

## 1. MARTINGAIS

Considere um espaço de probabilidade  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ . Um processo estocástico  $X$  é uma família de variáveis aleatórias  $(X_t)_{t \in I}$ ,  $I \subset \mathbb{R}$ , definidas em  $(\Omega, \mathcal{F})$ .  $X$  é  $L^p$ -limitado se  $\sup_{t \in I} E[|X_t|^p] < \infty$ , e uniformemente integrável (abreviado UI) se

$$\lim_{K \rightarrow \infty} \sup_{t \in I} \int_{|X_t| \geq K} |X_t| dP = 0.$$

Uma filtração é uma família de sub- $\sigma$ -álgebras  $(\mathcal{F}_t)_{t \in I}$ ,  $I \subset \mathbb{R}_+$ , tal que  $\mathcal{F}_t \subset \mathcal{F}$  para todo  $t \geq 0$ , e  $\mathcal{F}_s \subset \mathcal{F}_t$  se  $0 \leq s \leq t$ . Um processo estocástico  $X$  é dito adaptado a uma filtração se  $X_t \in \mathcal{F}_t$  para todo  $t \in I$ .

**Definição 1.1.** Seja  $(\mathcal{F}_t)_{t \in I}$  uma filtração e  $X = (X_t)_{t \in I}$  um processo adaptado tal que  $X_t \in L^1$  para todo  $t \in I$ .  $X$  é chamado de

- (1) supermartingal se para todo  $s, t \in I$ ,  $s \leq t$ ,  $E[X_t | \mathcal{F}_s] \leq X_s$ .
- (2) submartingal se para todo  $s, t \in I$ ,  $s \leq t$ ,  $E[X_t | \mathcal{F}_s] \geq X_s$ .
- (3) martingal se para todo  $s, t \in I$ ,  $s \leq t$ ,  $E[X_t | \mathcal{F}_s] = X_s$ .

o mesmo jeito, podemos

**Observação 1.1.** (1) As definições acima incluem a possibilidade de  $I$  ser discreto, por exemplo  $I = \{\dots, -2, -1, 0\}$ ,  $I = \{0, 1, 2, \dots\}$ , ou  $I = \{1/n, n \geq 1\}$ .

(2) Observe que  $X$  é submartingal se e somente se  $-X$  é supermartingal, e que um martingal é no mesmo tempo sub- e super-martingal.

**Exemplo 1.1.** O movimento browniano  $B = (B_t)_{t \geq 0}$  é martingal com respeito a sua filtração natural  $\mathcal{F}_t := \sigma(B_s, s \leq t)$ . De fato,  $B_t \in L^1$  para todo  $t \geq 0$ , e pela propriedade de Markov no tempo  $s$ ,

$$E[B_t | \mathcal{F}_s] = E[B_{t-s} \circ \theta_s | \mathcal{F}_s] = E_{B_s}[B_{t-s}] = B_s.$$

Observe que a propriedade de Markov permite também mostrar que  $B$  é martingal com respeito à  $\sigma$ -álgebra aumentada,

$$\mathcal{F}_{t+} := \bigcap_{t' > t} \mathcal{F}_{t'}.$$

**Exemplo 1.2.** Se  $B = (B_t)_{t \geq 0}$  é o movimento browniano, então  $M_t := B_t^2 - t$  é martingal (com respeito à filtração natural de  $B$ ). De fato,  $M_t \in L^1$  e pela propriedade de Markov no tempo  $s$ ,

$$\begin{aligned} E[M_t | \mathcal{F}_s] &= E[B_t^2 | \mathcal{F}_s] - t \\ &= \underbrace{E[(B_t - B_s)^2 | \mathcal{F}_s]}_{=E[B_{t-s}^2] = t-s} + 2B_s \underbrace{E[B_t | \mathcal{F}_s]}_{=B_s} - B_s^2 - t \\ &= B_s^2 - s \\ &= M_s. \end{aligned}$$

**Exercício 1.1.** Se  $B = (B_t)_{t \geq 0}$  é o movimento browniano,  $\theta \in \mathbb{R}$ , então  $X_t := \exp(\theta B_t - \theta^2 t/2)$  é martingal (com respeito à filtração natural de  $B$ ).

**Lema 1.1.** *Seja  $X = (X_t)_{t \in I}$  um submartingal e  $\phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  convexa, tal que  $\phi(X_t) \in L^1$  para todo  $t \in I$ . Então  $\phi(X) := (\phi(X_t))_{t \in I}$  é submartingal também.*

*Demonstração.* Segue da desigualdade de Jensen.  $\square$

### 1.1. Amostragem opcional, caso finito.

### 1.2. Desigualdades fundamentais.

**1.3. Desigualdades para o número de subidas/descidas.** Seja  $X = (X_t)_{t \in I}$  um processo. Qualquer subconjunto  $F \subset I$  finito pode ser ordenado:  $F = \{t_1, t_2, \dots, t_N\}$ . Sejam  $a < b$ . Considere a sequência  $s_k$ ,  $k \geq 1$ , definida da seguinte maneira <sup>1</sup>:

$$s_1 := \inf\{t_i : X(t_i) \leq a\}, \quad s_2 := \inf\{t_i > s_1 : X(t_i) \geq b\}.$$

Se  $s_2 < \infty$ , diremos que o par  $\{s_1, s_2\}$  representa a primeira subida do processo  $X$  através do intervalo  $[a, b]$ . Em seguida,

$$s_{2k+1} := \inf\{t_i > s_{2k} : X(t_i) \leq a\}, \quad s_{2k+2} := \inf\{t_i > s_{2k+1} : X(t_i) \geq b\},$$

e diremos que o par  $\{s_{2k+1}, s_{2k+2}\}$  representa a  $k + 1$ -ésima subida do processo  $X$  através do intervalo  $[a, b]$ .

Definamos então o número de subidas de  $X$  ao longo de  $F$  por

$$U_F^X[a, b] := \max\{k : s_{2k} < t_N\}.$$

Para um conjunto qualquer  $T \subset I$ , o número total de subidas de  $X$  é definido por

$$U_I^X[a, b] := \sup\{U_F^X[a, b] : F \subset I, \text{ finito}\}.$$

De modo análogo, pode-se definir o número total de descidas de  $X$ , denotado  $D_T^X[a, b]$ .

**Proposição 1.1.** (1) *Seja  $X = (X_t)_{t \in I}$  um supermartingal,  $T \subset I$  enumerável. Então para todo  $a < b$ ,*

$$E[U_T^X[a, b]] \leq \frac{\sup_{t \in T} E[(X_t - a)^-]}{b - a}. \quad (1)$$

(2) *Seja  $X = (X_t)_{t \in I}$  um submartingal,  $T \subset I$  enumerável. Então para todo  $a < b$ ,*

$$E[D_T^X[a, b]] \leq \frac{\sup_{t \in T} E[(X_t - b)^+]}{b - a}. \quad (2)$$

**Observação 1.2.** (1) Observe que o conjunto  $T \subset I$  não precisa possuir nenhuma estrutura particular; por exemplo, ele não precisa possuir um menor ou maior elemento.

