

GHEORGHE STOICA

**INTRODUCERE  
ÎN STUDIUL MIȘCĂRII  
BROWNIENE**

Editura Universității din București  
1999



BIBLIOTECA CENTRALĂ  
UNIVERSITARĂ  
București

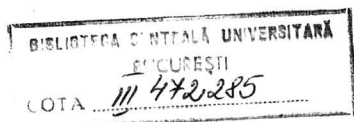
Cota III 472285  
Inventar 020001084

GH. STOICA

# INTRODUCERE ÎN STUDIUL MIȘCĂRII BROWNIENE

Editura Universității din București  
1999

Referenți științifici: **Prof. dr. Ioan CUCULESCU**  
**Prof. dr. Constantin TUDOR**



168/00

---

© Editura Universității din București  
Șos. Panduri 90-92, București - 76235; Tel./Fax: 410.23.84

---

B.C.U. București



C20001084

**Descrierea CIP a Bibliotecii Naționale**

**STOICA, GHEORGHE I.**

**Introducere în studiul mișcării browniene / Stoica I.**

Gheorghe - București, Editura Universității din București, 1999

p. 100; 23 cm.

Bibliogr.

ISBN 973-575-356-1

530.162(075.8)

# Cuprins

<b>1</b>	<b>RECAPITULARE</b>	<b>3</b>
<b>2</b>	<b>PROPRIETĂȚI GENERALE</b>	<b>13</b>
2.1	PRIMA CONSTRUCȚIE . . . . .	16
2.2	REGULARITATEA TRAIECTORIILOR . . . . .	19
<b>3</b>	<b>METODE DE MARTINGALE</b>	<b>27</b>
3.1	OPȚIONALIZARE ȘI APLICAȚII . . . . .	27
3.2	A DOUA CONSTRUCȚIE . . . . .	37
<b>4</b>	<b>METODA PROCESELOR MARKOV</b>	<b>43</b>
4.1	PROPRIETATEA MARKOV ȘI FILTRĂRI . . . . .	44
4.2	A TREIA CONSTRUCȚIE . . . . .	49
4.3	PROPRIETATEA TARE MARKOV . . . . .	53
<b>5</b>	<b>MERSUL LA INTÂMPLARE</b>	<b>63</b>
<b>6</b>	<b>CALCUL STOCASTIC BROWNIAN</b>	<b>73</b>
6.1	INTEGRALA STOCASTICĂ ITÔ . . . . .	74
6.2	ECUAȚII STOCASTICE . . . . .	86
	<b>Bibliografie</b>	<b>97</b>

## CUVÂNT ÎNAINTE

Am prezentat în detaliu proprietățile mișcării browniene ce decurg din caracterul Gaussian, din cel de martingal și cel de proces Markov al acesteia; în particular s-au putat prezenta cele trei construcții standard ale mișcării browniene. În continuare am dezvoltat tema calculului stocastic, cu integralele și ecuațiile Itô. Întrucât mișcarea browniană se poate obține ca limită de mersuri la întâmplare, am considerat utilă introducerea unui capitol în care să tratăm acest ultim proces.

Cursul de față se adresează studenților din anii 3 și 4 de la Facultatea de Matematică. El reprezintă o continuare a cursului general de teoria probabilităților și statistică din anii 2-3; a fost scris ca introducere în temele opționale de probabilități, procese stocastice și statistică din anul 4, cât și în temele obligatorii necesare obținerii diplomei de studii aprofundate.

Autorul mulțumește colegilor pentru analiza făcută cursului în cadrul colectivului de catedră, în special domnilor profesori Ioan Cuculescu și Constantin Tudor.

Gh. Stoica

București, 1999

## RECAPITULARE

Fie  $\Omega \neq \emptyset$  o mulțime și  $\mathcal{K}$  un corp borelian ( $\sigma$ -algebră) pe  $\Omega$ . O probabilitate  $P$  este o măsură (pozitivă) finită cu masa totală 1. Tripletul  $(\Omega, \mathcal{K}, P)$  se numește **câmp de probabilitate**, iar elementele lui  $\mathcal{K}$  se numesc **evenimente**. Funcțiile măsurabile de la  $\Omega$  la  $\mathbb{R}$  se numesc **variabile aleatoare** (prescurtat **v.a.**) și se notează cu  $X, Y, \dots$  sau cu  $f, g, \dots$ . Integrala lui  $X$  în raport cu  $P$  se numește **media** lui  $X$  și o notăm  $E(X) = \int X(\omega) P(d\omega)$ . Dacă un eveniment are probabilitatea 1, vom spune că are loc aproape sigur (prescurtat **a.s.**) sau aproape peste tot (**a.p.t.**). Vom nota cu  $1_A$  funcția indicator a mulțimii  $A$ :  $1_A = 1$  pe  $A$  și 0 pe  $A^c$  ( $A^c$  este complementara lui  $A$ ). Dacă  $A_n, n \geq 1$  este un șir de mulțimi, notăm  $\limsup_{n \rightarrow +\infty} A_n := \bigcap_{m=1}^{+\infty} \bigcup_{k=m}^{+\infty} A_k$ .

1. *Lema Borel-Cantelli I:*

$$\sum_{n=1}^{+\infty} P(A_n) < +\infty \text{ implică } P \left[ \limsup_{n \rightarrow +\infty} A_n \right] = 0.$$

2. *Inegalitatea Cebâșev:* dacă  $X$  este integrabilă iar  $g: \mathbb{R} \rightarrow (0, \infty)$  este crescătoare, atunci

$$P[X \geq a] \leq \frac{E[g(X)]}{g(a)} \text{ pentru } a \geq 0.$$

3. *Inegalitatea Jensen: dacă  $g$  este convexă,  $X$  și  $g(X)$  sunt integrabile, atunci  $E[g(X)] \geq g[E(X)]$ .*

Legea (sau distribuția, repartiția) lui  $X$  este probabilitatea  $P_X$  pe  $\mathbb{R}$  dată prin  $P_X(A) = P[X \in A]$ . Dată fiind o măsură  $\mu$  pe  $\mathbb{R}$  cu masa totală 1, putem construi o v.a.  $X$  cu proprietatea  $P_X = \mu$  în modul următor: fie  $\Omega = [0, 1]$ ,  $P$  =măsura Lebesgue pe  $[0, 1]$ . Pentru  $\omega \in [0, 1]$ , punem

$$X(\omega) = \inf \{t : \mu((-\infty, t]) \geq \omega\}. \quad (1.1)$$

Atunci  $P_X((-\infty, a]) = P[X \leq a] = \mu((-\infty, a])$  pentru orice  $a$ , deci  $P_X = \mu$ .

4. *Dacă  $f \geq 0$  sau dacă  $f$  este mărginită, atunci*

$$E[f(X)] = \int f(x)P_X(dx).$$

În particular, cu teorema lui Fubini obținem

5. *Dacă  $X \geq 0$  și  $p \in \mathbb{N}^*$  atunci*

$$E(X^p) = \int_0^{+\infty} pt^{p-1}P[X > t]dt.$$

Un vector aleator este o aplicație măsurabilă de la  $\Omega$  la  $\mathbb{R}^d$ ; definiția legii și afirmația 4 se extind la acest obiect fără dificultate.

Evenimentele  $A, B$  sunt independente dacă  $P(A \cap B) = P(A)P(B)$ . Definiția se extinde la o familie arbitrară de indici: evenimentele  $A_i, i \in I$  sunt independente dacă

$$P\left(\bigcap_{k=1}^n A_{i_k}\right) = \prod_{k=1}^n P(A_{i_k}) \text{ pentru orice } \{i_1, \dots, i_n\} \subset I, n \in \mathbb{N}.$$

Corpul borelian  $\mathcal{F}$  este independent de corpul borelian  $\mathcal{G}$  dacă orice  $A \in \mathcal{F}$  este independent de orice  $B \in \mathcal{G}$ . Corpul borelian generat de v.a.  $X$ , notat  $\sigma(X)$ , este familia  $\{(X \in A), A \text{ boreliană}\}$ . Două v.a. sunt independente dacă corpurile boreliene generate de ele sunt independente. Similar se definesc independența: unui eveniment și a unei v.a., ca și a unei v.a. cu un corp



borelian. Observați că, dacă  $X, Y$  sunt independente și  $f, g$  sunt funcții boreliene, atunci  $f(X)$  și  $g(Y)$  sunt independente.

Un exemplu de v.a. independente este  $\Omega = [0, 1]^2$ ,  $P$  = măsura Lebesgue,  $X$  o funcție doar de prima variabilă,  $Y$  o funcție numai de a doua variabilă. Se poate arăta că v.a. independente pot fi reprezentate cu ajutorul unor spații produs (convenabile).

**6. Dacă  $X, Y$  sunt integrabile și independente, atunci  $XY$  este integrabilă și**

$$E(XY) = E(X)E(Y).$$

Funcția caracteristică a v.a.  $X$  este transformarea Fourier a legii ei:  $\int e^{itx} P_X(dx) = E(e^{itX})$  (cf. afirmației 4). Dacă  $X, Y$  sunt independente, la fel sunt  $e^{itX}$ ,  $e^{isY}$  deci, cf. afirmației 6,  $Ee^{i(tX+sY)} = E(e^{itX})E(e^{isY})$  i.e. dacă  $X, Y$  sunt independente, funcția caracteristică a cuplului  $(X, Y)$  este produsul funcțiilor caracteristice ale componentelor. Reciproca este de asemenea adevărată:

**7. Dacă  $Ee^{i(tX+sY)} = E(e^{itX})E(e^{isY})$  pentru orice  $t, s$  reali, atunci  $X, Y$  sunt v.a. independente.**

**8. Lema Borel-Cantelli II: fie  $A_n, n \geq 1$  evenimente independente.**

$$\text{Dacă } \sum_{n=1}^{+\infty} P(A_n) = +\infty, \text{ atunci } P\left[\limsup_{n \rightarrow +\infty} A_n\right] = 1.$$

**Convergența v.a.** Fie  $X_n, X$  v.a. pe  $(\Omega, \mathcal{K}, P)$ . Spunem că  $X_n \rightarrow X$  a.s. (sau a.p.t.) dacă  $P[X_n \rightarrow X] = 1$ .

$X_n \rightarrow X$  in probabilitate (sau in măsură) dacă, pentru orice  $\epsilon > 0$ , avem

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P[|X_n - X| > \epsilon] = 0.$$

$X_n \rightarrow X$  in  $L^p$  ( $p \geq 1$ ) dacă  $X_n, X \in L^p$  și

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} E[|X_n - X|^p] = 0.$$

$X_n \rightarrow X$  in lege (sau in repartiție) dacă

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \int f(X_n) dP = \int f(X) dP \text{ pentru orice } f \in C_b(\mathbb{R})$$

i.e. continuă și mărginită pe  $\mathbb{R}$ . Convergența în lege este echivalentă cu convergența slabă a măsurilor (repartițiilor)  $P \circ X_n^{-1} \Rightarrow P \circ X^{-1}$ .

