\star \text{ Esempi : } X_t = B_t^2 \quad \varphi(x) = x^2 \quad \varphi \in \mathcal{C}^2$$

$$B_t^2 = X_t = 0 + \int_0^t 2B_s dB_s + t$$

$$\int_0^t B_s dB_s = \frac{1}{2} B_t^2 - \frac{1}{2} t$$

$$X_t = e^{\lambda B_t} \quad \varphi(x) = e^{\lambda x} \in \mathcal{C}^2 \quad \lambda \neq 0$$

$$e^{\lambda B_t} = X_t = 1 + \int_0^t \lambda e^{\lambda B_s} dB_s + \frac{\lambda^2}{2} \int_0^t e^{\lambda B_s} ds$$

$$\star \text{ Scritto : } \int_0^t \varphi'(B_s) dB_s = \varphi(B_t) - \varphi(B_0) - \frac{1}{2} \int_0^t \varphi''(B_s) ds$$

da una definizione w per w (pathwise) di $\int_0^t \varphi'(B_s) dB_s$

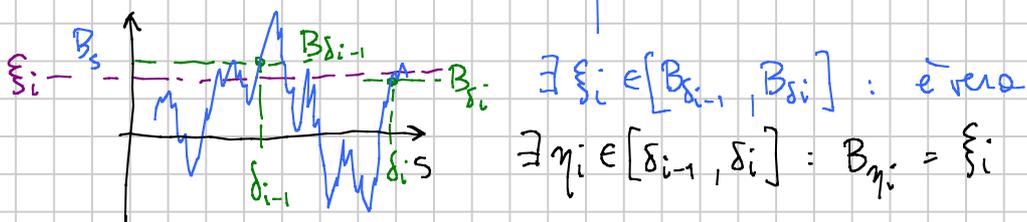
■ DIMOSTRAZIONE FORMULA DI ITO SEMPLICE

$$t \geq 0 \text{ fissato } \delta, \delta^{(n)} \in \Delta_{[0,t]} \quad n \geq 1$$

$$\forall \delta \in \Delta_{[0,t]}$$

$$\varphi(B_t) - \varphi(B_0) = \sum_{i=1}^N [\varphi(B_{\delta_i}) - \varphi(B_{\delta_{i-1}})]$$

$$= \sum_{i=1}^N \left[\varphi'(B_{\eta_i}) (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) + \frac{1}{2} \varphi''(\xi_i) (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 \right]$$



Preso $\delta = \delta^{(n)}$ con $\delta^{(n)}$ che si raffina devo dimostrare che

$$\textcircled{\text{I}} \quad \sum_{i=1}^N \varphi'(B_{\delta_{i-1}}) (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} \int_0^t \varphi'(B_s) dB_s$$

non scrivo esplicitamente
la dipendenza da n

$$\textcircled{\text{II}} \quad \sum_{i=1}^N (\varphi''(B_{\eta_i}) - \varphi''(B_{\delta_{i-1}})) (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} 0$$

$$\textcircled{\text{III}} \quad \sum_{i=1}^N \varphi''(B_{\delta_{i-1}}) (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} \int_0^t \varphi''(B_s) ds$$

dim $\textcircled{\text{I}}$ Voglio usare la continuità di Γ

$$I_t^{(n)} = \int_0^t \sum_{i=1}^N \varphi'(B_{\delta_{i-1}}) \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(s) dB_s = \sum_{i=1}^N \varphi'(B_{\delta_{i-1}}) (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})$$

se verifico l'ipotesi di quel lemma ho che

$$I_t^{(n)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P, \text{unif}} I_t \quad I_t = \int_0^t \varphi'(B_s) dB_s$$

converg. unif \Rightarrow converg. puntuale : $I_t^{(n)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} I_t$