<sup>1</sup>Faremos sempre a seguinte convenção:  $\inf \emptyset := \infty$ .

- (2) Suponha agora que  $T$  possua um maior elemento  $\beta$ . Se  $X$  for submartingal, então por  $\phi(x) := x^+$  ser convexa e pelo Lema 1.1, para todo  $t \in T$ ,

$$E[(X_t - b)^+] \leq E[(X_\beta - b)^+].$$

Por outro lado, se  $X$  for supermartingal, então  $-X$  é submartingal, logo

$$E[(X_t - a)^-] = E[(a - X_t)^+] \leq E[(a - X_\beta)^+] = E[(X_\beta - a)^-].$$

*Prova da Proposição 1.1:* Seja  $X = (X_t)_{t \in I}$  um supermartingal,  $F = \{t_1, t_2, \dots, t_N\} \subset I$  finito, e  $a < b$ . Considere os tempos de parada  $s_k$  definidos acima, e os eventos  $A_k := \{s_k < t_N\}$ . Observe que  $A_{2k} \equiv \{U_F^X[a, b] \geq k\}$ , o que implica  $E[U_F^X[a, b]] \leq \sum_k P(A_{2k})$ . Como  $X(s_{2k-1}) \leq a$  em  $A_{2k-1}$  e  $X(s_{2k}) \geq b$  em  $A_{2k}$ , e como  $-X$  é submartingal,

$$\begin{aligned} 0 &\leq \int_{A_{2k-1}} (a - X(s_{2k-1})) dP \\ &\leq \int_{A_{2k-1}} (a - X(s_{2k})) dP \\ &= \underbrace{\int_{A_{2k}} (a - X(s_{2k})) dP}_{\leq (a-b)P(A_{2k})} + \int_{A_{2k-1} \setminus A_{2k}} (a - X(s_{2k})) dP \end{aligned}$$

Portanto, usando de novo o fato de  $-X$  ser submartingal,

$$(b - a)P(A_{2k}) \leq \int_{A_{2k-1} \setminus A_{2k}} (a - X(t_N))^+ dP$$

Somando sobre  $k$ , e como  $A_k \supset A_{k+1}$ ,

$$(b - a)E[U_F^X[a, b]] \leq \int_{A_1} (a - X(t_N))^+ dP \leq E[(X_{t_N} - a)^-] = \sup_{t \in F} E[(X_t - a)^-].$$

Tomando o sup sobre todos os subconjuntos finitos  $F \subset I$ , obtemos (1).  $\square$

As desigualdades fundamentais (1) e (2) serão usadas de várias formas, em particular para obter resultados de convergência para processos  $X_t$  quando  $t \rightarrow \pm\infty$  ou quando  $t \rightarrow t_0^\pm$ . De modo geral, enunciaremos os resultados somente para supermartingais, dado que um resultado parecido pode ser deduzido para submartingais, via uma troca de sinal.

**1.4. Convergência quando  $T = \mathbb{N}$ .** Um primeiro corolário da Proposição 1.1 é o teorema básico sobre convergência de martingais.

**Teorema 1.1.** *Se  $X = (X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  é um supermartingal  $L^1$ -limitado,  $\sup_{t \in I} E[|X_t|] < \infty$ , então existe  $X_\infty \in L^1$  tal que  $X_n \rightarrow X_\infty$  quase certamente.*

*Demonstração.* Se  $X = (X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  é um supermartingal  $L^1$ -limitado, então pela desigualdade (1), existe um conjunto  $\Omega_0$ ,  $P(\Omega_0) = 1$ , no qual  $U_{\mathbb{N}}^X[a, b] < \infty$  para qualquer  $a < b$ ,  $a, b$  racionais. Logo,  $X_\infty := \lim_{n \rightarrow \infty} X_n$  existe em  $\Omega_0$  (possivelmente  $\pm\infty$ ). Fora de  $\Omega_0$ , basta definir  $X_\infty := 0$ . A integrabilidade de  $X_\infty$  segue pelo Lema de Fatou.  $\square$

**Corolário 1.1.** *Se  $X = (X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  é um supermartingal tal que  $X_n \geq 0$ , então existe  $X_\infty \in L^1$  tal que  $X_n \rightarrow X_\infty$  quase certamente.*

*Demonstração.* Como  $E[|X_n|] = E[X_n] \leq E[X_0]$ ,  $X$  é  $L^1$ -limitado.  $\square$

**1.5. Convergência quando  $T = -\mathbb{N}$ .** Um processo indexado por  $T = -\mathbb{N} := \{\dots, -2, -1, 0\}$  é geralmente chamado de *reverso*. Assim, um super- sub-martingal  $X = (X_n)_{n \in -\mathbb{N}} \equiv (X_{-n})_{n \in \mathbb{N}}$  é chamado de *super- sub-martingal reverso*. A particularidade do conjunto  $-\mathbb{N}$  é que ele possui um maior elemento, o que implica convergência sem hipótese suplementar.

**Teorema 1.2.** (a) *Se  $X = (X_{-n})_{n \in \mathbb{N}}$  for supermartingal, então existe  $X_{-\infty}$  tal que  $X_{-n} \rightarrow X_{-\infty}$  quase certamente. Se  $X$  é  $L^1$ -limitado, então é UI,  $X_{-\infty} \in L^1$ ,  $X_{-n} \rightarrow X_{-\infty}$  em  $L^1$ , e para todo  $n$ ,*

$$X_{-\infty} \geq E[X_{-n} | \mathcal{F}_{-\infty}], \quad (3)$$

onde  $\mathcal{F}_{-\infty} := \bigcap_n \mathcal{F}_{-n}$ .

(b) *Se  $X = (X_{-n})_{n \in \mathbb{N}}$  for martingal, existe  $X_{-\infty} \in L^1$  tal que  $X_{-n} \rightarrow X_{-\infty}$  quase certamente e em  $L^1$ , e para todo  $n$ ,*

$$X_{-\infty} = E[X_{-n} | \mathcal{F}_{-\infty}]. \quad (4)$$

*Demonstração.* Seja  $X$  um supermartingal reverso. Pela Observação 1.2,

$$\sup_n E[(X_{-n} - a)^-] \leq E[(X_0 - a)^-].$$

Usando como foi feito na prova do Teorema 1.1, obtém-se a existência de  $X_{-\infty} = \lim_n X_n$ . Para todo  $n$ ,

$$\int_{|X_{-n}| \geq K} |X_{-n}| dP = \int_{X_{-n} \geq K} X_{-n} dP + \int_{X_{-n} \leq -K} (-X_{-n}) dP. \quad (5)$$

Se  $X$  for submartingal, considere a decomposição

$$\begin{aligned} & \int_{X_{-n} \geq K} X_{-n} dP + \int_{X_{-n} \leq -K} (-X_{-n}) dP \\ &= E[X_{-n}] + \int_{X_{-n} < K} (-X_{-n}) dP + \int_{X_{-n} \leq -K} (-X_{-n}) dP. \end{aligned} \quad (6)$$