Definițiile de mai sus se extind fără dificultate în cazul vectorilor aleatori. Au loc următoarele: convergența a.s., convergența în  $L^p$  implică convergența în probabilitate, care la rândul ei implică convergența în lege.

**Exercițiu.** Fie  $a \in \mathbb{R}^d$ . Dacă  $X_n \rightarrow a$  în lege, atunci  $X_n \rightarrow a$  în probabilitate.

O familie de v.a.  $X_n$  se numește **uniform integrabilă** dacă

$$\int_{(|X_n| \geq c)} |X_n| dP \rightarrow 0 \text{ când } c \rightarrow +\infty, \text{ uniform în } n.$$

De exemplu: familia  $X_n, n \geq 1$  este uniform integrabilă dacă și numai dacă există  $\varphi : [0, +\infty) \rightarrow [0, +\infty)$  continuă, convexă, crescătoare, cu  $\varphi(0) = 0$ ,  $\varphi(x)/x \rightarrow +\infty$  când  $x \rightarrow +\infty$  și  $\sup_n E[\varphi(|X_n|)] < +\infty$ .

**9. Teorema de convergență dominată:** fie  $X_n \in L^p$  cu  $X_n \rightarrow X$  în probabilitate. Atunci  $X \in L^p$  și  $X_n \rightarrow X$  în  $L^p$  dacă și numai dacă familia  $(|X_n|^p)_{n \geq 1}$  este uniform integrabilă.

O v.a.  $X$  este **gaussiană** (sau normală), centrată și de dispersie 1 dacă

$$P[X \in A] = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_A e^{-x^2/2} dx, \text{ } A \text{ boreliană.}$$

Pe scurt vom spune că  $X$  are legea  $N(0, 1)$  i.e. are legea normală de medie 0 și dispersie  $E[X - E(X)]^2 = 1$ . Funcția sa caracteristică este  $E(e^{itX}) = e^{-t^2/2}$ . Astfel de v.a. există cf. formulei 1.1. cu  $\mu(dx) = (2\pi)^{-1/2} e^{-x^2/2} dx$ . Spunem că v.a.  $X$  are legea  $N(a, b^2)$  dacă  $X = bZ + a$ , unde  $Z$  are legea  $N(0, 1)$ .

a) Dacă  $f_n$  au legile  $N(a_n, b_n^2)$  și  $f_n \rightarrow f$  în lege, atunci  $f$  are legea  $N(a, b^2)$ , unde  $a := \lim_{n \rightarrow +\infty} a_n$ ,  $b^2 := \lim_{n \rightarrow +\infty} b_n^2$ .

b) Dacă șirul de v.a. gaussiene  $X_n$  converge în probabilitate către o v.a.  $X$ , atunci  $X$  este gaussiană. Similar pentru vectorii aleatori.

c) Fie  $p \geq 1$  fixat și  $f_n$  cu legile  $N(a_n, b_n^2)$ ; atunci  $f_n \rightarrow f$  în probabilitate dacă și numai dacă  $f_n \rightarrow f$  în  $L^p$ .

Vom folosi frecvent următoarea evaluare: dacă  $Z$  are legea  $N(0, 1)$  și  $a > 1$ , atunci  $P\{Z \geq a\} \leq e^{-a^2/2}$ .

Vectorul aleator  $X = (X_1, \dots, X_n)$  se numește gaussian dacă există un șir  $Z_1, \dots, Z_m$  de v.a. independente cu legea  $N(0, 1)$  și numere reale  $b_{ij}, a_i$  astfel ca  $X_i = \sum_{j=1}^m b_{ij}Z_j + a_i$ , pentru  $i = 1, \dots, n$ . În notație matricială  $X = BZ + A$ . Covariația a două v.a.  $X, Y$  este  $Cov(X, Y) = E\{(X - E(X))[Y - E(Y)]\}$ ; dacă v.a. gaussiene sunt centrate i.e.  $A = O$ , matricea de covariație este  $Cov(X) = E(XX^t) = E[(BZ)(BZ)^t] = E(BZZ^tB^t) = BB^t$ , unde  $X^t$  este transpusul vectorului  $X$ . Funcția caracteristică a vectorului gaussian  $X$  este dată de

$$E\left(e^{iu^tX}\right) = E\left(e^{iu^tBZ}\right) = e^{-u^tBB^tu/2}. \quad (1.2)$$

Alegând  $u = (0, \dots, 0, a, 0, \dots, 0)$ , deducem că fiecare  $X_j$  este v.a. gaussiană. Luând  $m = 2, B = \begin{pmatrix} b_1 & 0 \\ 0 & b_2 \end{pmatrix}, u = (a, a)$ , obținem că suma a două v.a. independente cu legile  $N(0, b_i^2)$  este o v.a. cu legea  $N(0, b_1^2 + b_2^2)$ . Dacă  $Cov(X) = BB^t$  este matrice diagonală, cf. afirmației 7, componentele  $X_j$  sunt independente.

Dacă  $\mathcal{F} \subseteq \mathcal{G}$  sunt corpuri boreliene și  $X$  este  $\mathcal{G}$ -măsurabilă și integrabilă, numim valoarea medie a lui  $X$  condiționată de  $\mathcal{F}$ , orice v.a.  $Y$  care satisface  $\int_A Y dP = \int_A X dP$  pentru orice  $A \in \mathcal{F}$ .

10. Valoarea medie condiționată este unică a.s. Dacă  $X$  este integrabilă, atunci valoarea medie condiționată  $E[X | \mathcal{F}]$  există.

Se verifică fără dificultate că teoremele de convergență monotonă și dominată, ca și inegalitățile Jensen și Cebâșev admit versiuni cu valori medii condiționate. De exemplu, inegalitatea Jensen devine: dacă  $g$  este convexă,  $X$  și  $g(X)$  sunt integrabile, atunci  $E[g(X) | \mathcal{F}] \geq g(E[X | \mathcal{F}])$  a.s.

11. a) Dacă  $X, XY$  sunt integrabile, iar  $Y$  este  $\mathcal{F}$ -măsurabilă, atunci

$$E[XY | \mathcal{F}] = YE[X | \mathcal{F}] \quad (1.3)$$

b) Dacă  $\mathcal{E} \subseteq \mathcal{F}$ , atunci

$$E[E[X | \mathcal{F}] | \mathcal{E}] = E[X | \mathcal{E}] = E[E[X | \mathcal{E}] | \mathcal{F}].$$

Ecuția (1.3) arată că operatorul de luare a valorii medii condiționate este proiecția lui  $X \in L^2(P)$  pe subspațiul lui  $L^2(P)$  generat de aplicațiile  $\mathcal{F}$ -măsurabile deoarece, dacă  $Y$  este  $\mathcal{F}$ -măsurabilă, atunci

$$E\{Y(X - E[X | \mathcal{F}])\} = E(XY) - E\{YE[X | \mathcal{F}]\} = 0.$$

Operatorul de valoare medie condiționată pe  $L^1(P)$  este extensia (unică) a acestui operator de proiecție. Se folosește notația  $E[X | Y]$  pentru  $E[X | \sigma(Y)]$ .

**12. Convergența valorilor medii condiționate:** fie  $\mathcal{F}_n$  un șir crescător de corpuri boreliene și  $\mathcal{F}_\infty :=$ corpul borelian generat de  $\bigcup_{n \geq 1} \mathcal{F}_n$ . Atunci, pentru orice  $X \in L^2(P)$ , avem

$$E[X | \mathcal{F}_n] \rightarrow E[X | \mathcal{F}_\infty] \text{ în } L^2 \text{ și a.s.}$$

(deoarece familia  $(E[X | \mathcal{F}_n], n \geq 1)$  este uniform integrabilă). Dacă  $X \in L^1(P)$ , atunci convergența precedentă are loc în  $L^1$  și a.s.

Fie  $(\Omega, \mathcal{K}, P)$  un câmp de probabilitate și fie  $\mathcal{B}$  corpul borelienelor pe  $[0, +\infty)$ . Un proces stocastic, notat  $X = X(t, \omega) = X_t(\omega)$  sau simplu  $X_t$  este o aplicație de la  $[0, +\infty) \times \Omega$  la  $\mathbb{R}$ , măsurabilă în raport cu produsul corpurilor boreliene  $\mathcal{B}$  și  $\mathcal{K}$ . Legea unui proces stocastic este  $P \circ X^{-1}$ , iar legile finit-dimensionale ale procesului  $X$  sunt  $P \circ (X_{t_1}, \dots, X_{t_k})^{-1}$ , pentru orice  $t_1, \dots, t_k \in [0, +\infty)$ . Prin trecere la spații produs, dat fiind un proces stocastic cu traiectorii continue și de lege cunoscută, întotdeauna găsim un alt proces stocastic cu traiectorii continue, independent de, și cu aceeași lege ca primul. Două astfel de procese, pentru care legile finit-dimensionale coincid, au aceeași lege.

**Convergența proceselor.** Fie  $X^n = (X_t^n)_{t \geq 0}$ ,  $X = (X_t)_{t \geq 0}$  procese stocastice pe  $(\Omega, \mathcal{K}, P)$ . Spunem că are loc convergența finit dimensională a.s. (în probabilitate, în  $L^p$ , în lege) a șirului  $X^n$  către  $X$  dacă, pentru orice  $t_1 < \dots < t_k$ , vectorul  $(X_{t_1}^n, \dots, X_{t_k}^n)$  converge către vectorul  $(X_{t_1}, \dots, X_{t_k})$  a.s. (în probabilitate, în  $L^p$ , în lege).

Presupunem că procesele  $X^n, X$  cu valori în  $\mathbb{R}^d$  au timpul  $t \in [0, T]$  și au traiectorii continue, deci pot fi privite ca v.a. cu

lori în  $C([0, T], \mathbb{R}^d)$ . Fie distanța uniformă

$$d(f, g) := \sup_{t \in [0, T]} \|f(t) - g(t)\|, \quad f, g \in C([0, T], \mathbb{R}^d).$$

Spunem că  $X^n \rightarrow X$  uniform a.s. (în probabilitate, în  $L^p$ ) dacă  $d(X^n, X) \rightarrow 0$  a.s. (în probabilitate, în  $L^p$ ). Spunem că  $X^n \rightarrow X$  uniform în lege dacă  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \int F(X^n) dP = \int F(X) dP$  pentru orice  $F$  mărginită pe  $C([0, T], \mathbb{R}^d)$  și continuă în convergența uniformă (i.e.  $d(f, g) \rightarrow 0$  cu  $f_n, f \in C([0, T], \mathbb{R}^d)$  implică  $F(f_n) \rightarrow F(f)$ ). Atunci: convergența uniformă în lege implică convergența finit dimensională în lege.