Devo però verificare che $X_t^{(n)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P, L^2} X_t$

$$X_t^{(n)} = \sum_{i=1}^N \varphi'(B_{\delta_{i-1}}) \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(s) \quad X = \varphi(B_t)$$

$$\|X_t^{(n)} - X_t\|_{L^2(\mathcal{O}, t)}^2 = \int_0^t (X_s^{(n)} - X_s)^2 ds = \int_0^t \left[\sum_i \varphi'(B_{\delta_{i-1}}) \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(s) - \varphi'(B_s) \right]^2 ds$$

$$= \int_0^t \sum_{i=1}^N (\varphi'(B_{\delta_{i-1}}) - \varphi'(B_s))^2 \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(s) ds$$

$$= \sum_{i=1}^N \int_{\delta_{i-1}}^{\delta_i} (\varphi'(B_{\delta_{i-1}}) - \varphi'(B_s))^2 ds$$

$$\sum_i \varphi'(B_s) \mathbb{1}_{[\delta_{i-1}, \delta_i)}(s)$$

$\varphi' \circ B$ ha traiettorie continue, quindi unif. continue
 su $[0, t]$: $\forall \varepsilon > 0 \exists \eta(\omega) > 0 : |s-u| < \eta \Rightarrow |\varphi'(B_s) - \varphi'(B_u)| < \varepsilon$
 $\exists n_0(\omega) : n \geq n_0 \Rightarrow |\delta^{(n)}| < \eta(\omega) \Rightarrow$

$$\|X^{(n)} - X\|_{L^2(0,t)}^2 \leq \sum_{i=1}^N \int_{\delta_{i-1}}^{\delta_i} \varepsilon^2 ds = t \varepsilon^2$$

ho dimostrato che $\|X^{(n)} - X\|_{L^2} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{q.c.} 0 \Rightarrow$ converge in P

ora 39

dim (II) $\varphi'' \circ B$ unif. cont. su $[0, t]$

q.o. -w $\forall \varepsilon > 0 \exists \theta(\omega) : |u-s| < \theta \Rightarrow |\varphi''(B_u) - \varphi''(B_s)| < \varepsilon$

$$|\eta_i - \delta_{i-1}| \leq |\delta_i - \delta_{i-1}| \leq |\delta|$$

q.o. -w $\forall \varepsilon > 0 : \exists n_0(\omega) : n \geq n_0 \Rightarrow |\varphi''(B_{\eta_i}) - \varphi''(B_{\delta_{i-1}})| < \varepsilon \forall i$

$$\Rightarrow \left| \sum_{i=1}^N (\varphi''(B_{\eta_i}) - \varphi''(B_{\delta_{i-1}})) (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 \right| \leq \varepsilon \sum_{i=1}^N (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2$$

io so che $\sum_{i=1}^N (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{q.c.} \langle B \rangle_t = t$

sarebbe un limite in probabilità ma vale q.c.
 se $\delta^{(n)}$ è scelta bene. Ad esempio se $\sum_{n \geq 1} |\delta^{(n)}| < \infty$

q.o.-w $\forall \varepsilon > 0 \limsup_n \text{LHS} \leq \varepsilon t$

\Rightarrow q.o.-w $\lim_n \text{LHS} = 0 \Rightarrow \text{LHS} \rightarrow 0$ q.c. e quindi in P

dim (III) caso a) : $|\varphi''| \leq C$

$$= \left\{ \left[\sum_{i=1}^N \varphi''(B_{\delta_{i-1}}) (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 - \underbrace{\sum_{i=1}^N \varphi''(B_{\delta_{i-1}}) (\delta_i - \delta_{i-1})}_{q.c. \text{ converge a } \int_0^t \varphi''(B_s) ds} \right]^2 \right\}$$

$$= E \left\{ \left[\sum_{i=1}^N \varphi''(B_{\delta_{i-1}}) [(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 - (\delta_i - \delta_{i-1})] \right]^2 \right\}$$

$$= E \left\{ \sum_{i,j}^N \varphi''(B_{\delta_{i-1}}) \varphi''(B_{\delta_{j-1}}) \left[(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 - (\delta_i - \delta_{i-1}) \right] \left[(B_{\delta_j} - B_{\delta_{j-1}})^2 - (\delta_j - \delta_{j-1}) \right] \right\}$$

si inserisce $E[\dots | \mathcal{F}_{\delta_{i,j-1}}]$

in questo modo restano solo i termini diagonali perché se $j < i$

$(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 - (\delta_i - \delta_{i-1})$ è indep da $\mathcal{F}_{\delta_{i-1}}$ e il suo valore atteso è 0