Como  $n \mapsto E[X_{-n}]$  decresce e  $X$  é  $L^1$ -limitado, então para todo  $\epsilon > 0$ , existe  $n_0$  tal que  $E[X_{-n}] \leq E[X_{-n_0}] + \epsilon$  para todo  $n \geq n_0$ , e

$$\begin{aligned} & \int_{X_{-n} < K} (-X_{-n}) dP + \int_{X_{-n} \leq -K} (-X_{-n}) dP \\ & \leq \int_{X_{-n} < K} (-X_{-n_0}) dP + \int_{X_{-n} \leq -K} (-X_{-n_0}) dP. \end{aligned}$$

Logo,

$$\int_{|X_{-n}| \geq K} |X_{-n}| dP \leq \int_{|X_{-n}| \geq K} |X_{-n_0}| dP + \epsilon.$$

Como  $P(|X_{-n}| \geq K) \leq \frac{\sup_n E[|X_{-n}|]}{K} \rightarrow 0$  no limite  $K \rightarrow \infty$ , isso implica que  $X$  é UI, e que  $X_{-n} \rightarrow X_{-\infty}$  em  $L^1$ . A integrabilidade de  $X_{-\infty}$  segue do Lema de Fatou. Se  $A \in \mathcal{F}_{-\infty} \subset \mathcal{F}_{-m}$ , então

$$\int_A X_{-\infty} dP = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_A X_{-n} dP \geq \int_A X_{-m} dP.$$

o que prova (3).

Quando  $X$  é submartingal, a decomposição em (6) é trocada por

$$\begin{aligned} \int_{X_{-n} \geq K} X_{-n} dP + \int_{X_{-n} \leq -K} (-X_{-n}) dP \\ = -E[X_{-n}] + \int_{X_{-n} \geq K} X_{-n} dP + \int_{X_{-n} > -K} X_{-n} dP, \end{aligned}$$

e o resto do argumento é o mesmo. Quando  $X$  é martingal, a identidade  $X_{-n} = E[X_0 | \mathcal{F}_{-n}]$  implica que  $X$  é UI (Lema 1.2 abaixo), o que implica a convergência de  $X_{-n}$  para  $X_{-\infty}$  em  $L^1$ .  $\square$

**Lema 1.2.** *Seja  $Z \in L^1$ . Então  $(E[Z | \mathcal{G}])_{\mathcal{G} \subset \mathcal{F}}$  é UI.*

*Demonstração.* Observe que

$$\int_{|E[Z | \mathcal{G}]| \geq K} |E[Z | \mathcal{G}]| dP \leq \int_{|E[Z | \mathcal{G}]| \geq K} E[|Z| | \mathcal{G}] dP = \int_{|E[Z | \mathcal{G}]| \geq K} |Z| dP.$$

Mas como

$$P(|E[Z | \mathcal{G}]| \geq K) \leq \frac{E[|E[Z | \mathcal{G}]|]}{K} \leq \frac{E[|Z|]}{K} \rightarrow 0$$

quando  $K \rightarrow \infty$ , uniformemente em  $\mathcal{G}$ , isso implica o resultado.  $\square$

Veremos agora as consequências das desigualdades (1)-(2) e dos teoremas acima para martingais com parâmetro contínuo. A idéia principal é que resultados para martingais discretos podem ser usados para estudar um martingal em tempo contínuo, ao longo de conjunto enumerável de pontos.

Se  $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$  é uma filtração, considere a filtração aumentada

$$\mathcal{F}_{t+} := \bigcap_{t' > t} \mathcal{F}_{t'}.$$

**1.6. Regularização.** Nesta seção,  $I = \mathbb{R}_+ = [0, \infty)$ .

**Teorema 1.3.** *Seja  $X = (X_t)_{t \geq 0}$  um supermartingal e  $D \subset \mathbb{R}_+$  denso, enumerável.*

(1) *Existe  $\Omega_0$ ,  $P(\Omega_0) = 1$ , tal que em  $\Omega_0$ , os seguintes limites laterais existem:*

$$\forall t > 0, X_{t-} := \lim_{\substack{s \nearrow t \\ s \in D}} X_s, \quad \forall t \geq 0, X_{t+} := \lim_{\substack{s \searrow t \\ s \in D}} X_s. \quad (7)$$

(2) *Fora de  $\Omega_0$ , defina  $X_{t+} := 0$  para todo  $t \geq 0$ . Para todo  $t \geq 0$ ,  $X_{t+} \in L^1$ , e  $X_t \geq E[X_{t+} | \mathcal{F}_t]$ . Se  $t \mapsto E[X_t]$  for contínua, então  $X_t = E[X_{t+} | \mathcal{F}_t]$ .*

(3)  $(X_{t+})_{t \geq 0}$  é supermartingal com respeito à filtração  $(\mathcal{F}_{t+})_{t \geq 0}$ . Se  $(X_t)_{t \geq 0}$  for martingal, então  $(X_{t+})_{t \geq 0}$  é martingal com respeito a  $(\mathcal{F}_{t+})_{t \geq 0}$ .

*Demonstração.* Para  $k \geq 0$ , considere o intervalo compacto  $[k, k+1] \subset \mathbb{R}_+$ . Pela Proposição 1.1, e como  $[k, k+1]$  possui um maior elemento, existe para todo  $a < b$  ( $a, b \in \mathbb{Q}$ ) um  $\Omega_0(k, a, b)$ ,  $P(\Omega_0) = 1$ , no qual  $U_{D \cap [\alpha, \beta]}^X[a, b] < \infty$ . Portanto, para todo  $t \in [k, k+1]$ , os limites  $X_{t-}$  e  $X_{t+}$  existem em  $\Omega_0(k, a, b)$ . (De fato, tomando uma sequência decrescente qualquer  $s_n \in D$ ,  $s_n \searrow t$ , temos existência do limite  $\lim_n X_{s_n}$ , e esse limite não depende da sequência escolhida. O mesmo argumento vale para sequências crescentes.) Se  $\Omega_0 := \bigcap_{k \geq 0, a, b} \Omega_0(k, a, b)$ , a primeira afirmação está provada.