Fie  $(\Omega, \mathcal{K}, P)$  câmp de probabilitate și  $\mathcal{F}_n, n \in \mathbb{N}$  o filtrare i.e. un șir crescător de  $\sigma$ -algebre. Un șir de v.a. (un proces cu timp discret)  $M_n, n \in \mathbb{N}$  se numește adaptat dacă  $M_n$  este  $\mathcal{F}_n$ -măsurabilă, pentru orice  $n \in \mathbb{N}$ . Similar se definește adaptabilitatea pentru un proces cu timp continuu  $M_t, t \geq 0$  în raport cu o filtrare  $\mathcal{F}_t, t \geq 0$ . Spunem că filtrarea  $\mathcal{F}_t$  satisface condițiile obișnuite dacă este continuă la dreapta (i.e.  $\mathcal{F}_t = \mathcal{F}_{t+}$  pentru orice  $t \geq 0$ , unde  $\mathcal{F}_{t+} := \bigcap_{\epsilon > 0} \mathcal{F}_{t+\epsilon}$ ) și dacă fiecare  $\mathcal{F}_t$  este completă (i.e. fiecare  $\mathcal{F}_t$  conține negliabilele).

Spunem că șirul  $M_n$  este martingal (cu timp discret) dacă  $M_n$  este adaptat la  $\mathcal{F}_n, M_n$  sunt integrabile pentru orice  $n$  și

$$E[M_n | \mathcal{F}_{n-1}] = M_{n-1} \text{ a.s., pentru orice } n = 1, 2, \dots$$

Similar spunem că familia  $M_t$  este martingal (cu timp continuu) dacă  $M_t$  este adaptat la  $\mathcal{F}_t, M_t$  sunt integrabile pentru orice  $t$  și

$$E[M_t | \mathcal{F}_s] = M_s \text{ a.s., pentru orice } s \leq t.$$

Dacă avem  $E[M_t | \mathcal{F}_s] \geq M_s$  a.s., pentru orice  $s \leq t$ , spunem că  $M_t$  este submartingal. Dacă avem  $E[M_t | \mathcal{F}_s] \leq M_s$  a.s. pentru orice  $s \leq t$ , avem un supermartingal.

Un exemplu de martingal cu timp continuu (chiar uniform integrabil) este  $M_t := E[Z | \mathcal{F}_t]$ , unde  $Z$  este v.a. integrabilă.

Dacă luăm mediile în definiția martingalelor, obținem  $EM_n = EM_{n-1}$ , deci prin inducție,  $EM_n = EM_0$ . În cazul timpului continuu, avem  $EM_t = EM_0$ .

Procesul  $X = (X_t)_{t \geq 0}$  de v.a. reale se numește gaussian dacă orice combinație liniară reală finită cu elemente  $X_t$  are legea gaussiană. Să observăm că orice subsistem al unui proces gaussian este gaussian, deci legea oricărui subsistem finit  $(X_1, \dots, X_n)$  are legea gaussiană  $n$ -dimensională. Deasemenea, subspațiul liniar închis generat de  $X$  în  $L^2(P)$  este încă gaussian.

13. *Legea unui proces gaussian este complet determinată de mediile sale și de matricea de covariație asociată.*

Pentru ca v.a. gaussiene  $X_t$ ,  $t \geq 0$  să fie independente, este necesar și suficient ca, pentru orice  $t \neq s$  să avem

$$E\{(X_t - E(X_t))(X_s - E(X_s))\} = 0.$$

14. *Pentru un proces gaussian, convergența în probabilitate (deci și cea a.s.) este echivalentă cu convergența în  $L^2$ , iar limita este gaussiană.*

Fie  $I \subset [0, +\infty)$  și procesul gaussian  $X' := (X_t, t \in I)$ . Notăm  $\mathcal{F}'$  corpul borelian generat de  $X'$ . Atunci  $E[X_t | \mathcal{F}']$  este proiecția ortogonală a lui  $X_t$  pe subspațiul liniar închis generat în  $L^2(P)$  de  $X'$  (deci proiecția pe un subspațiu mai mic decât cel generat în  $L^2(P)$  de aplicațiile  $\mathcal{F}'$ -măsurabile).

Intuitiv,  $X = \{X_t, t \geq 0\}$  este proces Markov dacă, vrând să facem predicția la timpul  $s$  a ceea ce se va întâmpla în viitor, aceasta se face cunoscând starea procesului  $X$  la timpul  $s$  și nimic altceva. Trecutul "minimal" al unui proces stocastic  $X$  la timpul  $s$  este  $\sigma$ -algebra  $\mathcal{F}_s^X = \sigma(X_u, 0 \leq u \leq s)$ ; riguros, proprietatea Markov înseamnă că

$$P[X_t \in A | \mathcal{F}_s^X] = P[X_t \in A | \sigma(X_s)] \text{ a.s.,}$$

unde

$$P[X_t \in A | \mathcal{F}_s^X] := E[1_{(X_t \in A)} | \mathcal{F}_s^X] \text{ pentru } A \subseteq \mathbb{R} \text{ boreliană.}$$

Să presupunem că, dat fiind un proces  $X$ , pentru orice  $s \leq t$ , există probabilități de tranziție  $P_{s,t}(x, \cdot)$ , boreliene în  $x$ , astfel ca

$$P[X_t \in A | \mathcal{F}_s^X] = P_{s,t}(X_s, A) \text{ a.s. pentru } A \subseteq \mathbb{R} \text{ boreliană.}$$

Prin liniaritate și limită monotonă, definiția procesului Markov este echivalentă cu: pentru orice  $s \leq t$  și  $f$  boreliană și mărginită, avem

$$E [f(X_t) | \mathcal{F}_s^X] = P_{s,t}f(X_s) \text{ a.s.,}$$

$$\text{unde } P_{s,t}f(x) := \int f(y)P_{s,t}(x, dy)$$

sunt operatorii de tranziție și are loc relația Chapman-Kolmogorov

$$P_{s,u}(x, A) = \int P_{s,t}(x, dy)P_{t,u}(y, A)$$

pentru orice  $0 \leq s \leq t \leq u$ ,  $x \in \mathbb{R}$ ,  $A \subseteq \mathbb{R}$  boreliană.

Dacă operatorii de tranziție  $P_t$  se pot scrie sub forma

$$P_{s,t}f(x) = \int f(y)p(t, s, x, y)dy$$

pentru  $f$  boreliană mărginită (sau continuă care se anulează la  $\infty$ ), atunci  $p(t, s, x, y)$  se numesc densitățile de tranziție i.e. densitățile Radon-Nicodym ale măsurilor  $P_{s,t}(x, dy)$ .

Probabilitățile  $P_{st}$  se numesc omogene dacă depind doar de  $t - s$  i.e.  $P_{st} = P_{t-s}$ , caz în care relația Chapman-Kolmogorov devine

$$P_{t+s}(x, A) = \int P_s(x, dy)P_t(y, A)$$

pentru orice  $t, s \geq 0$ ,  $A \subseteq \mathbb{R}$  boreliană mărginită, adică

$$P_{t+s}f(x) = P_t(P_s f)(x);$$

aceasta înseamnă că  $\{P_t, t \geq 0\}$  formează semigrup care este tare continuu pe funcțiile continue dacă traiectoriile procesului  $X$  sunt continue (i.e.  $P_t f \rightarrow P_s f$  uniform dacă  $f$  este continuă, iar  $t \searrow s$ ).

15. Date fiind probabilitățile  $P_{st}$ ,  $\nu$ , atunci există un proces Markov cu probabilitățile de tranziție  $P_{st}$  și legea inițială  $P_0 X_0^{-1} = \nu$ .

Generatorul infinitezimal  $\mathcal{L}$  asociat semigrupului  $P_t$  (conform teoremei Hille-Yosida) conține în domeniul său  $Dom(\mathcal{L})$

funcțiile boreliene mărginite (sau continue care se anulează la  $\infty$ ) și, pe aceste funcții, are loc formula de calcul

$$\mathcal{L}f = \lim_{t \searrow 0} \frac{P_t f - f}{t} \text{ in sens tare (operatorial).}$$

Derivând ecuația semigrupului in  $s = 0$ , obținem pentru  $f \in \text{Dom}(\mathcal{L})$ :

$$\frac{d}{dt} P_t f(x) = P_t (\mathcal{L}f)(x) \text{ si } \frac{d}{dt} P_t f(x) = \mathcal{L}(P_t f)(x),$$

numite *ecuația înainte* (sau Fokker-Planck), respectiv *ecuația înapoi*.

Spunem că procesul  $X$  pe  $(\Omega, \mathcal{K}, P)$  este Markov in raport cu filtrarea  $\{\mathcal{G}_t, t \geq 0\}$  și cu probabilitățile de tranziție  $P_{st}$  dacă, pentru orice  $f$  boreliană și pozitivă, avem

$$P[f(X_t) | \mathcal{G}_s] = P_{st}[f(X_s)] \quad P - \text{a.s.}, \quad 0 \leq s \leq t.$$

In cazul omogen, definiția este

$$P[f(X_t) | \mathcal{G}_s] = P_{t-s}[f(X_s)].$$

Să observăm că, dacă  $X$  este Markov in raport cu  $\mathcal{G}_t$ , atunci este Markov și in raport cu  $\mathcal{F}_t^X$ .

Dacă  $\Omega$  este mulțimea funcțiilor continue de la  $[0, +\infty)$  la  $\mathbb{R}^d$ , definim operatorii de shift  $\theta_t : \Omega \rightarrow \Omega$  prin  $\theta_s(\omega) = \omega(t+s)$ . Vom presupune că există operatori de shift  $\theta_t$  astfel ca  $X_s \circ \theta_t = X_{t+s}$ . Vom nota  $E^x$  media in raport  $P^x$ . Variabila  $E^{X_s} Y$  este  $\varphi(X_s)$ , unde  $\varphi(y) = E^y Y$ . De exemplu,  $E^x E^{X_s} Y = E^x \varphi(X_s)$ .

16. Pentru a arăta că un proces este Markov, este suficient de arătat că, dacă  $Y$  este mărginită și  $\mathcal{G}_\infty$ -măsurabilă, atunci

$$E^x [Y \circ \theta_t | \mathcal{G}_t] = E^{X_t} Y, \quad P^x - \text{a.s.}$$

Intr-adevăr, luând  $Y = 1_{(X_s \in A)}$ , obținem definiția proprietății Markov.

Un proces stocastic  $(X_n)_{n \geq 0}$  care ia valori intr-o mulțime cel mult numărabilă (de stări) se numește **lanț Markov** dacă

$$P[X_{n+1} = j | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_1 = i_1, X_{01} = i_0]$$



$$= P[X_{n+1} = j | S_n = i]$$

pentru orice stări  $i_0, i_1, \dots, i_{n-1}, i, j$  și orice  $n \geq 0$ . Valoarea comună a expresiilor de mai sus, notată  $p_{ij}$ , se numește probabilitatea de tranziție a lanțului din starea  $i$  în starea  $j$  după un pas. Probabilitățile de tranziție după  $n$  pași la un lanț omogen se definesc prin

$$p_{ij}^n = P[X_{m+n} = j | X_m = i],$$

relația Chapman-Kolmogorov devine

$$p_{ij}^{m+n} = \sum_{k=0}^{\infty} p_{ik}^n p_{kj}^m,$$

iar matricea probabilităților după  $n$  pași este puterea a  $n$ -a a matricii probabilităților după un pas.