$$= E \left\{ \sum_{i=1}^N \left[\varphi''(B_{\delta_{i-1}}) \right]^2 E \left\{ \left[(B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 - (\delta_i - \delta_{i-1}) \right]^2 \right\} \right\}$$

$$Z := B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}} \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2) \quad \sigma^2 = \delta_i - \delta_{i-1}$$

$$E \left\{ \left[Z^2 - \sigma^2 \right]^2 \right\} = E \left(Z^4 - 2\sigma^2 Z^2 + \sigma^4 \right) = 3\sigma^4 - 2\sigma^4 + \sigma^4$$

$$\leq C^2 \sum_{i=1}^N 2(\delta_i - \delta_{i-1})^2 \leq 2C^2 t |\delta|$$

Ho dimostrato che

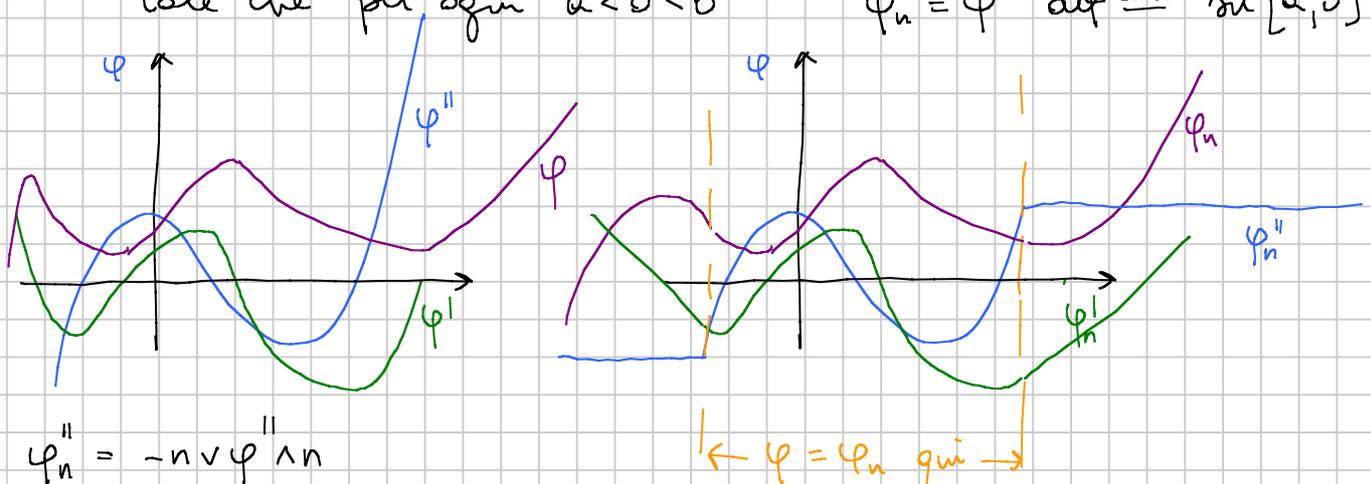
$$\sum_{i=1}^N \varphi''(B_{\delta_{i-1}}) (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})^2 - \sum_{i=1}^N \varphi''(B_{\delta_{i-1}}) (\delta_i - \delta_{i-1}) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{L^2(\Omega)} 0 \quad \text{quindi in P.}$$

★ Ho dimostrato il teorema $\forall \varphi \in \mathcal{C}^2 : \sup_x |\varphi''(x)| < \infty$

Caso b) $\varphi \in \mathcal{C}^2$ qualsiasi.