Considere agora  $t \geq 0$ , e uma sequência  $t_n \searrow t$ ,  $t_n \in D$ . Por um lado, em  $\Omega_0$ ,  $X_{t_n} \rightarrow X_{t+}$ . Por outro lado,  $Y_{-n} := X_{t_n}$  é supermartingal reverso com respeito à filtração  $\mathcal{G}_{-n} := \mathcal{F}_{t_n}$ , e como  $t < t_n \leq t_1$ ,

$$E[|Y_{-n}|] = E[|X_{t_n}|] = E[X_{t_n}] + 2E[X_{t_n}^-] \leq E[X_t] + 2E[X_{t_1}^-] < \infty,$$

$(Y_{-n})$  é UI. Logo,  $Y_{-n}$  converge em  $L^1$  para um limite  $Y_{-\infty} \in L^1$ , que só pode ser  $X_{t+}$ , já que  $X_{t_n} \rightarrow X_{t+}$ . Como  $X_t \geq E[X_{t_n} | \mathcal{F}_t]$ , a convergência em  $L^1$  implica  $X_t \geq E[X_{t+} | \mathcal{F}_t]$ . Mas também,  $E[X_{t_n}] \rightarrow E[X_{t+}]$ . Ora, se  $t \mapsto E[X_t]$  for contínua, então  $E[X_{t+}] = E[X_t]$ , o que implica  $0 \leq E[X_t - E[X_{t+} | \mathcal{F}_t]] = E[X_t] - E[X_{t+}] = 0$ . Logo,  $X = E[X_{t+} | \mathcal{F}_t]$ , o que prova a segunda afirmação.

Para a terceira, observe que se  $s < t$  e se  $s < s_n < t$  é tal que  $s_n \searrow s$ , então  $X_{s_n} \rightarrow X_{s+}$ . Pela propriedade de supermartingal e pela segunda afirmação,

$$X_{s_n} \geq E[X_t | \mathcal{F}_{s_n}] \geq E[E[X_{t+} | \mathcal{F}_t] | \mathcal{F}_{s_n}] = E[X_{t+} | \mathcal{F}_{s_n}]. \quad (8)$$

Mas observe que  $Z_{-n} := E[X_{t+} | \mathcal{F}_{s_n}]$  é martingal reverso, UI (Lema 1.2), e converge q.c. e em  $L^1$  para um limite  $Z_{-\infty}$  (Teorema 1.1). Para identificar  $Z_{-\infty}$ , observe que para todo  $A \in \mathcal{F}_{s+} \equiv \bigcap_n \mathcal{F}_{s_n}$ ,

$$\int_A Z_{-\infty} dP = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_A Z_{-n} dP = \int_A X_{t+} dP.$$

Logo,  $Z_{-\infty} = E[X_{t+} | \mathcal{F}_{s+}]$ . Tomando  $n \rightarrow \infty$  em (8), obtemos  $X_{s+} \geq E[X_{t+} | \mathcal{F}_{s+}]$ . Como  $X_{t+}$  é obviamente  $\mathcal{F}_{t+}$ -mensurável, isso prova que  $(X_{t+})_{t \geq 0}$  é supermartingal.  $\square$

O resultado acima diz que a um supermartingal  $(X_t)_{t \geq 0}$  pode ser associado um supermartingal  $(X_{t+})_{t \geq 0}$  (com respeito a  $(\mathcal{F}_{t+})_{t \geq 0}$ ) cujas trajetórias  $t \mapsto X_{t+}$  são càdlàg, isto é, contínuas a direita com limites a esquerda <sup>2</sup>.  $(X_{t+})_{t \geq 0}$  é chamado o regularizado de  $(X_t)_{t \geq 0}$ :

**Teorema 1.4.** *Seja  $(X_t)_{t \geq 0}$  um supermartingal tal que  $t \mapsto E[X_t]$  seja contínua (o que acontece em particular quando  $X$  é martingal). Se a filtração  $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$  for completa (com respeito a  $P$ ) e contínua a direita ( $\mathcal{F}_{t+} = \mathcal{F}_t$ ), então o regularizado  $(X_{t+})_{t \geq 0}$  é uma modificação de  $(X_t)_{t \geq 0}$ , com trajetórias càdlàg, e é supermartingal com respeito a  $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ .*

<sup>2</sup>Em francês: *continu à droite, avec limite à gauche*.

*Demonstração.* Pelo teorema anterior, quase certamente e pela continuidade da filtração,

$$X_t = E[X_{t+}|\mathcal{F}_t] = E[X_{t+}|\mathcal{F}_{t+}] = X_{t+},$$

o que mostra que  $(X_{t+})_{t \geq 0}$  é modificação de  $(X_t)_{t \geq 0}$ . Já que a filtração é completa, isso implica também que  $X_{t+} \in \mathcal{F}_t$ . Para verificar que as trajetórias  $t \mapsto X_{t+}$  são contínuas a direita, observe que em  $\Omega_0$  (definido na prova anterior), em todo  $t \geq 0$ , para qualquer  $\epsilon > 0$ ,

$$\inf_{t < s < t+\epsilon} X_s \leq \inf_{t \leq s < t+\epsilon} X_{s+} \leq \sup_{t \leq s < t+\epsilon} X_{s+} \leq \sup_{t < s < t+\epsilon} X_s.$$

Mas por definição, os primeiros e últimos termos dessa desigualdade convergem para  $X_{t+}$  quando  $\epsilon \searrow 0$ . Portanto, em  $\Omega_0$ ,  $\lim_{s \searrow t} X_{s+} = X_{t+}$  para todo  $t \geq 0$ . Do mesmo jeito, pode ser mostrado que os limites a esquerda existem.  $\square$

**1.7. Martingais fechados.** Considere o equivalente contínuo do Teorema 1.1:

**Lema 1.3.** *Seja  $X = (X_t)_{t \geq 0}$  um supermartingal  $L^1$ -limitado, contínuo a direita. Então existe  $X_\infty \in L^1$  tal que  $X_t \rightarrow X_\infty$  quase certamente.*

*Demonstração.* Se  $D \subset \mathbb{R}_+$  for denso, enumerável, procedendo como na prova do Teorema 1.1 leva à existência quase certa do limite

$$X_\infty = \lim_{\substack{t \rightarrow \infty \\ t \in D}} X_t.$$

Pela continuidade a direita das trajetórias, esse limite coincide com  $\lim_{t \rightarrow \infty} X_t$ .  $\square$

Podemos aqui fazer a seguinte pergunta: será que  $X_t \geq E[X_\infty|\mathcal{F}_t]$ ? Isto é: será que  $X_\infty$  pode ser visto como o “último elemento” do martingal?

Diremos que um supermartingal  $X = (X_t)_{t \in I}$  é **fechado** se existir  $Z \in L^1$  tal que  $X_t \geq E[Z|\mathcal{F}_t]$  para todo  $t \in I$ . Diz-se que  $Z$  **fecha**  $X$ . Por exemplo, se  $I = \mathbb{R}_+$ , a variável  $Z$  pode ser interpretada como um elemento no “tempo  $t = \infty$ ”,  $Z = X_\infty$ , isto é como o último elemento do processo, e que a propriedade de supermartingal continua valendo para o processo  $(X_t)_{0 \leq t \leq \infty}$ . De modo equivalente, define-se martingal e submartingal fechado.

**Exercício 1.2.** Ache um exemplo de supermartingal  $X$  (possivelmente discreto) que não seja fechado. (O movimento Browniano!)

**Proposição 1.2.** *Seja  $X = (X_t)_{t \geq 0}$  um martingal contínuo a direita. São equivalentes:*

- (1)  $X$  é fechado.
- (2)  $X_t$  converge quando  $t \rightarrow \infty$ , quase certamente e em  $L^1$ .
- (3)  $X$  é UI.