O stare  $j$  este accesibilă din starea  $i$  dacă există  $n$  cu  $p_{ij}^n > 0$ . Stările  $i, j$  accesibile una din alta se numesc comunicante, iar 'a fi comunicante' este relație de echivalență pe mulțimea stărilor.

# PROPRIETĂȚI GENERALE

Pe un câmp de probabilitate  $(\Omega, \mathcal{K}, P)$ , un proces stocastic  $B_t$  se numește **mişcare browniană** (sau **proces Wiener**, notat  $W_t$ ) care începe din 0 dacă

(a)  $B_0 = 0$  a.s.,

(b) pentru orice  $0 \leq s \leq t$ ,  $B_t - B_s$  este v.a. gaussiană centrată cu dispersia  $t - s$ ,

(c) pentru orice  $0 \leq s < t$ ,  $B_t - B_s$  este v.a. independentă de cel mai mic corp borelian  $\sigma(B_r, 0 \leq r \leq s)$  în raport cu care v.a.  $B_r, 0 \leq r \leq s$  sunt măsurabile.

(d) cu probabilitate 1, traiectoriile (i.e. aplicațiile  $t \rightarrow B_t(\omega)$ ) sunt continue.

Luând mediile în egalitatea  $2B_t B_s = B_t^2 + B_s^2 - (B_t - B_s)^2$ , obținem covariația mișcării browniene:

$$\text{Cov}(B_t, B_s) := E[B_t B_s] = t \wedge s.$$

În particular, în definiția de mai sus, se poate înlocui (b) cu

(b') pentru  $0 \leq s \leq t$ ,  $B_t - B_s$  este familie gaussiană centrată cu covariația  $t \wedge s$ .

Pentru a defini o mișcare browniană care începe din  $x \in \mathbb{R}$ , este suficient să considerăm procesul  $B_t^x = x + B_t$ ; fie  $\mathcal{F} =$

$\sigma(B_t, t < +\infty)$  și definim probabilitățile  $P^x$  pe  $(\Omega, \mathcal{F})$  prin

$$P^x [B^x \in A] = P [x + B \in A], \text{ pentru } x \in \mathbb{R}, A \in \mathcal{F}.$$

Vom numi perechea  $(P^x, B_t)$ ;  $x \in \mathbb{R}, t \geq 0$  mișcare browniană.

**PROPOZIȚIA 2.1** (*proprietatea de scaling*). Fie  $a > 0$  și  $(P^x, B_t)$  mișcare browniană care începe din  $x$ ; atunci

$$(P^{x/a}, a^{-1}B_{a^2t})$$

este mișcare browniană care începe din  $x/a$ .

*Demonstrație.* Cum  $P^x$  este definită prin translație, este suficient să considerăm  $x = 0$ . Aplicația  $a^{-1}B_{a^2t}$  este continuă în  $t$  și

$$\text{Cov}(a^{-1}B_{a^2t}, a^{-1}B_{a^2s}) = a^{-2}(a^2t \wedge a^2s) = t \wedge s.$$

Folosind formula (1.2.) și că, pentru  $t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n$ , legea lui  $(a^{-1}B_{a^2t_1}, \dots, a^{-1}B_{a^2t_n})$  este determinată de matricea ei de covariație, obținem că aceasta coincide cu covariația mișcării browniene. Cum ambele procese sunt continue,  $a^{-1}B_{a^2t}$  trebuie să fie mișcare browniană.

**PROPOZIȚIA 2.2** (*proprietatea de simetrie*). Dacă  $(P^x, B_t)$  este mișcare browniană care începe din  $x$ , atunci  $(P^{-x}, -B_t)$  este mișcare browniană care începe din  $-x$ .

*Demonstrație.* Procesul  $-B_t$  are traiectoriile continue și creșteri independente. Intrucât  $\text{Cov}(B_t - B_s) = (t - s)$ , obținem

$$\text{Cov}[(-B_t) - (-B_s)] = (t - s),$$

iar comentariile de după formula (1.2.) arată independența creșterilor de tipul  $(-B_t) - (-B_s)$ .

**PROPOZIȚIA 2.3** (*proprietatea de inversare a timpului*). Dacă  $B_t$  este mișcare browniană pe  $[0, 1]$ , atunci

$$\tilde{B}_t := tB_{1/t}, \quad t \in [1, +\infty)$$

este mișcare browniană pe  $[1, +\infty)$ .

*Demonstrație.* Evident v.a.  $\tilde{B}_t$  sunt gaussiene, centrate și continue în  $t$ . Să calculăm covariațiile lui  $\tilde{B}$ .

$$\text{Cov}(\tilde{B}_t, \tilde{B}_s) = ts \text{Cov}(B_{1/t}, B_{1/s}) = ts \left( \frac{1}{t} \wedge \frac{1}{s} \right) = t \wedge s.$$

## 2.1 PRIMA CONSTRUCȚIE

Vom prezenta prima construcție a mișcării browniene, care se face cu ajutorul v.a. i.i.d. și a spațiului  $L^2$ . La început, vom construi mișcarea browniană pe  $[0, 1]$ . Mai precis, pentru  $i = 1, 2, \dots$  și  $j = 1, 2, \dots, 2^{i-1}$ , fie  $\varphi_{ij}$  funcția pe  $[0, 1]$  definită astfel:

$$\varphi_{ij}(x) = \begin{cases} 2^{(i-1)/2}, & \text{dacă } x \in [(2j-2)/2^i, (2j-1)/2^i), \\ -2^{(i-1)/2}, & \text{dacă } x \in [(2j-1)/2^i, 2j/2^i), \\ 0, & \text{in caz contrar.} \end{cases}$$

Fie  $\varphi_{00}$  funcția identic egală cu 1. Funcțiile  $\varphi_{ij}$  formează sistemul Haar; dacă  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  este produsul scalar în  $L^2[0, 1]$  i.e.  $\langle f, g \rangle = \int_0^1 f(x) \bar{g}(x) dx$ , atunci  $\varphi_{ij}$  sunt ortogonale și au norma 1.

Mai mult, ele formează sistem complet ortonormal în  $L^2[0, 1]$ :  $\varphi_{00} \equiv 1$ ;  $1_{[0, 1/2)}$  și  $1_{[1/2, 1]}$  sunt combinații liniare de  $\varphi_{00}$  și  $\varphi_{11}$ ; apoi  $1_{[0, 1/4)}$  și  $1_{[1/4, 1/2)}$  sunt combinații liniare de  $1_{[0, 1/2)}$ ,  $\varphi_{21}$  și  $\varphi_{22}$ . Continuând în acest fel obținem că  $1_{[k/2^n, (k+1)/2^n)}$  este combinație liniară de  $\varphi_{ij}$  pentru orice  $n$  și  $k \leq 2^n$ . Cum funcțiile continue pot fi aproximate uniform cu funcții în scară ale căror salturi sunt raționalele diadice, rezultă că funcțiile Haar sunt dense în mulțimea funcțiilor continue, care la rândul lor sunt dense în  $L^2[0, 1]$ .

Fie sistemul Schauder

$$\psi_{ij} = \int_0^t \varphi_{ij}(s) ds$$

și  $Y_{ij}$  un șir de v.a. gaussiene i.i.d. centrate cu dispersia 1. Fie

$$V_0(t) = Y_{00} \psi_{00}(t), \quad V_i(t) = \sum_{j=1}^{2^i-1} Y_{ij} \psi_{ij}(t), \quad i \geq 1.$$

$\sigma(B_t, t < +\infty)$  și definim probabilitățile  $P^x$  pe  $(\Omega, \mathcal{F})$  prin

$$P^x [B^x \in A] = P[x + B \in A], \text{ pentru } x \in \mathbb{R}, A \in \mathcal{F}.$$

Vom numi perechea  $(P^x, B_t)$ ;  $x \in \mathbb{R}, t \geq 0$  mișcare browniană.

**PROPOZIȚIA 2.1** (*proprietatea de scaling*). Fie  $a > 0$  și  $(P^x, B_t)$  mișcare browniană care începe din  $x$ ; atunci

$$(P^{x/a}, a^{-1}B_{a^2t})$$

este mișcare browniană care începe din  $x/a$ .

*Demonstrație.* Cum  $P^x$  este definită prin translație, este suficient să considerăm  $x = 0$ . Aplicația  $a^{-1}B_{a^2t}$  este continuă în  $t$  și

$$\text{Cov}(a^{-1}B_{a^2t}, a^{-1}B_{a^2s}) = a^{-2}(a^2t \wedge a^2s) = t \wedge s.$$

Folosind formula (1.2.) și că, pentru  $t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n$ , legea lui  $(a^{-1}B_{a^2t_1}, \dots, a^{-1}B_{a^2t_n})$  este determinată de matricea ei de covariație, obținem că aceasta coincide cu covariația mișcării browniene. Cum ambele procese sunt continue,  $a^{-1}B_{a^2t}$  trebuie să fie mișcare browniană.

**PROPOZIȚIA 2.2** (*proprietatea de simetrie*). Dacă  $(P^x, B_t)$  este mișcare browniană care începe din  $x$ , atunci  $(P^{-x}, -B_t)$  este mișcare browniană care începe din  $-x$ .

*Demonstrație.* Procesul  $-B_t$  are traiectoriile continue și creșteri independente. Întrucât  $\text{Cov}(B_t - B_s) = (t - s)$ , obținem

$$\text{Cov}[(-B_t) - (-B_s)] = (t - s),$$

iar comentariile de după formula (1.2.) arată independența creșterilor de tipul  $(-B_t) - (-B_s)$ .

**PROPOZIȚIA 2.3** (*proprietatea de inversare a timpului*). Dacă  $B_t$  este mișcare browniană pe  $[0, 1]$ , atunci

$$\tilde{B}_t := tB_{1/t}, \quad t \in [1, +\infty)$$

este mișcare browniană pe  $[1, +\infty)$ .

*Demonstrație.* Evident v.a.  $\tilde{B}_t$  sunt gaussiene, centrate și continue în  $t$ . Să calculăm covariațiile lui  $\tilde{B}$ .

$$\text{Cov}(\tilde{B}_t, \tilde{B}_s) = ts \text{Cov}(B_{1/t}, B_{1/s}) = ts \left( \frac{1}{t} \wedge \frac{1}{s} \right) = t \wedge s.$$

## 2.1 PRIMA CONSTRUCȚIE

Vom prezenta prima construcție a mișcării browniene, care se face cu ajutorul v.a. i.i.d. și a spațiului  $L^2$ . La început, vom construi mișcarea browniană pe  $[0, 1]$ . Mai precis, pentru  $i = 1, 2, \dots$  și  $j = 1, 2, \dots, 2^{i-1}$ , fie  $\varphi_{ij}$  funcția pe  $[0, 1]$  definită astfel:

$$\varphi_{ij}(x) = \begin{cases} 2^{(i-1)/2}, & \text{dacă } x \in [(2j-2)/2^i, (2j-1)/2^i), \\ -2^{(i-1)/2}, & \text{dacă } x \in [(2j-1)/2^i, 2j/2^i), \\ 0, & \text{in caz contrar.} \end{cases}$$

Fie  $\varphi_{00}$  funcția identic egală cu 1. Funcțiile  $\varphi_{ij}$  formează sistemul Haar; dacă  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  este produsul scalar în  $L^2[0, 1]$  i.e.  $\langle f, g \rangle = \int_0^1 f(x) \bar{g}(x) dx$ , atunci  $\varphi_{ij}$  sunt ortogonale și au norma 1.