Trovo $(\varphi_n)_{n \geq 1} : \varphi_n \in \mathcal{C}^2, |\varphi_n''| \leq n$ e

tale che per ogni $a < 0 < b$ $\varphi_n \equiv \varphi$ definite su $[a, b]$



$$\varphi_n'(x) = \varphi'(0) + \int_0^x \varphi_n''(s) ds \quad \varphi_n(x) = \varphi(0) + \int_0^x \varphi_n'(s) ds$$

Con questa costruzione, dato $a < 0 < b$, sia $m = \max_{[a,b]} |\varphi''|$

Allora $\forall n \geq m \quad \varphi_n \equiv \varphi \quad \text{in } [a,b]$

$\forall n \geq 1 \quad \varphi_n \in C^2$ e $|\varphi_n''| < \text{costante} \Rightarrow \text{caso 2)}$

$$\varphi_n(B_t) - \varphi_n(B_0) = \int_0^t \varphi_n'(B_s) dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t \varphi_n''(B_s) ds \quad \text{vale}$$

fissato t per q.o. ω $B_\cdot(\omega)$ manda $[0,t]$ in $[a,b]$

dove $a(\omega) = \min_{[0,t]} B_\cdot(\omega)$ $b(\omega) = \max_{[0,t]} B_\cdot(\omega)$

quindi $\exists n_0(\omega) : n \geq n_0 \Rightarrow \varphi_n(B_s) = \varphi(B_s) \quad \forall s \in [0,t]$

$$\varphi_n'(B_s) = \varphi'(B_s)$$

$$\varphi_n''(B_s) = \varphi''(B_s)$$

◉ DIM FORMULA DI ITO (continua)

$\forall n \geq 1 \quad \varphi_n \in C^2$ e $|\varphi_n''| < \text{costante} \Rightarrow$ caso 2)

$$\varphi_n(B_t) - \varphi_n(B_0) = \int_0^t \varphi_n'(B_s) dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t \varphi_n''(B_s) ds \quad \text{vale}$$

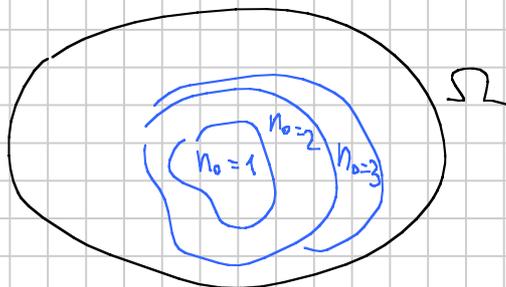
fissato t per q.o. ω $B(\omega)$ manda $[0, t]$ in $[a, b]$

ora 39 dove $a(\omega) = \min_{[0, t]} B(\omega)$ $b(\omega) = \max_{[0, t]} B(\omega)$

quindi $\exists n_0(\omega) : n \geq n_0 \Rightarrow \varphi_n(B_s) = \varphi(B_s) \quad \forall s \in [0, t]$
 $\varphi_n'(B_s) = \varphi'(B_s)$
 $\varphi_n''(B_s) = \varphi''(B_s)$

$$\begin{aligned} \varphi_n(B_t) &\xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} \varphi(B_t) \\ \varphi_n(B_0) &\xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} \varphi(B_0) \\ \int_0^t \varphi_n''(B_s) ds &\xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{q.c.}} \int_0^t \varphi''(B_s) ds \end{aligned}$$

banalmente, perché sono oggetti ben definiti per q.o. ω



$\{n_0 \leq k\} \nearrow$ evento di prob 1

su $\{n_0 \leq k\} \quad \varphi_n \circ B \equiv \varphi \circ B \quad n \geq k$

thm di localizzazione

$A \in \mathcal{F} \quad \varphi_n'(B_s) \equiv \varphi'(B_s) \text{ su } A \times [0, t]$
 allora $\int_0^t \varphi_n'(B_s) dB_s = \int_0^t \varphi'(B_s) dB_s$

$n \geq k \geq 1 \quad \text{su } A = \{n_0 \leq k\} \quad \varphi_n' \circ B \equiv \varphi' \circ B \Rightarrow$ coincidono gli integrali

quindi
$$\int_0^t \varphi_n'(B_s) dB_s \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{q.c.} \int_0^t \varphi'(B_s) dB_s$$

□

HW: Verificare che il thm di localizzazione vale anche su \mathcal{M}_{loc}^2

PROCESSI DI ITO

- Def Un processo stocastico X continuo e adattato è un processo di Ito se esistono $U \in \mathcal{M}_{loc}^1$ e $V \in \mathcal{M}_{loc}^2$ t.c.

$$dX_t = U_t dt + V_t dB_t$$

ovvero:

$$X_t = X_0 + \int_0^t U_s ds + \int_0^t V_s dB_s$$

$U \in \mathcal{M}_{loc}^1 \Rightarrow \int_0^t U_s ds$ ben definito e BV
 $V \in \mathcal{M}_{loc}^2 \Rightarrow \int_0^t V_s dB_s$ ben definito non e BV e mg locale cont.