Esse resultado implica em particular que um martingal contínuo *limitado*, por ser UI, é fechado também.

*Demonstração.* (1) implica (3): Se  $X$  é fechado por  $Z$ ,  $X_t = E[Z|\mathcal{F}_t]$ , é UI pelo Lema 1.2. (3) implica (2): Se  $X$  é uniformemente integrável, então é limitada em  $L^1$ . Pelo Lema 1.3,  $X_t \rightarrow X_\infty$  quase certamente, logo em  $L^1$  também. (2) implica (1): Tomando  $t \rightarrow \infty$  em  $X_s = E[X_t|\mathcal{F}_s]$  dá  $X_s = E[X_\infty|\mathcal{F}_s]$ . Logo,  $X$  é fechado por  $X_\infty$ .  $\square$

**Observação 1.3.** Qualquer martingal limitado é UI, portanto fechado.

**1.8. Amostragem opcional, caso geral.** Considere uma filtração  $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ . Lembra que se  $X$  for um supermartingal cujo índice é *finito*, e se  $S \leq T$  forem dois tempos de parada limitados, então

$$X_S \geq E[X_T|\mathcal{F}_S].$$

Nessa seção generalizaremos esse resultado a um supermartingal em tempo contínuo.

**Teorema 1.5.** [*Amostragem Opcional*] Seja  $X = (X_t)_{t \geq 0}$  um supermartingal contínuo a direita, fechado por  $X_\infty \in \mathcal{F}_\infty$  ( $\mathcal{F}_\infty := \sigma(\bigcup_{t \geq 0} \mathcal{F}_t)$ ). Sejam  $S \leq T$  dois tempos de parada. Então  $X_S \in L^1$ ,  $X_T \in L^1$  (com a convenção de que  $X_T := X_\infty$  se  $T = \infty$ ), e

$$X_S \geq E[X_T|\mathcal{F}_S]. \quad (9)$$

Se  $X$  for martingal, sob as mesmas hipóteses,

$$X_S = E[X_T|\mathcal{F}_S]. \quad (10)$$

Para usar o resultado no caso finito, será necessário aproximar um tempo de parada qualquer por uma sequência de tempos de parada que tomam finitos valores.

**Lema 1.4.** Para  $n \geq 1$ , seja  $D_n := \{k2^{-n}, k = 0, 1, \dots, n2^n\} \cup \{\infty\}$ . Se  $T$  é um tempo de parada, defina

$$T_n := \inf\{t \in D_n : t > T\}. \quad (11)$$

Então  $T_n$  é um tempo de parada, e  $T_n \searrow T$ .

*Demonstração.* É claro que se  $T = \infty$ , então  $T_n = \infty$ . Caso contrário,  $T_n \searrow T$ . Já que  $T_n$  pode ser escrito como

$$T_n = \sum_{k=0}^{n2^n-1} \frac{k+1}{2^n} 1_{\{k/2^n < T \leq (k+1)/2^n\}} + \infty 1_{\{T > n2^n\}},$$

temos  $\{T_n \leq t\} = \{T \leq \frac{k(t)+1}{2^n}\}$ , em que  $k(t) := \max\{0 \leq k \leq n2^n : (k+1)/2^n \leq t\}$ . Assim,  $\{T_n \leq t\} \in \mathcal{F}_{\frac{k(t)+1}{2^n}} \subset \mathcal{F}_t$ . Logo,  $T_n$  é tempo de parada.  $\square$

*Prova do Teorema 1.5.* Começaremos com duas afirmações a respeito dos tempos de parada  $T_n$  introduzidos em (11).

*Afirmiação 1:*  $Y_{-n} := X_{T_n}$  é supermartingal reverso. De fato, considere para cada  $n \geq 1$ , o supermartingal discreto  $(X_t)_{t \in D_{n+1}}$ , isto é

$$X_0, X_{1/2^{n+1}}, \dots, X_{k/2^{n+1}}, \dots, X_{((n+1)2^{n+1}-1)/2^{n+1}}, X_{n+1}, X_\infty,$$

com respeito à filtração  $(\mathcal{F}_t)_{t \in D_{n+1}}$ . Considere os tempos de parada  $T_n$  e  $T_{n+1}$ . Como  $T_n \in D_n \subset D_{n+1}$ , podemos aplicar o Teorema da Amostragem Opcional Discreto para  $(X_t)_{t \in D_{n+1}}$ , com os tempos de parada  $T_{n+1} \leq T_n$ :

$$X_{T_{n+1}} \geq E[X_{T_n} | \mathcal{F}_{T_{n+1}}].$$

*Afirmção 2:*  $Y_{-n} \rightarrow X_T$  em  $L^1$ , e  $X_T \in L^1$ . Como  $E[|Y_n|] = E[Y_{-n}] + 2E[(Y_{-n})^-]$ , e  $E[Y_{-n}] = E[X_{T_n}] \leq E[X_0]$ ,  $E[(Y_{-n})^-] = E[X_{T_n}^-] \leq E[X_0^-]$ , temos que  $(Y_{-n})_{n \geq 0}$  é  $L^1$ -limitado. Pelo Teorema 1.2,  $Y_{-n}$  converge para  $Y_{-\infty} \in L^1$  em  $L^1$ . Como  $Y_{-n} = X_{T_n}$  e  $T_n \searrow T$ , e que as trajetórias de  $X$  são contínuas a direita, esse limite  $Y_{-\infty}$  só pode ser  $X_T$ . Em particular,  $X_T \in L^1$ .

Construindo do mesmo jeito a sequência  $S_n := \inf\{t \in D_n : t > S\}$ ,  $S_n \searrow S$ , temos  $X_{S_n} \rightarrow X_S \in L^1$  em  $L^1$ . Aplicando o Teorema da Amostragem Opcional Discreto ao supermartingal  $(X_t)_{t \in D_n}$ , essa vez com os tempos de parada  $S_n \leq T_n$ ,

$$X_{S_n} \geq E[X_{T_n} | \mathcal{F}_{S_n}]. \quad (12)$$

Como  $S_n \searrow S$ , temos  $\mathcal{F}_S = \bigcap_n \mathcal{F}_{S_n}$  (exercício). Assim, para todo  $A \in \mathcal{F}_S$ ,

$$\int_A X_{S_n} dP \geq \int_A X_{T_n} dP.$$

Como  $X_{S_n} \rightarrow X_S$  e  $X_{T_n} \rightarrow X_T$  em  $L^1$ , a prova de (9) segue após ter tomado o limite  $n \rightarrow \infty$  nessa última desigualdade.  $\square$

**1.9. Interromper um martingal com um tempo de parada.** Seja  $X = (X_t)_{t \geq 0}$  um supermartingal com respeito a uma filtração  $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ . É fácil ver que se  $a$  for uma constante, então  $(X_{t \wedge a})_{t \geq 0}$  também é supermartingal, com respeito à mesma filtração. O seguinte resultado é uma combinação desse fato e do Teorema da Amostragem Opcional.