Mai mult, ele formează sistem complet ortonormal în  $L^2[0, 1]$ :  $\varphi_{00} \equiv 1$ ;  $1_{[0, 1/2)}$  și  $1_{[1/2, 1]}$  sunt combinații liniare de  $\varphi_{00}$  și  $\varphi_{11}$ ; apoi  $1_{[0, 1/4)}$  și  $1_{[1/4, 1/2)}$  sunt combinații liniare de  $1_{[0, 1/2)}$ ,  $\varphi_{21}$  și  $\varphi_{22}$ . Continuând în acest fel obținem că  $1_{[k/2^n, (k+1)/2^n)}$  este combinație liniară de  $\varphi_{ij}$  pentru orice  $n$  și  $k \leq 2^n$ . Cum funcțiile continue pot fi approximate uniform cu funcții în scară ale căror salturi sunt raționalele diadice, rezultă că funcțiile Haar sunt dense în mulțimea funcțiilor continue, care la rândul lor sunt dense în  $L^2[0, 1]$ .

Fie sistemul Schauder

$$\psi_{ij} = \int_0^t \varphi_{ij}(s) ds$$

și  $Y_{ij}$  un șir de v.a. gaussiene i.i.d. centrate cu dispersia 1. Fie

$$V_0(t) = Y_{00}\psi_{00}(t), \quad V_i(t) = \sum_{j=1}^{2^{i-1}} Y_{ij}\psi_{ij}(t), \quad i \geq 1.$$

**TEOREMA 2.4** *Cu notațiile de mai sus, seria*

$$\sum_{i=0}^{+\infty} V_i(t) \text{ converge a.s. și uniform în } t.$$

*Suma seriei, notată  $B_t$ , este mișcare browniană pe  $[0, 1]$  care începe din 0.*

*Demonstrație.* Să demonstrăm convergența seriei. Vom arăta că

$$\sum_{i=0}^{+\infty} P \left[ |V_i(t)| > \frac{1}{i^2} \text{ pentru un } t \in [0, 1] \right] < +\infty. \quad (2.1)$$

Intr-adevăr,

$$\begin{aligned} & P \left[ |V_i(t)| > \frac{1}{i^2} \text{ pentru un } t \in [0, 1] \right] \\ & \leq P \left[ |Y_{ij}(t)| \psi_{ij}(t) > \frac{1}{i^2} \text{ pentru un } t \in [0, 1] \text{ și un } 0 \leq j \leq 2^{i-1} \right] \\ & \leq P \left[ |Y_{ij}(t)| 2^{-(i+1)/2} > \frac{1}{i^2} \text{ pentru un } 0 \leq i \leq 2^{i-1} \right] \\ & \leq (2^{i-1} + 1) P \left[ |Z| > \frac{2^{(i+1)/2}}{i^2} \right], \end{aligned}$$

unde  $Z$  este v.a. gaussiană centrată de dispersie 1. Membrul drept din ultima inegalitate este dominat de  $2^i \exp(-2^i/i^4)$ , care este termenul general al unei serii convergente în  $i$ .

Din relația 2.1 și lema Borel-Cantelli rezultă, cu probabilitate 1 și pentru un  $i$  care depinde de  $\omega$ , că avem

$$\sup_t |V_i(t)| \leq \frac{1}{i^2}.$$

Aceasta arată că  $\sum_{i=0}^p V_i(t)$  converge când  $p \rightarrow +\infty$ , uniform în raport cu  $t \in [0, 1]$ . Mai mult, cum  $\psi_{ij}(t)$  sunt continue, la fel sunt și  $V_i(t)$ , deci  $B_t$  sunt continue în  $t$ .  $V_j$  sunt gaussiene.

și independente, deci  $B_t$  sunt gaussiene. Evident acestea sunt și centrate. Rămân de calculat covariațiile. Dacă  $f \in L^2[0, 1]$ , identitatea lui Parseval spune că

$$\langle f, f \rangle = \sum_{i,j} \langle \varphi_{ij}, f \rangle^2$$

$$\text{și cum } \psi_{ij}(t) - \psi_{ij}(s) = \langle \varphi_{ij}, 1_{[s,t]} \rangle,$$

$$\text{avem că } B_t - B_s = \sum_{i,j} Y_{ij} \langle \varphi_{ij}, 1_{[s,t]} \rangle.$$

Cum  $Y_{ij}$  sunt independente, centrate și de dispersie 1, obținem

$$\begin{aligned} E[B_t - B_s]^2 &= E \left[ \sum_{i,j} Y_{ij} \langle \varphi_{ij}, 1_{[s,t]} \rangle \right]^2 \\ &= \sum_{i,j} \langle \varphi_{ij}, 1_{[s,t]} \rangle^2 = \langle 1_{[s,t]}, 1_{[s,t]} \rangle = t - s. \end{aligned}$$

Similar,

$$f = \sum_{i,j} \langle \varphi_{ij}, f \rangle \varphi_{ij}, \text{ sau } \langle f, g \rangle = \sum_{i,j} \langle \varphi_{ij}, f \rangle \langle \varphi_{ij}, g \rangle;$$

deci

$$\begin{aligned} &E[(B_t - B_s)(B_r - B_q)] \\ &= E \left[ \left( \sum_{i,j} Y_{ij} \langle \varphi_{ij}, 1_{[s,t]} \rangle \right) \left( \sum_{k,l} Y_{kl} \langle \varphi_{kl}, 1_{[q,r]} \rangle \right) \right] \\ &= \sum_{i,j} \langle \varphi_{ij}, 1_{[s,t]} \rangle \langle \varphi_{kl}, 1_{[q,r]} \rangle = \langle 1_{[s,t]}, 1_{[q,r]} \rangle. \end{aligned}$$

Dacă  $r \leq s$ , ultimul produs scalar este 0, deci  $B_t - B_s$  este v.a. gaussiană centrată de dispersie  $t - s$  și independentă de  $B_{r_{i+1}} - B_{r_i}$  dacă  $r_1 \leq r_2 \leq \dots \leq r_n \leq s$ .



Pentru a construi mișcarea browniană pe  $[0, +\infty)$ , considerăm  $\tilde{B}_t$  din propoziția 2.3 și fie  $B'_t$  mișcare browniană pe  $[0, 1]$  independentă de  $B_t$ . Definim

$$W_t := \begin{cases} B'_t, & \text{dacă } t \leq 1 \\ B'_1 + \tilde{B}_t - \tilde{B}_1, & \text{dacă } t > 1, \end{cases}$$

și apoi verificăm ușor că  $W_t$  este o mișcare browniană pe  $[0, +\infty)$ .

## 2.2 REGULARITATEA TRAIECTORIILOR

Prin definiție, traiectoriile mișcării browniene  $t \rightarrow B_t(\omega)$  sunt continue pentru aproape toți  $\omega$ ; să studiem în continuare uniform continuitatea și derivabilitatea traiectoriilor, comportamentul asimptotic al acestora (când  $t \rightarrow +\infty$ ) și comportamentul în vecinătatea lui  $t = 0$ .

**PROPOZIȚIA 2.5** (*modulul de continuitate al traiectoriilor browniene*) Presupunem că  $t \in [0, 1]$  și fie  $c > 1$  dat. Pentru aproape toți  $\omega$ , există  $\delta = \delta(\omega) > 0$  astfel ca, dacă  $|t - s| < \delta$ , atunci

$$|B_t(\omega) - B_s(\omega)| \leq c[-2|t - s| \log |t - s|]^{1/2}.$$

*Demonstrație.* Fie  $h = 1/n$ . Din inegalitatea

$$\int_a^{+\infty} e^{-x^2/2} dx < a^{-1} e^{-a^2/2} \text{ pentru orice } a > 0,$$

obținem pentru  $n$  suficient de mare

$$\begin{aligned} \alpha_n &:= P\left(|B_{t+h} - B_t| > c(-2h \log h)^{1/2}\right) \\ &= \left(\frac{2}{\pi}\right)^{1/2} \int_{c(2 \log n)^{1/2}}^{+\infty} e^{-x^2/2} dx < \frac{n^{-c^2}}{c(\pi \log n)^{1/2}}. \end{aligned}$$

Probabilitatea ca cel puțin una dintre creșterile  $B_{(k+1)h} - B_{kh}$ ;  $k = 0, 1, \dots, n-1$  să fie mai mare decât  $c(-2h \log h)^{1/2}$  în valoare absolută este cel mult  $n\alpha_n$  și, luând  $n = 2^p$ , avem

$$\begin{aligned} \sum_p 2^p \alpha_{2^p} &< \sum_p 2^p (c^2 \pi \log 2)^{-1/2} p^{-1/2} 2^{-c^2 p} \\ &= (c^2 \pi \log 2)^{-1/2} \sum_p p^{-1/2} 2^{(1-c^2)p} < +\infty. \end{aligned}$$

Conform lemei Borel-Cantelli, pentru aproape toți  $\omega$ , există  $p_0 = p_0(\omega)$  astfel ca, pentru orice  $p > p_0$  să avem

$$(a) \quad |B_{(k+1)h} - B_{kh}| \leq c(-2h \log h)^{1/2}, \quad h = 2^{-p},$$

adică concluzia pentru  $t = (k+1)/2^p$ ,  $s = k/2^p$ , cu  $k = 0, 1, \dots, 2^p - 1$ .

În cazul  $t = q2^{-p}$  și  $t < s < t + 2^{-p}$  pentru un  $p > p_0$ , scriem dezvoltarea binară

$$s - t = \varepsilon_n 2^{-p-n}, \quad \varepsilon_n = 0 \text{ sau } 1$$

și din (a) obținem

$$|B_t - B_s| \leq c \sum_{n=1}^{+\infty} \varepsilon_n \{2(p+n) \log 2\}^{1/2} 2^{-(n+p)/2}.$$

Notăm  $n_0$  cel mai mic  $n$  cu  $\varepsilon_n = 1$ , punem  $n = n_0 + n' - 1$  și din  $p+n \leq (p+n_0) n'$  obținem

$$\begin{aligned} |B_t - B_s| &\leq c \{2(p+n_0) \log 2\}^{1/2} 2^{-(n_0+p)/2} \sum_{n'=1}^{+\infty} (2n')^{1/2} 2^{-n'/2} \\ &= cA \{2(p+n_0) \log 2\}^{1/2} 2^{-(n_0+p)/2}, \quad \text{cu } A > 1. \end{aligned}$$

Cum funcția  $-h \log h$  este crescătoare între  $2^{-(n_0+p)}$  și  $s-t$ , obținem

$$(b) \quad |B_s - B_t| \leq c' [-2|t-s| \log |t-s|]^{1/2},$$

cu  $c' > 1$ . Similar demonstrăm (b) în cazul  $t = q2^{-p}$  și  $t > s > t - 2^{-p}$ .