★ La decomposizione è unica: (sketch)

RPA $dX_t = U_t' dt + V_t' dB_t$ allora

$$\underbrace{\int_0^t (U_s - U_s') ds}_{BV} = \underbrace{\int_0^t (V_s' - V_s) dB_s}_{mg \text{ locale continua}}$$

Si può dimostrare che l'unica mg locale continua è il processo nullo.

★ Se $\varphi \in C^2$, allora per la formula di Ito, $\varphi \circ B$ è un processo di Ito

$$d\varphi(B_t) = \varphi'(B_t) dt + \frac{1}{2} \varphi''(B_t) dB_t$$

• Integrare rispetto ad un processo di \mathcal{I}_0^-

Def Se X è un processo di \mathcal{I}_0^- $dX_t = U_t dt + V_t dB_t$
 e Y è un processo t.c. $YU \in \mathcal{M}_{loc}^1$ e $YV \in \mathcal{M}_{loc}^2$
 allora definiamo:

$$\int_0^t Y_s dX_s := \int_0^t Y_s U_s ds + \int_0^t Y_s V_s dB_s$$

È una definizione sensata. Si può dimostrare che

$$\int_0^t Y_s dX_s = P\text{-lim}_{|\delta| \rightarrow 0} \sum_{i=1}^N Y_{\delta_{i-1}} (X_{\delta_i} - X_{\delta_{i-1}})$$

$$\sum_i (X_{\delta_i} - X_{\delta_{i-1}}) = X_t - X_0 \approx \sum_i U_{\delta_{i-1}} (\delta_i - \delta_{i-1}) + \sum_i V_{\delta_{i-1}} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})$$

$$X_{\delta_i} - X_{\delta_{i-1}} \approx U_{\delta_{i-1}} (\delta_i - \delta_{i-1}) + V_{\delta_{i-1}} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}})$$

$$\begin{aligned} \sum_i Y_{\delta_{i-1}} (X_{\delta_i} - X_{\delta_{i-1}}) &\approx \sum_i Y_{\delta_{i-1}} U_{\delta_{i-1}} (\delta_i - \delta_{i-1}) + \sum_i Y_{\delta_{i-1}} V_{\delta_{i-1}} (B_{\delta_i} - B_{\delta_{i-1}}) \\ &\approx \int_0^t Y_s U_s ds + \int_0^t Y_s V_s dB_s \end{aligned}$$

• Variazione quadratiche di un processo di \mathcal{I}_0^-

Def Se X è un processo di \mathcal{I}_0^- $dX_t = U_t dt + V_t dB_t$

la sua var. q. $\langle X \rangle$ è

$$\langle X \rangle_t := \int_0^t V_s^2 ds$$

$$d\langle X \rangle_t = V_t^2 dt$$

è un processo di \mathcal{I}_0^-

* Si può dimostrare che

$$\langle X \rangle_t = P\text{-lim}_{|\delta| \rightarrow 0} \sum_{i=1}^N (X_{\delta_i} - X_{\delta_{i-1}})^2$$

• SEMIMARTINGALE

Def X è una semimartingale se è somma di una martingale locale e un processo adattato, càdlàg e localmente BV

★ I processi di \mathbb{I}_0 sono semimartingale

↳ L'integrazione stocastica rispetto a dX_t si può fare anche se X è solo una semimartingale

▣ FORMULA DI ITO PER PROCESSI QUALSIASI (DIM=1)

Thm: $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}, P)$, B BM. e X processo di \mathbb{I}_0 ,

$dX_t = U_t dt + V_t dB_t$ e $\varphi: \mathbb{R}^+ \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