**Teorema 1.6.** *Se  $X = (X_t)_{t \geq 0}$  é supermartingal contínuo a direita e  $S \leq T$  dois tempos de parada limitados, então  $X_S, X_T \in L^1$ , e*

$$X_S \geq E[X_T | \mathcal{F}_S]. \quad (13)$$

*Se  $X$  for martingal, sob as mesmas hipóteses,*

$$X_S = E[X_T | \mathcal{F}_S]. \quad (14)$$

*Demonstração.* Seja  $a > 0$  uma constante tal que  $S \leq T \leq a$ . Como visto acima,  $(X_{t \wedge a})_{t \geq 0}$  é supermartingal contínuo a direita. Como  $s \wedge a \leq a$  para todo  $s \geq 0$ , temos  $X_{s \wedge a} \geq E[X_{a \wedge a} | \mathcal{F}_s] = E[X_a | \mathcal{F}_s]$ . Logo,  $(X_{t \wedge a})_{t \geq 0}$  é fechado por  $X_a$ . Pelo Teorema 1.5,  $X_S \equiv X_{S \wedge a} \geq E[X_{T \wedge a} | \mathcal{F}_S] \equiv E[X_T | \mathcal{F}_S]$ .  $\square$

**Corolário 1.2.** *Um processo càdlàg  $X = (X_t)_{t \geq 0}$  adaptado a uma filtração  $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$  é martingal se e somente se para todo tempo de parada limitado  $T$ ,  $X_T \in L^1$  e  $E[X_T] = E[X_0]$ .*

*Demonstração.* O “somente se” segue do Teorema 1.6. Para provar o “se”, observe primeiro que qualquer tempo  $t$  (constante) é um tempo de parada. Logo,  $X_t \in L^1$  e  $E[X_t] = E[X_0]$ . Por outro lado, se fixarmos  $s < t$  e  $A \in \mathcal{F}_s$ , e definirmos o

tempo de parada (exercício)  $T := s1_A + t1_{A^c}$ , então  $E[X_0] = E[X_T] = E[X_s1_A] + E[X_t1_{A^c}]$ . Portanto,  $E[X_s1_A] = E[X_t1_A]$ , o que implica  $X_s = E[X_t|\mathcal{F}_s]$ .  $\square$

Na prática, um tempo de parada é raramente limitado, e essa versão da Amostragem não se aplica. Porém, existe um jeito de pedir limitação, mas no próprio martingal, via uma *interrupção*.

**Proposição 1.3.** *Se  $X$  é martingal càdlàg com respeito a  $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ ,  $T$  um tempo de parada, então  $X^T := (X_{t \wedge T})_{t \geq 0}$  é martingal càdlàg, chamado *martingal interrompido no tempo  $T$* .*

*Demonstração.* É claro que  $X^T$  é càdlàg e adaptado (exercício). Seja  $S$  um tempo de parada limitado. Como  $S \wedge T$  é tempo de parada (limitado também), pelo Teorema 1.6,

$$E[X_S^T] = E[X_{S \wedge T}] = E[X_0] = E[X_0^T].$$

Pelo Corolário 1.2,  $X^T$  é martingal.  $\square$

## 2. MOVIMENTO BROWNIAN EM DIMENSÕES $d \geq 1$

Usaremos aqui o Teorema da Amostragem Opcional para martingais associados ao movimento Browniano, e deduzir propriedades sobre as propriedades de recorrência do processo em função da dimensão. Começaremos com o caso mais simples da dimensão 1.

**2.1. Caso unidimensional: “a ruína do apostador contínuo”.** Vimos no Exemplo 1.1 que o movimento  $B = (B_t)_{t \geq 0}$  iniciado em  $x$  é martingal com respeito a sua filtração natural. Considere um intervalo  $[a, b]$  cujo interior contém  $x$ . Considere então os tempos de parada (exercício)

$$T_{a,b} := \inf\{t : B_t \notin (a, b)\}. \quad T_x := \inf\{t : B_t = x\}.$$

Observe que  $T_{a,b} = T_a \wedge T_b$ . Sabemos que quase certamente, o MB atinge qualquer ponto da reta em um tempo finito. Tentaremos agora determinar qual dos pontos,  $a$  ou  $b$ , é atingido primeiro (pela continuidade das trajetórias,  $T_a = T_b$  é impossível).

**Teorema 2.1.**

$$P_x(T_a < T_b) = \frac{b-x}{b-a}, \quad P_x(T_a > T_b) = \frac{x-a}{b-a}. \quad (15)$$

Observe que  $\{T_a < T_b\} = \{B_{T_{a,b}} = a\}$ .

*Primeira prova:* Como  $T_{a,b}$  não é limitado, interrompemos o MB no tempo  $T_{a,b}$ . Observe que agora, o martingal (Proposição 1.3)  $B^{T_{a,b}}$  é limitado, pois  $B^{T_{a,b}} \in \{a, b\}$ . Sendo limitado, ele é UI (Observação 1.3), portanto ele é fechado (Proposição 1.2). Logo, o Teorema da Amostragem Opcional se aplica (com os tempos  $T_{a,b}$  e 0). Obtemos assim

$$E_x[B_{T_{a,b}}] = E_x[B_0] = x.$$

Ora,  $E_x[B_{T_{a,b}}] = aP_x(B_{T_{a,b}} = a) + bP_x(B_{T_{a,b}} = b)$ , e como  $P_x(B_{T_{a,b}} = a) + P_x(B_{T_{a,b}} = b) = 1$ , (15) está provado.  $\square$

*Prova alternativa:* Como  $T_{a,b}$  não é limitado, o truncaremos da seguinte maneira:  $T_{a,b} \wedge N$ , onde  $N \geq 1$ . Pelo Teorema 1.6,

$$x = E_x[B_0] = E_x[B_{T_{a,b} \wedge N}] = E_x[B_{T_{a,b}}, T_{a,b} \leq N] + E_x[B_{T_{a,b} \wedge N}, T_{a,b} > N]. \quad (16)$$

Para poder tomar o limite  $N \rightarrow \infty$  nessa última expressão, precisamos mostrar que  $P_x(T_{a,b} \geq N) \rightarrow 0$ . Mas

$$P_x(T_{a,b} \geq N+1) \leq P_x(T_{a,b} \geq N, |B_{N+1} - B_N| \leq b-a) \quad (17)$$

$$\begin{aligned} &= E_x[1_{\{T_{a,b} \geq N\}} E_x[1_{\{|B_1 - B_0| \leq b-a\}} \circ \theta_N | \mathcal{F}_N]] \\ &= P_x(T_{a,b} \geq N) P_0(|B_1| \leq b-a) \\ &\equiv \delta P_x(T_{a,b} \geq N), \end{aligned} \quad (18)$$

onde  $\delta \in (0, 1)$ , e onde usamos a Propriedade de Markov na segunda igualdade. Isso mostra que  $T_{a,b} < \infty$   $P_x$ -quase certamente. Podemos então tomar  $N \rightarrow \infty$  em (16). Como  $|E_x[B_{T_{a,b} \wedge N}, T_{a,b} > N]| \leq (|a| + b)P_x(T_{a,b} > N)$ , isso mostra que  $x = E_x[B_{T_{a,b}}]$ .  $\square$

Observe que essa segunda prova não usa o fato do MB ser recorrente, fato que na verdade decorre do Teorema 2.1: com  $b > 0$ ,

$$P_0(T_b < \infty) \geq P_0(T_b < T_{-n}) = \frac{n}{b+n} \rightarrow 1$$

quando  $n \rightarrow \infty$ .