Apoi demonstrăm (a) în cazul  $t = q2^{-p}$ ,  $s = (q+n)2^{-p}$ ,  $1 \leq n \leq N$ ,  $N$  fixat i.e. pentru aproape toți  $\omega$  există  $p_1 = p_1(\omega)$  astfel ca, pentru orice  $p > p_1$  să avem

$$(c) \quad |B_{(q+n)2^{-p}} - B_{q2^{-p}}| \leq c'' (-2h_n \log h_n)^{1/2}, \quad h_n = n2^{-p},$$

cu  $c'' > 1$ .

În fine fie  $s > t$  astfel ca  $N2^{-p-1} < s - t \leq N2^{-p}$ ,  $p > \max(p_0, p_1)$ , pentru un  $N$  natural. Atunci există  $q, q'$  cu

$$q2^{-p} < t \leq t_1 = (q+1)2^{-p} < s_1 = q'2^{-p} \leq s < (q'+1)2^{-p},$$

unde  $N/2 - 1 < q' - q < N + 1$ . Considerăm inegalitatea

$$|B_s - B_t| \leq |B_s - B_{s_1}| + |B_{s_1} - B_{t_1}| + |B_{t_1} - B_t|$$

și alegem  $\varepsilon, c', c'', N$  astfel ca  $c = 1 + 2\varepsilon$ ,  $c'' = 1 + \varepsilon$ ,  $N \geq 16c'^2\varepsilon^{-2}$ ; ca și înainte, numerele  $p_0(\omega)$  și  $p_1(\omega)$  sunt suficient de mari. Cum funcția  $-h \log h$  este monotonă pentru  $h$  mic, inegalitatea (c) implică

$$|B_{s_1} - B_{t_1}| < (1 + \varepsilon) [-2|t - s| \log |t - s|]^{1/2}.$$

Inegalitatea (b) implică

$$|B_s - B_{s_1}| + |B_{t_1} - B_t| < 2c' (2^{1-p} \log 2^p)^{1/2}$$

$$< 2c' [4|t - s| N^{-1} \log (N|t - s|^{-1})]^{1/2}.$$

Cum putem presupune  $|t - s| < N^{-1}$ , ultima expresie este dominată de

$$4c' [2|t - s| N^{-1} \log (|t - s|^{-1})]^{1/2}$$

$$< \varepsilon [2|t - s| \log (|t - s|^{-1})]^{1/2}.$$

**Exercițiu.** Pentru orice  $\varepsilon \in (0, 1/2)$ , cu probabilitate 1, traiectoriile mișcării browniene sunt Hölder continue de ordin  $\varepsilon$ .

**PROPOZIȚIA 2.6** (*nederivabilitatea traiectoriilor browniene*). Aproape toate traiectoriile mișcării browniene nu sunt nicaieri derivabile, i.e. cu probabilitate 1, aplicațiile  $t \rightarrow B_t(\omega)$  nu au derivată în nici un punct  $t$ .

*Demonstrație.* Este suficient să facem demonstrația pentru  $t \in [0, 1]$ . Dacă  $B_t$  ar fi derivabilă într-un  $s \in [0, 1]$ , atunci ar exista  $\varepsilon > 0$  și un întreg  $k \geq 1$  astfel ca

$$|B_t - B_s| \leq k|t - s| \text{ pentru } 0 < t - s < \varepsilon.$$

Atunci, pentru  $n$  suficient de mare, avem

$$|B_{j/n} - B_{(j+1)/n}| < 4\frac{k}{n}, \quad j = i+1, i+2, i+3, \text{ unde } i = [ns] + 1.$$

Fie  $A_{k,n}^{i,j}$  mulțimea acelor  $\omega$  care satisfac ultima inegalitate; evident este o mulțime măsurabilă în raport cu mișcarea browniană, ca și

$$A := \bigcup_{k>1} \bigcup_{m \geq 1} \bigcap_{n \geq m} \bigcup_{0 < i \leq n} \bigcap_{i < j \leq i+3} A_{k,n}^{i,j}.$$

Mulțimea  $A$  este evenimentul următor: există un întreg  $k$  astfel ca, pentru toți  $n$  suficient de mari, ultima inegalitate are loc într-un punct  $i/n$ . Deci  $A$  conține toți  $\omega$  pentru care  $B_t$  este derivabilă într-un  $t$ , și deci este suficient să arătăm că  $P(A) = 0$ . Înșă

$$\begin{aligned} P\left(\bigcap_{n>m} \bigcup_{0 < i < n} \bigcap_{i < j < i+3} A_{k,n}^{i,j}\right) &\leq \liminf_{n \rightarrow +\infty} n \left\{ P\left[|B_{1/n}| < 4\frac{k}{n}\right] \right\}^3 \\ &= \liminf_{n \rightarrow +\infty} n \left\{ P\left[|B_1| < 4\frac{k}{\sqrt{n}}\right] \right\}^3 \leq \lim_{n \rightarrow +\infty} n \left\{ (2\pi)^{-1/2} \frac{8k}{\sqrt{n}} \right\}^3 = 0. \end{aligned}$$

Apoi ținem cont că  $A$  este reuniune numărabilă de mulțimi de probabilitate nulă.

Fie  $\pi(t) = \{0 = t_0 < t_1 < \dots < t_k\}$  o partiție a intervalului  $[0, t]$  cu norma  $\|\pi(t)\| = \max_{0 \leq i \leq k-1} |t_{i+1} - t_i|$  și  $f : [0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}$  o funcție oarecare. Definim

$$\text{var}(f, \pi(t)) = \sum_{i=0}^{k-1} |f(t_{i+1}) - f(t_i)|^2$$

Fie acum un șir de partiții  $\pi_n(t)$ ,  $n \in \mathbb{N}$  ale lui  $[0, t]$  astfel ca

$$\pi_0(t) = \{0, t\} \subset \pi_1(t) \subset \pi_2(t) \subset \dots$$

Reamintim că, dacă  $f$  este cu variație mărginită pe  $[0, t]$  și  $\|\pi_n(t)\| \rightarrow 0$  când  $n \rightarrow +\infty$ , atunci există

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \text{var}(f, \pi_n(t)) = 0.$$

**PROPOZIȚIA 2.7** (variația traiectoriilor browniene) Pentru aproape toți  $\omega$  și dacă  $\|\pi_n(t)\| \rightarrow 0$ , atunci

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \text{var}(B(\omega), \pi_n(t)) = t.$$

In particular: pentru aproape toți  $\omega$ , traiectoriile mișcării browniene au variație nemărginită pe orice interval  $[0, t]$ .

*Demonstrație.* Pentru  $t > 0$  fixat, este suficient de arătat că

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^{2^n} [B_{kt/2^n} - B_{(k-1)t/2^n}]^2 = t \text{ a.p.t.}$$

De aici deducem in particular că variația traiectoriilor este nemărginită, ținând cont că

$$\sum_{k=1}^{2^n} |B_{kt/2^n} - B_{(k-1)t/2^n}| \geq \frac{\sum_{k=1}^{2^n} [B_{kt/2^n} - B_{(k-1)t/2^n}]^2}{\max_{j=1, \dots, 2^n} |B_{jt/2^n} - B_{(j-1)t/2^n}|} \text{ a.p.t.}$$

(deoarece numărătorul tinde a.p.t. către  $t$ , iar numitorul către 0, din uniform continuitatea traiectoriilor).

Fie

$$\Delta_{nk} = B_{kt/2^n} - B_{(k-1)t/2^n}, \quad k = 1, \dots, 2^n$$

$$\text{și } B_{nk} = \Delta_{nk}^2 - t/2^n, \quad k = 1, \dots, 2^n.$$

Avem de demonstrat că

$$\sum_{k=1}^{2^n} B_{nk} \rightarrow 0 \text{ a.p.t.}$$

Pentru orice  $n$ , v.a.  $(B_{nk})_k$  sunt i.i.d. cu

$$E[B_{nk}] = 0, \quad E[B_{nk}^2] = \frac{2t^2}{4^n},$$

deci

$$E \left[ \left( \sum_{k=1}^{2^n} B_{nk} \right)^2 \right] = \sum_{k=1}^{2^n} E[B_{nk}^2] = \frac{2^{n+1}t^2}{4^n} = \frac{2t^2}{2^n}.$$

Cum  $2t^2/4^n \rightarrow 0$  când  $n \rightarrow +\infty$ , obținem formula dorită dar cu limita în sens  $L^2$ . Pentru convergența a.p.t., folosim inegalitatea lui Cebâșev:

$$P \left[ \left| \sum_{k=1}^{2^n} B_{nk} \right| > \varepsilon \right] \leq \frac{1}{\varepsilon^2} \frac{2t^2}{2^n},$$

și cum  $\varepsilon$  a fost arbitrar, obținem că  $\sum_{k=1}^{2^n} B_{nk} \rightarrow 0$  a.p.t.

Am văzut că procesele  $B_t, t \geq 0$  și  $tB_{1/t}, t > 0$  au aceeași lege. Intrucât  $B_{0+} = 0$  a.s., avem  $\lim_{t \searrow 0} tB_{1/t} = 0$  a.s. sau, înlocuind  $t$  cu  $1/t$ , obținem

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} \frac{B_t(\omega)}{t} = 0 \text{ a.s.}$$

Un rezultat mai precis este

**PROPOZIȚIA 2.8** (legea logaritmului iterat) Pentru aproape toți  $\omega$ , avem

$$\limsup_{t \rightarrow +\infty} \frac{B_t(\omega)}{(2t \log \log t)^{1/2}} = 1; \quad \liminf_{t \rightarrow +\infty} \frac{B_t(\omega)}{(2t \log \log t)^{1/2}} = -1$$

sau, echivalent

$$\limsup_{t \searrow 0} \frac{B_t(\omega)}{(2t \log \log \frac{1}{t})^{1/2}} = 1; \quad \liminf_{t \searrow 0} \frac{B_t(\omega)}{(2t \log \log \frac{1}{t})^{1/2}} = -1.$$

Demonstrația o vom face în capitolul 3, ca aplicație a inegalităților lui Doob.

**Exercițiu.** Folosind propoziția 2.8, arătați *proprietatea de recurență* a mișcării browniene: pentru orice  $x \in \mathbb{R}$ , mulțimea  $\{t : B_t = x\}$  este nemărginită a.s. Cu teorema lui Fubini, arătați că este neglijabilă Lebesgue.