$\varphi = \varphi(t, x)$ di classe $C^{1,2}$

C^1 risp al tempo C^2 risp. allo spazio

Allora $\forall t \geq 0$

$$\varphi(t, X_t) - \varphi(0, X_0) = \int_0^t \frac{\partial \varphi}{\partial t}(s, X_s) ds + \int_0^t \frac{\partial \varphi}{\partial x}(s, X_s) dX_s + \frac{1}{2} \int_0^t \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2}(s, X_s) d\langle X \rangle_s$$

scritto anche:

$$d\varphi(t, X_t) = \frac{\partial \varphi}{\partial t}(t, X_t) dt + \frac{\partial \varphi}{\partial x}(t, X_t) dX_t + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2}(t, X_t) d\langle X \rangle_t$$

★ Si può riscrivere come

$$d\varphi(t, X_t) = \frac{\partial \varphi}{\partial t}(t, X_t) dt + \frac{\partial \varphi}{\partial x}(t, X_t) (U_t dt + V_t dB_t) + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2}(t, X_t) V_t^2 dt$$

$$= \left[\frac{\partial \varphi}{\partial t} + U_t \frac{\partial \varphi}{\partial x} + \frac{1}{2} V_t^2 \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2} \right] dt + V_t \frac{\partial \varphi}{\partial x} dB_t$$

★ X processo di \mathbb{I}_0 e $\varphi \in C^{1,2} \Rightarrow (\varphi(t, X_t))_{t \geq 0}$ proc. di \mathbb{I}_0

▣ EQUAZIONI DIFFERENZIALI STOCASTICHE (SDE)

Sono problemi tipo questo:

$$(*) \quad \begin{cases} dX_t = b(t, X_t)dt + \sigma(t, X_t)dB_t \\ X_0 = x \end{cases}$$

Si cerca X che soddisfi.

I dati del problema sono b e $\sigma : \mathbb{R}^+ \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ poco regolari
La condizione iniziale x a volte è una v.a. \mathcal{F}_0 -misurabile
→ In particolare B non è un dato del problema

per noi $d=1$

• Def Una soluzione debole del problema $(*)$ su $[0, T]$ è

$$\left(\underbrace{(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \in [0, T]}}_{\text{spazio filtrato}}, P, B, X \right) \text{ tale che sia soddisfatta } (*)$$

↑ B BM proc. stoc. continuo e adattato

→ in particolare $(b(t, X_t))_{t \in [0, T]} \in \mathcal{M}_{loc}^1$ $(\sigma(t, X_t))_{t \in [0, T]} \in \mathcal{M}_{loc}^2$

• Def Una soluzione forte del problema $(*)$ è una soluzione debole per cui X è adattato alla filtrazione naturale di B (o eventualmente al suo completamento)

★ In un problema fisico ci si aspetta che B agisca da "perturbazione" e che nota la traiettoria $B(\omega)$ la soluzione $X(\omega)$ sia determinata univocamente per q.o.- ω . Questo succede solo se X è una soluzione forte.

Ci sono esempi di SDE per cui non ci sono soluz. forti ma solo soluz. deboli per cui B è costruito "a posteriori" di X in modo artificioso, per far tornare l'equazione.

Ad esempio: $dX_t = \text{sign}(X_t)dB_t$

• Def Si dice che c'è unicità per traiettorie in uno spazio S per il problema $(*)$ se: ogni volta che X e X' sono soluzioni deboli con lo stesso $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \in [0, T]}, P, B)$ con $X, X' \in S$ allora X e X' sono indistinguibili.

* X e X' modificazioni + X, X' continui $\Rightarrow X$ e X' indistinguibili
(ovvio)

• Def Si dice che c'è unicità in legge se: ogni volta che $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \in [0, T]}, P, B, X)$ e $(\Omega', \mathcal{F}', (\mathcal{F}'_t)_{t \in [0, T]}, P', B', X')$ sono soluzioni deboli di $(*)$, X e X' hanno le stesse leggi finitodimensionali (e quindi in $C(0, T)$).