Outras informações sobre o tempo de saída  $T_{a,b}$  podem ser obtidas, via o uso de outros martingais associados ao MB.

### Teorema 2.2.

$$E_x[T_{a,b}] = (x-a)(b-x). \quad (19)$$

Em particular,  $E_0[T_{-a,a}] = a^2$ .

*Demonstração.* Considere o martingal  $M_t := B_t^2 - t$  (ver Exemplo 1.2). Procedendo como acima, obtemos  $E_x[M_{T_{a,b} \wedge N}] = E_x[M_0] = x^2$ , e o limite  $N \rightarrow \infty$  pode ser tomado pela mesma razão. Assim, usando as identidades do Teorema 2.1,

$$\begin{aligned} x^2 &= E_x[M_{T_{a,b}}] \\ &= E_x[B_{T_{a,b}}^2] - E_x[T_{a,b}] \\ &= \left\{ a^2 \frac{b-x}{b-a} + b^2 \frac{x-a}{b-a} \right\} - E_x[T_{a,b}], \end{aligned}$$

o que prova (19).  $\square$

## 2.2. Dimensões superiores.

**Definição 2.1.** Um processo  $B = (B_t)_{t \geq 0}$ ,  $B_t = (B_t^1, \dots, B_t^d)$ , em que os  $B_t^i$  são MB unidimensionais independentes, é chamado de movimento Browniano  $d$ -dimensional (MB-d).

É fácil verificar que o MB-d é um processo Gaussiano de média zero e de função de covariância dada por  $\text{Cov}(B_s, B_t) = (t - s)I$  (quando  $s \leq t$ ), onde  $I$  é a matriz identidade  $d \times d$ .

O MB-d pode ser construído da mesma maneira que o processo unidimensional, definindo as distribuições de dimensão finita por  $\mu_{(t_1, \dots, t_n)}(I_1 \times \dots \times I_n)$ , com uma densidade com respeito à medida de Lebesgue em  $(\mathbb{R}^d)^n$  dada por

$$\rho_{t_1}(x_1)\rho_{t_2-t_1}(x_2 - x_1) \dots \rho_{t_n-t_{n-1}}(x_n - x_{n-1}),$$

onde  $\rho_t(y)$  é o núcleo do calor em dimensão  $d$ , dado por

$$\rho_t(y) := \frac{1}{(2\pi t)^{d/2}} e^{-\|y\|^2/2t}.$$

**Exercício 2.1.** Considere  $\rho_t(y)$  definido acima.

(1) Mostre que  $\rho_t$  é solução da equação do calor:

$$\frac{1}{2}\Delta\rho_t = \frac{\partial\rho_t}{\partial t}, \quad \forall t > 0. \quad (20)$$

(2) Mostre que para qualquer função  $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ , integrável com respeito a  $\rho_t(y)dy$ ,

$$\lim_{\epsilon \searrow 0} \int \rho_\epsilon(y - x)f(y)dy = f(x).$$

Para estudar as propriedades de recorrência em dimensões superiores, usaremos martingais formados a partir do MB-d, usando o seguinte lema.

**Teorema 2.3.** *Seja  $B = (B_t)_{t \geq 0}$  um MB  $d$ -dimensional iniciado em  $x \in \mathbb{R}^d$ , e  $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$  a sua filtração natural. Seja  $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  de classe  $C^2$ , com derivadas parciais limitadas, e tal que  $E_x[|f(B_t)|] < \infty$  para todo  $x \in \mathbb{R}^d$ ,  $t \geq 0$ . Então o processo real  $X = (X_t)_{t \geq 0}$ ,*

$$X_t := f(B_t) - \frac{1}{2} \int_0^t \Delta f(B_u)du \quad (21)$$

*é martingal com respeito a  $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ .*

*Demonstração.* É claro que  $X_t$  é adaptado e em  $L^1$ . Sejam  $0 \leq s < t$ .

$$E[X_t - X_s | \mathcal{F}_s] = E[f(B_t) | \mathcal{F}_s] - f(B_s) - \frac{1}{2} E_x \left[ \int_s^t \Delta f(B_u)du \middle| \mathcal{F}_s \right]$$

Pela propriedade de Markov no tempo  $s$ ,

$$E[f(B_t) | \mathcal{F}_s] = E[f \circ B_{t-s} \circ \theta_s | \mathcal{F}_s] = E_{B_s}[f(B_{t-s})],$$

e

$$E_x \left[ \int_s^t \Delta f(B_u)du \middle| \mathcal{F}_s \right] = E_{B_s} \left[ \int_0^{t-s} \Delta f(B_u)du \right] = \int_0^{t-s} E_{B_s}[\Delta f(B_u)]du,$$

onde a última identidade segue do Teorema de Fubini. Mas por definição, para todo  $z \in \mathbb{R}^d$ ,

$$E_z[\Delta f(B_u)] = \int \rho_u(y - z)\Delta f(y)dy,$$

e usando a hipótese de que as derivadas parciais de  $f$  são limitadas, pode ser mostrado que

$$\int \rho_u(x) \Delta f(x) dx = \int f(x) \Delta \rho_t(x) dx. \quad (22)$$

Usaremos agora (20):

$$\begin{aligned} \frac{1}{2} E_x \left[ \int_s^t \Delta f(B_u) du \middle| \mathcal{F}_s \right] &= \int_0^{t-s} \left\{ \int \frac{\partial \rho_u}{\partial u}(y - B_s) f(y) dy \right\} du \\ &= \lim_{\epsilon \searrow 0} \int f(y) \left\{ \int_\epsilon^{t-s} \frac{\partial \rho_u}{\partial u}(y - B_s) du \right\} dy \\ &= E_{B_s} [f(B_{t-s})] - \lim_{\epsilon \searrow 0} \int f(y) \rho_\epsilon(y - B_s) dy \\ &= E_{B_s} [f(B_{t-s})] - f(B_s), \end{aligned}$$

o que implica  $E[X_t - X_s | \mathcal{F}_s] = 0$ . Portanto,  $X$  é martingal.  $\square$

**Exercício 2.2.** Prove (22).

Procuraremos agora martingais úteis no estudo da distância do MB-d à origem. Idealmente, gostaríamos de poder achar funções  $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  com derivadas parciais  $C^2$  e limitadas, tais que

$$\Delta f(x) = 0$$

para todo  $x \in \mathbb{R}^d$ , e adaptar o método desenvolvido na prova do Teorema 2.1.