Ținând cont că pentru orice  $a > 0$  procesul  $B_{t+a} - B_a$ ,  $t \geq 0$  este o mișcare browniană și că procesele  $B_{a+h} - B_a$ ,  $h \geq 0$ ,  $B_{a-h} - B_a$ ,  $h \geq 0$  au aceeași lege în jurul lui  $h = 0$ , obținem

**COROLAR 2.9** (*continuitatea locală a traiectoriilor browniene*) Pentru aproape toți  $\omega$ , avem

$$\limsup_{h \searrow 0} \frac{B_{a+h}(\omega) - B_a(\omega)}{(2h \log \log \frac{1}{h})^{1/2}} = 1; \quad \liminf_{h \searrow 0} \frac{B_{a+h}(\omega) - B_a(\omega)}{(2h \log \log \frac{1}{h})^{1/2}} = -1.$$

**Exercițiu.** Din corolarul 2.9 deduceți că, pentru orice  $\varepsilon \in [1/2, 1]$ , cu probabilitate 1, traiectoriile mișcării browniene nu sunt Hölder continue de ordin  $\varepsilon$ .

# METODE DE MARTINGALE

Să începem prin a observa că, dacă  $B_t$  este mișcare browniană, atunci ea este martingal, deoarece

$$E[B_t | \mathcal{F}_s] = B_s + E[B_t - B_s | \mathcal{F}_s] = B_s + E[B_t - B_s] = B_s ,$$

folosind independența creșterilor. Similar  $B_t^2 - t$  este martingal, deoarece

$$\begin{aligned} E[B_t^2 | \mathcal{F}_s] &= E[(B_t - B_s)^2 | \mathcal{F}_s] + \\ &+ 2B_s E[B_t | \mathcal{F}_s] - B_s^2 = t - s + B_s^2 , \end{aligned}$$

folosind independența creșterilor și faptul că  $B_t - B_s$  are legea  $N(0, t - s)$ .

**Exercițiu.** Arătați că  $\exp(aB_t - a^2t/2)$  este martingal pentru orice  $a \in \mathbb{C}$ .

## 3.1 OPȚIONALIZARE ȘI APLICAȚII

Fie  $\mathcal{F}_t, t \geq 0$  filtrare continuă la dreapta și  $X_t$  proces stocastic adaptat la  $\mathcal{F}_t$  (continuitatea la dreapta a filtrării este sugerată



de cazul mișcării browniene, așa cum vom vedea la capitolul 4). O aplicație  $T : \Omega \rightarrow [0, +\infty)$  se numește  **timp de stopare**  (sau opțională) dacă  $(T < t) \in \mathcal{F}_t$  pentru orice  $t$ . Au loc următoarele proprietăți:

(a)  $T$  este timp de stopare dacă și numai dacă  $(T \leq t) \in \mathcal{F}_t$  pentru orice  $t$ .

(b) timpii  $T = t$  sunt de stopare.

(c)  $T, S$  timpi de stopare  $\Rightarrow T \vee S, T \wedge S$  sunt timpi de stopare.

(d) dacă  $T_n$  este șir crescător (resp. descrescător) de timpi de stopare, atunci  $\sup_n T_n$  (resp.  $\inf_n T_n$ ) sunt timpi de stopare.

(e) dacă  $T$  este timp de stopare, atunci și  $T + t$  este timp de stopare, pentru orice  $t$ .

Să demonstrăm (a). Dacă  $T$  este timp de stopare, avem

$$(T \leq t) = \bigcap_{n > N} (T < t + 1/n) \in \bigcap_{n > N} \mathcal{F}_{t+1/n}$$

pentru orice  $n$ , deci  $(T \leq t) \in \mathcal{F}_{t+} = \mathcal{F}_t$ . Reciproc, dacă  $(T < t) \in \mathcal{F}_t$  pentru orice  $t$ , atunci

$$(T < t) = \bigcup_{n=1}^{\infty} (T \leq t - 1/n) \in \mathcal{F}_t,$$

deoarece  $\mathcal{F}_t$  este crescătoare.

**Exemple.** Numim prima intrare (primul timp de intrare) a procesului  $X_t$  în mulțimea  $A$ , aplicația

$$T_A = \inf \{t > 0 : X_t \in A\}$$

și prima ieșire din  $A$

$$\tau_A = \inf \{t > 0 : X_t \notin A\}.$$

Desigur că  $T_A = \tau_{A^c}$  și  $\tau_A = T_{A^c}$ . Deși sunt timpi de stopare pentru orice boreliană  $A$ , vom arăta numai

**PROPOZIȚIA 3.1** Dacă  $X_t$  are traiectoriile continue și dacă  $A$  este deschisă (sau închisă), atunci  $T_A$  este timp de stopare.

*Demonstrație.* Fie  $A$  deschisă. Dacă  $T < t$  pentru un  $s < t$ , avem  $X_s \in A$ . Din continuitatea traiectoriilor există un rațional  $q < t$  cu  $X_q \in A$ . Deci

$$(T < t) = \bigcup_{q < t, q \text{ rațional}} (X_q \in A) \in \mathcal{F}_t.$$

Dacă  $A$  este închisă, fie  $A_n = \{x : \text{dist}(x, A) < 1/n\}$ . Mulțimile  $A_n$  sunt deschise, și cum  $T_{A_n}$  este șir crescător de timpi de stopare, rezultă că  $T = \sup_n T_{A_n}$  este timp de stopare. Cum  $T_A \geq T_{A_n}$  pentru orice  $n$ , avem  $T_A \geq T$ . Dacă  $T = \infty$ , atunci  $T_A = \infty$ ; dacă  $T < \infty$ , din continuitatea traiectoriilor avem  $X_T = \lim_n X_{T_{A_n}}$ , unde  $X_T := X_{T(\omega)}(\omega)$ . Dar  $X_{T_{A_n}}$  este în închiderea lui  $A_n$  pentru  $n \geq m$ , deci la fel este și  $X_T$ , pentru orice  $m$ . Aceasta implică  $X_T \in A$  sau  $T_A \leq T$ .

Fie acum  $T$  un timp de stopare; definim corpul borelian al evenimentelor cunoscute până la timpul  $T$  prin

$$\mathcal{F}_T = \{A \in \mathcal{F}_\infty : A \cap (T \leq t) \in \mathcal{F}_t \text{ pentru orice } t > 0\}$$

$$\text{și } X_T(\omega) := X_{T(\omega)}(\omega).$$

**Exercițiu.** Dacă  $X_t = B_t$  = mișcare browniană, arătați că  $\mathcal{F}_T$  este corp borelian și că  $T, B_T$  sunt  $\mathcal{F}_T$ -măsurabile.

Dacă luăm mediile în definiția martingalelor, obținem  $EM_n = EM_{n-1}$ , deci prin inducție,  $EM_n = EM_0$ . Teorema de opționalizare a lui Doob afirmă că relația precedentă rămâne adevărată dacă înlocuim  $n$  cu un timp de stopare  $T$ . Există mai multe variante ale teoremei de opționalizare, în funcție de condițiile pe care le punem asupra timpilor de stopare (dificultățile apar când considerăm timpi de stopare nemărginiți și/sau în timp continuu). În acest curs vom avea nevoie de următoarele două variante.

**LEMA 3.2** (opționalizare în timp discret) Dacă  $T$  este timp de stopare mărginit în raport cu  $\mathcal{F}_n$  și  $M_n$  este martingal, atunci  $EM_T = EM_0$ . Dacă  $T$  este mărginit de  $k$  și  $M_n$  este submartingal, atunci  $EM_T \leq EM_k$ .

*Demonstrație.* Fie  $k$  cea mai mare valoare pe care o ia  $T$ . Avem

$$EM_T = \sum_{i=0}^k \int_{(T=i)} M_T dP = \sum_{i=0}^k \int_{(T=i)} M_i dP;$$

Cum  $(T = i)$  este  $\mathcal{F}_j$ -măsurabilă pentru  $j \geq i$ , obținem

$$\begin{aligned} \int_{(T=i)} M_i dP &= \int_{(T=i)} M_{i+1} dP = \\ \int_{(T=i)} M_{i+2} dP &= \dots = \int_{(T=i)} M_k dP, \end{aligned}$$

deci

$$EM_T = \sum_{i=0}^k \int_{(T=i)} M_k dP = EM_k = EM_0.$$

Cu aceeași demonstrație se face partea a doua.

**Observație.** Inegalitatea lui Jensen se păstrează pentru valori medii condiționate (vezi capitolul 1). În limbaj de martingale, obținem: dacă  $M_t$  este martingal sau submartingal pozitiv,  $\varphi$  convexă și  $\varphi(|M_t|)$  integrabilă, atunci

$$E[\varphi(|M_t|) | \mathcal{F}_s] \geq \varphi(|E[M_t | \mathcal{F}_s]|) \geq \varphi(|M_t|)$$

dacă  $s \leq t$ , adică  $\varphi(|M_t|)$  este submartingal.

**TEOREMA 3.3** (opționalizare în timp continuu) Dacă  $M_t$  este martingal continuu la dreapta (i.e. traiectoriile sunt continue la dreapta) și  $T$  este timp de stopare mărginit de  $k$ , atunci  $EM_T = EM_k = EM_0$ . Dacă  $M_t$  este submartingal pozitiv, avem  $EM_T \leq EM_k$ .

*Demonstrație.* Facem doar cazul martingalului (restul este similar). Definim timpii de stopare

$$T_n(\omega) = \frac{(j+1)k}{2^n} \text{ dacă } \frac{jk}{2^n} \leq T(\omega) < \frac{(j+1)k}{2^n}.$$

Procesul  $M_{jk/2^n}$  este martingal (cu timp discret) în raport cu filtrarea  $\mathcal{F}_{jk/2^n}$ , deci din lema 3.2 obținem că  $EM_{T_n} = EM_k$  pentru orice  $n$ . Întrucât  $M_k$  este integrabil, există  $\varphi$  continuă, convexă, crescătoare, cu  $\varphi(x)/x \rightarrow +\infty$  când  $x \rightarrow +\infty$  și  $E\varphi(|M_k|) < +\infty$ . Cum  $\varphi(|M_t|)$  este submartingal, avem

$$E\varphi(|M_{T_n}|) \leq E\varphi(|M_k|) < +\infty,$$

deci v.a.  $M_{T_n}$  sunt uniform integrabile. Cum  $T_n \searrow T$  când  $n \rightarrow +\infty$ , și din continuitate la dreapta, rezultă că  $M_{T_n} \rightarrow M_T$ , deci  $EM_T = EM_k$ .

**COROLAR 3.4** Dacă  $S \leq T$  sunt timpii de stopare mărginiți de  $k$  și  $M_t$  este martingal continuu la dreapta, atunci  $E[M_T | \mathcal{F}_S] = M_S$  a.s.