■ THM DI ESISTENZA E UNICITÀ (O BUONA POSIZIONE)

thm: $T \geq 0$, $b: [0, T] \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$, $\sigma: [0, T] \times \mathbb{R}^n \rightarrow M_{n, d}$
 b, σ misurabili e tali che $\exists C > 0: \forall t \in [0, T] \forall x, y \in \mathbb{R}^n$

$$|b(t, x)|^2 \leq C(1 + |x|^2)$$

$$|\sigma(t, x)|^2 \leq C(1 + |x|^2)$$

$$|b(t, x) - b(t, y)| \leq C|x - y|$$

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

tesi: $\forall x \in \mathbb{R}^n$ il problema seguente ha una soluzione

forte e vale l'unicità per traiettorie con qualsiasi S

$$\begin{cases} dX_t = b(t, X_t)dt + \sigma(t, X_t)dB_t \\ X_0 = 0 \end{cases}$$

↑ ↑ moto browniano d -dim
prodotto matrice-vettore

Inoltre $X \in M_{0, T}^2$

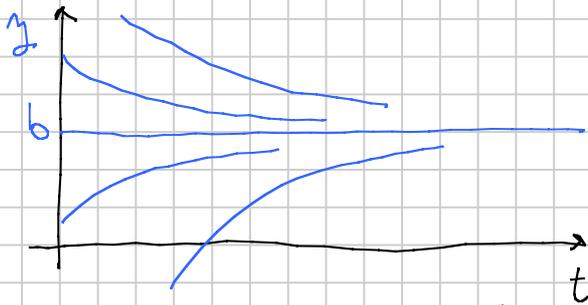
$$X_t^i = X_0^i + \int_0^t b^i(s, X_s) ds + \sum_{j=1}^d \int_0^t \sigma^{ij}(s, X_s) dB_s^j \quad \forall i \in 1, 2, \dots, n$$

• Moto Browniano d-dimensionale

def $B = (B^1, B^2, \dots, B^d)$ con $B^i = (B_t^i(\omega))_{\omega \in \Omega, t \geq 0}$ e un BM di dimensione d se B^1, \dots, B^d sono BM scalari indipendenti

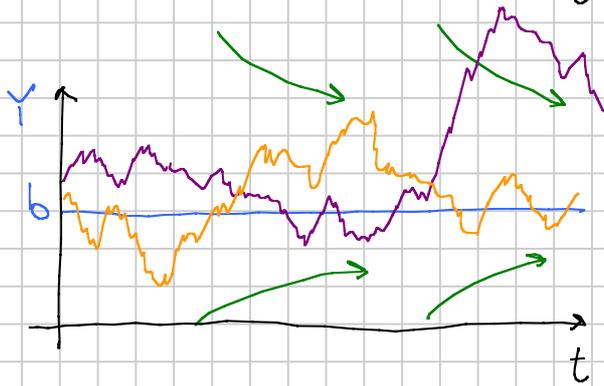
▣ ESEMPI DI SDE

① Processo di Ornstein-Uhlenbeck



$$y'(t) = \lambda(b - y(t)) \quad \lambda > 0$$

+ noise



$$\begin{cases} dY_t = \lambda(b - Y_t)dt + \sigma dB_t \\ Y_0 = y_0 \end{cases}$$

$$y'(t) = f(t) + g(t)y(t)$$

formule di variazione delle costanti :

$$y(t) = e^{\int_0^t g(s)ds} \left(y_0 + \int_0^t e^{-\int_0^s g(u)du} f(s)ds \right)$$

provo a imitarla

$$dY_t = \underbrace{\lambda b dt}_f + \underbrace{\sigma dB_t}_g - \lambda Y_t dt$$

candidato: $Y_t = e^{-\lambda t} \left(y_0 + \int_0^t e^{\lambda(t-s)} \lambda b ds + \int_0^t e^{-\lambda(t-s)} \sigma dB_s \right) \checkmark$

$$d(e^{\lambda t} Y_t) = d\varphi(t, Y_t) = \lambda e^{\lambda t} Y_t dt + e^{\lambda t} dY_t + 0 = (\Delta)$$