Já que nos estamos interessados na distância do MB-d à origem, procuraremos funções da forma

$$f(x) = \phi(\|x\|^2), \quad (23)$$

com  $\phi = \phi(r)$ . Para ter  $\Delta f = 0$ ,  $\phi$  deve satisfazer

$$\frac{\phi''(r)}{\phi'(r)} = -\frac{d}{2r}.$$

Logo, podemos escolher  $\phi$  em função da dimensão, da seguinte forma:

$$d = 1 : \quad \phi(r) = \sqrt{r}, \quad (24)$$

$$d = 2 : \quad \phi(r) = \log r, \quad (25)$$

$$d \geq 3 : \quad \phi(r) = r^{-(d-2)/2}. \quad (26)$$

Isto é,

$$\begin{aligned} d = 1 : \quad f(x) &= \|x\|, \\ d = 2 : \quad f(x) &= \log \|x\|, \\ d \geq 3 : \quad f(x) &= \|x\|^{-(d-2)}. \end{aligned} \quad (27)$$

É claro que essas funções satisfazem à condição  $\Delta f = 0$  somente fora da origem.

**Teorema 2.4.** *Seja  $B = (B_t)_{t \geq 0}$  um MB-d.*

- (1)  $d = 1$ :  $B$  é **recorrente**: quase certamente, para qualquer  $x \in \mathbb{R}$ , existe uma sequência  $t_1 < t_2 < \dots, t_n \nearrow \infty$ , tal que  $B_{t_n} = 0$  para todo  $n$ .

- (2)  $d = 2$ :  $B$  é **v-recorrente** (“v” de vizinhança): quase certamente, para qualquer aberto  $G \subset \mathbb{R}^2$ , existe uma sequência  $t_1 < t_2 < \dots, t_n \nearrow \infty$ , tal que  $B_{t_n} \in G$  para todo  $n$ . Em outras palavras: quase certamente, a trajetória  $t \mapsto B_t$  é densa em  $\mathbb{R}^2$ . No entanto,  $B$  não enxerga os pontos: para todo  $x \in \mathbb{R}^2$ ,  $P(B_t = x \text{ para algum } t \geq 0) = 0$ .
- (3)  $d \geq 3$ :  $B$  é **transiente**: quase certamente,  $\|B_t\| \rightarrow \infty$  quando  $t \rightarrow \infty$ .

*Demonstração.* Considere  $0 < r < R < \infty$ , e a região aberta

$$G_{r,R} := \{x \in \mathbb{R}^d : r < \|x\| < R\}.$$

Em dimensão  $d$ , seja  $f$  a função definida em (27). considere a função  $\tilde{f}$  obtida da seguinte maneira: se  $\|x\| \geq r/2$ , então  $\tilde{f}(x) := f(x)$ . Em seguida, considere qualquer continuação  $C^2$  de  $\tilde{f}$  para valores  $\|x\| < r/2$ . Seja  $B$  um MB-d iniciado em  $x \in G_{r,R}$ . Pelo Teorema 2.3,

$$X_t := \tilde{f}(B_t) - \frac{1}{2} \int_0^t \Delta \tilde{f}(B_u) du$$

é martingal (obviamente càdlàg). Considere o tempo de parada  $T_{r,R} := \int \{t : B_t \notin G_{r,R}\}$ . Pela Proposição 1.3,  $X^{T_{r,R}}$  é martingal. Como  $\tilde{f} = f$  fora da bola de raio  $r/2$ ,

$$X_{t \wedge T_{r,R}} = f(B_{t \wedge T_{r,R}}).$$

Em particular,  $X^{T_{r,R}}$  é limitado. Assim, pelo Teorema da Amostragem Opcional (Teorema 1.5),

$$E_x[f(B_{T_{r,R}})] = E_x[f(B_0)] = f(x).$$

Adaptando a sequência (17)-(18) da prova alternativa do Teorema 2.1 obtemos que  $T_{r,R} < \infty$  quase certamente. Portanto, com um ligeiro abuso de notação,  $f(B_{T_{r,R}}) \in \{f(r), f(R)\}$  quase certamente, o que dá  $E_x[f(B_{T_{r,R}})] = f(r)P_x(B_{T_{r,R}} \in S_r) + f(R)P_x(B_{T_{r,R}} \in S_R)$ . Como  $P_x(B_{T_{r,R}} \in S_r) + P_x(B_{T_{r,R}} \in S_R) = 1$ , obtemos

$$P_x(B_{T_{r,R}} \in S_r) = \frac{f(R) - f(x)}{f(R) - f(r)}, \quad P_x(B_{T_{r,R}} \in S_R) = \frac{f(x) - f(r)}{f(R) - f(r)}. \quad (28)$$

Observe que no caso  $d = 1$ , essas identidades coincidem com (15) (com  $0 < a < x < b$ ). Para  $d = 2$ , observe que

$$\lim_{R \rightarrow \infty} P_x(B_{T_{r,R}} \in S_r) = \lim_{R \rightarrow \infty} \frac{\log R - \log \|x\|}{\log R - \log r} = 1$$

Defina  $T_r := \inf\{t : B_t \in S_r\}$ . Como  $P_x(T_r < \infty) = \lim_{R \rightarrow \infty} P_x(B_{T_{r,R}} \in S_r)$ , mostramos que para qualquer  $x \neq 0$ , para qualquer  $r > 0$ ,  $P_x(T_r < \infty) = 1$ . Isso pode ser reformulado da seguinte maneira:

$$\forall z \in \mathbb{R}^d, \forall \epsilon > 0, \quad P_0(B_t \text{ tocar a bola } B_\epsilon(z)) = 1.$$

Isso implica que as trajetórias de MB-2 são densas em  $\mathbb{R}^2$ . Por outro lado,

$$\lim_{r \rightarrow 0^+} P_x(B_{T_{r,R}} \in S_r) = 0,$$

o que implica

$$\forall z \in \mathbb{R}^d \setminus \{0\}, \quad P_0(B_t \text{ tocar } z) = 0.$$

Para  $d \geq 3$ , como  $\|x\| > r$ ,

$$\lim_{R \rightarrow \infty} P_x(B_{T_{r,R}} \in S_r) = \lim_{R \rightarrow \infty} \frac{R^{2-d} - \|x\|^{2-d}}{R^{2-d} - r^{2-d}} = (\|x\|/r)^{2-d} < 1.$$

Considere agora  $B$  iniciado na origem. Como  $T_n < \infty$  quase certamente,  $A_n := \{|B_t| \geq \sqrt{n} \text{ para todo } t > T_n\}$  é não-vazio.

□

**Exercício 2.3.** Já pensou em que que significa exatamente  $f(B_{t \wedge T_{r,R}})$  ser limitada, logo UI, logo possuir limite?