↑
formule di Itô

$$\varphi(t, x) = e^{\lambda t} x \quad \frac{\partial \varphi(t, x)}{\partial t} = \lambda e^{\lambda t} x \quad \frac{\partial \varphi(t, x)}{\partial x} = e^{\lambda t} \quad \frac{\partial^2 \varphi(t, x)}{\partial x^2} = 0$$

$$e^{\lambda t} Y_t = y_0 + \int_0^t e^{\lambda s} \lambda b ds + \int_0^t e^{\lambda s} \sigma dB_s$$

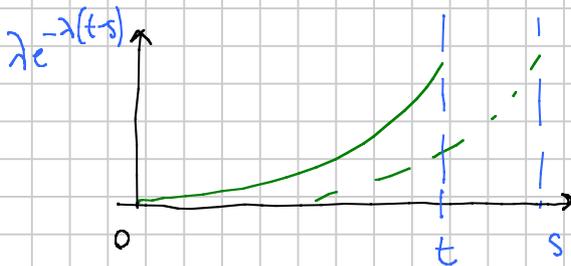
$$d(e^{\lambda t} Y_t) = \lambda b e^{\lambda t} dt + \sigma e^{\lambda t} dB_t = (\Delta)$$

$$(\Delta) \Rightarrow \lambda Y_t dt + dY_t = \lambda b dt + \sigma dB_t$$

$$dY_t = \lambda(b - Y_t)dt + \sigma dB_t \quad \text{ok}$$

$$Y_t = \underbrace{e^{-\lambda t} y_0}_{\text{tende a 0}} + \underbrace{\int_0^t e^{-\lambda(t-s)} \lambda b ds}_{\text{tende a } b} + \underbrace{\int_0^t e^{-\lambda(t-s)} \sigma dB_s}_{\text{contano le più recenti oscillazioni di } B}$$

ha media 0 e legge gaussiana



★ Nelle ipotesi del teorema :

$$b(t, Y_t) dt = \lambda(b - Y_t) dt$$

$$b(t, x) = \lambda(b - x)$$

$$\sigma(t, Y_t) dB_t = \sigma dB_t$$

$$\sigma(t, x) = \sigma$$

② Moto Browniano geometrico

$$\begin{cases} dX_t = bX_t dt + \sigma X_t dB_t \\ X_0 = x_0 \end{cases}$$

noise moltiplicativo : è proporzionale a X_t , ad esempio è giusto per le oscillazioni azionarie

$$\frac{dX_t}{dt} \approx bX_t + \sigma X_t \frac{dB_t}{dt} \rightarrow \frac{dX_t}{X_t} = \frac{d}{dt} \log X_t = b + \sigma \frac{dB_t}{dt}$$

$$\log X_t = \int (b + \sigma \frac{dB_t}{dt}) dt \quad X_t = e^{bt + \sigma B_t}$$

$$X_t := x_0 e^{\tilde{b}t + \sigma B_t} = \varphi(t, B_t) \quad \varphi(t, x) = x_0 e^{\tilde{b}t + \sigma x}$$

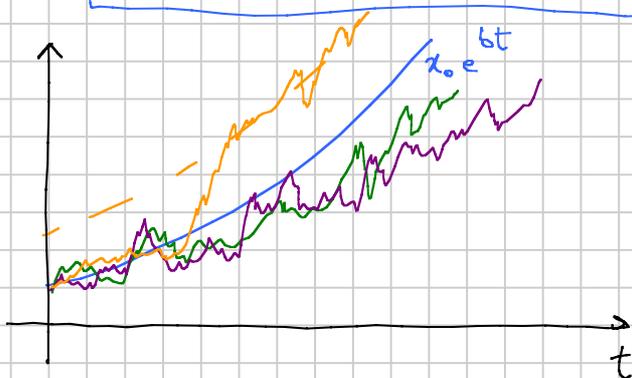
$$dX_t = \tilde{b}X_t dt + \sigma X_t dB_t + \frac{\sigma^2}{2} X_t dt$$

formula di Itô

se pongo $\tilde{b} = b - \frac{\sigma^2}{2}$ viene l'eq. giusta

$$X_t = x_0 e^{(b - \frac{\sigma^2}{2})t + \sigma B_t}$$

soluzione: BM geometrico



HW: verificare ipotesi del thm 3!

importante: formula di Itô in dimensione d