*Demonstrație.* Fie  $A \in \mathcal{F}_S$ . Avem de arătat că  $\int_A M_S dP = \int_A M_T dP$ . Definim un nou timp de stopare

$$U(\omega) = \begin{cases} S(\omega) & \text{dacă } \omega \in A \\ T(\omega) & \text{dacă } \omega \notin A \end{cases}.$$

Se vede că  $U$  este timp de stopare, deci  $EM_U = EM_k = EM_T$  implică

$$\int_A M_S dP + \int_{A^c} M_T dP = EM_T.$$

Dacă  $M_n$  sau  $M_t$  sunt martingale, notăm

$$M_t^* := \sup_{s \leq t} |M_s|$$

și similar definim  $M_n^*$ .

**TEOREMA 3.5** (inegalitățile lui Doob) Dacă  $M_n$  este martingal continuu la dreapta, atunci

$$P[M_n^* > a] \leq \frac{1}{a} E|M_n|.$$

Dacă  $p > 1$ , atunci există  $c$  care depinde doar de  $p$  astfel ca

$$E(M_n^*)^p \leq cE|M_n|^p.$$

Rezultatele rămân adevărate pentru  $M_t$  martingale sau submartingale pozitive cu traiectorii continue la dreapta.

*Demonstrație.* Fie

$$T = \min\{j : |M_j| \geq a\}.$$

Cum  $|\cdot|$  este convexă,  $|M_n|$  este submartingal; cum  $|M_k| \geq a$  pe  $(T < +\infty)$ , avem

$$\begin{aligned} P[M_n^* > a] &= P[T \leq n] \leq \frac{1}{a} \int_{(T \leq n)} |M_n| \\ &\leq \frac{1}{a} E|M_{T \wedge n}| \leq \frac{1}{a} E|M_n|. \end{aligned}$$

Pentru partea a doua, fie  $M_j^1 := E[M_n^1 | \mathcal{F}_j]$ ,  $j = 1, 2$  și

$$M_n^1 := M_n 1_{(|M_n| > a/2)}, \quad M_n^2 = M_n - M_n^1.$$

Cum  $\max_j |M_j| \leq \max_j |M_j^1| + a/2$ , prima inegalitate din enunț aplicată lui  $M^1$  devine

$$\begin{aligned} P[M_n^* > a] &\leq P[(M_n^1)^* > a/2] \leq \frac{2}{a} E|M_n^1| \\ &= \frac{2}{a} \int_{(|M_n| > a/2)} |M_n| dP. \end{aligned}$$

Apoi, cu Fubini, obținem

$$E(M_n^*)^p = \int_0^{+\infty} pa^{p-1} P[M_n^* > a] da$$

$$\begin{aligned} &\leq \int_0^{+\infty} 2pa^{p-2} E[|M_n| 1_{(|M_n| > n/2)}] da \\ &= |M_n| E \int_0^{2|M_n|} 2pa^{p-2} da = \frac{2^p p}{p-1} E |M_n|^p. \end{aligned}$$

**PROPOZIȚIA 3.6** Fie  $B_t$  mișcare browniană. Dacă  $a, t > 0$ , atunci

$$P \left[ \sup_{s \leq t} |B_s| \geq a \right] \leq 2e^{-a^2/2t}.$$

*Demonstrație.* Intrucât  $e^{bx}$  este convexă,  $e^{bB_t}$  este submartingal pozitiv deci, conform teoremei 3.5,

$$\begin{aligned} P \left[ \sup_{s \leq t} |B_s| \geq a \right] &= P \left[ \sup_{s \leq t} e^{bB_s} \geq e^{ab} \right] \\ &\leq e^{-ab} E(e^{bB_t}) \leq \exp(-ab + b^2 t/2). \end{aligned}$$

Luăm  $b = a/t$ , repetăm argumentul pentru  $-B_t$  și adunăm inegalitățile obținute.

**PROPOZIȚIA 3.7** (legea ieșirii mișcării browniene din  $[a, b]$ )  
Dacă  $\tau_{[a,b]}$  este prima ieșire a mișcării browniene reale din  $[a, b]$  iar  $a < x < b$ , atunci  $\tau_{[a,b]} < +\infty$  a.s. și

$$P^x \left[ B_{\tau_{[a,b]}} = a \right] = \frac{b-x}{b-a}, \quad P^x \left[ B_{\tau_{[a,b]}} = b \right] = \frac{x-a}{b-a}.$$

*Demonstrație.* Notăm simplu  $\tau$  în loc de  $\tau_{[a,b]}$ . Cum  $B_t^2 - t$  este martingal, teorema de opționalizare 3.3 spune că

$$E^x (B_{\tau \wedge t}^2) = E^x (\tau \wedge t).$$

Pentru  $t \leq \tau$  avem  $|B_t| \leq |a| + |b|$ , deci conform lemei lui Fatou,

$$E^x \tau \leq (|a| + |b|)^2$$

sau că  $\tau < +\infty$  a.s. Apoi

$$1 = P^x [B_\tau = a] + P^x [B_\tau = b]$$

Cum  $B_t$  este martingal, avem  $E^x (B_{\tau \wedge t}) = x$ . Facem  $t \rightarrow +\infty$ , și din convergență dominată, rezultă

$$x = E^x B_\tau = aP^x [B_\tau = a] + bP^x [B_\tau = b].$$

**Observații.** Se poate determina efectiv media lui  $\tau_{[a,b]}$ : din teorema de opționalizare avem că

$$\begin{aligned} E^x [\tau_{[a,b]}] &= E^x [B_\tau^2] \\ &= a^2 P^x [B_\tau = a] + b^2 P^x [B_\tau = b] = (b+a)x - ab. \end{aligned}$$

Dacă  $x > a$  și facem  $b \rightarrow +\infty$  în propoziția 3.7, rezultă

$$P^x [T_{\{a\}} < +\infty] = 1.$$

Fie acum  $(B_t)_t$  cu  $B_0 = x < z$  și  $T = T_z = T_{\{z\}}$  primul moment la care procesul ajunge la valoarea (nivelul)  $z$ , adică

$$T = \begin{cases} \inf \{t : B_t \geq z\}, & \text{dacă există } t \geq 0 \text{ astfel ca } B_t \geq z \\ +\infty, & \text{dacă } B_t < z \text{ pentru orice } t \geq 0. \end{cases}$$

Cum

$$V_t := \exp \left( \lambda B_t - \frac{\lambda^2 t}{2} \right)$$

este martingal, avem că

$$E^x [V_{T \wedge t}] = 1$$

deci, trecând la limită cu  $t \rightarrow +\infty$ , obținem

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} V_{T \wedge t} = \begin{cases} \exp(\lambda z - \lambda^2 T/2), & \text{dacă } T < \infty \\ 0, & \text{dacă } T = \infty. \end{cases}$$

Combinând aceste relații, găsim că

$$1 = \lim_{t \rightarrow +\infty} E^x [V_{T \wedge t}] = e^{\lambda z} E^x \left[ e^{-\lambda^2 T/2} \right],$$

adică

$$E^x \left[ e^{-\lambda T} \right] = e^{-\sqrt{2\lambda} z}.$$

**Exercițiu.** Folosind acest lucru, dacă notăm

$$S = \inf \{t : B_t > a + bt\}; \quad a, b > 0,$$

arătați că

$$E^x \left( e^{-\lambda T} \right) = \exp \left[ -a \left( b + \sqrt{b^2 + 2\lambda} \right) \right].$$

*Indicație.* Din faptul că  $\exp(\lambda B_t - \lambda^2 t/2)$  este martingal, obținem

$$E^x \left[ \exp(\lambda(a + bt) - \lambda^2 T/2) \right] = 1,$$

și facem schimbarea de variabilă  $\lambda b - \lambda^2/2 = z$ .

**Exercițiu.** Dacă  $a < 0 < b$ , determinați  $E \left[ e^{-\lambda \tau_{[a,b]}} \mid B_{\tau_{[a,b]}} = a \right]$ .  
In particular, deduceți că  $E \left[ e^{-\lambda \tau_{(a)}} \right] = e^{-a\sqrt{2\lambda}}$ .

*Demonstrația propoziției 2.8 a legii logaritmului iterat pentru mișcarea browniană.* Intrucât  $\exp(aB_t - a^2 t/2)$  este martingal, inegalitatea lui Doob spune că

$$\begin{aligned} P \left[ \sup_{s \leq t} (B_s - as/2) \geq b \right] &= P \left[ \sup_{s \leq t} (\exp(aB_s - a^2 s/2)) \geq e^{ab} \right] \\ &\leq e^{-ab} E(B_t) = e^{-ab}. \end{aligned}$$

Punem  $h(t) = (2t \log \log t^{-1})^{1/2}$  și alegem constante  $0 < \theta < 1, \delta > 0$ . Fie

$$a_n = (1 + \delta)\theta^{-n} h(\theta^n), \quad b_n = h(\theta^n)/2, \quad t_n = \theta^{n-1};$$



din relațiile

$$a_n b_n = (1 + \delta) \log \log \theta^{-n} \text{ și } e^{-a_n b_n} = (\log \theta^{-1})^{-1-\delta} n^{-1-\delta}$$

demonstrăm că

$$\sum_n P \left[ \sup_{s \leq t_n} \left( B_s - \frac{a_n s}{2} \right) \geq b_n \right] < +\infty.$$

Lema Borel-Cantelli spune că

$$P \left[ \liminf_{n \rightarrow +\infty} \left( \sup_{s \leq t_n} \left( B_s - \frac{a_n s}{2} \right) < b_n \right) \right] = 1,$$

deci pentru aproape toți  $\omega$ , există  $n(\omega)$  astfel ca, pentru  $n \geq n(\omega)$  și  $t_{n+1} < t \leq t_n$ , avem

$$B_t \leq \sup_{s \leq t_n} B_s < \frac{a_n t_n}{2} + b_n < h(t^n) \frac{1 + \delta + \theta}{2\theta}.$$

Facem  $\theta \rightarrow 1$  și  $\delta \rightarrow 0$  ca să obținem

$$\limsup_{t \searrow 0} \frac{B_t}{h(t)} \leq 1.$$

Pentru inegalitatea contrară, fie  $0 < \theta < 1$  și considerăm evenimentele independente

$$A_n = \{ B_{\theta^n} - B_{\theta^{n+1}} \geq (1 - \theta^{1/2}) h(\theta^n) \}.$$

Din inegalitățile

$$\frac{a^{-1} - a^{-3}}{\sqrt{2\pi}} e^{-a^2/2} < \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^{+\infty} e^{-x^2/2} dx < \frac{1}{a\sqrt{2\pi}} e^{-a^2/2}$$

pentru  $a > 0$ , obținem

$$\begin{aligned} P(A_n) &= (2\pi)^{-1/2} \int_{(1-\theta^{1/2})h(\theta^n)/(\theta^n - \theta^{n+1})^{1/2}}^{\infty} \exp(-x^2/2) dx \\ &> c(\log n)^{-1/2} n^{-(1-2\theta^{1/2}+\theta)/(1+\theta)}, \text{ cu } c > 0. \end{aligned} \quad (3.1)$$

Cum  $(1 - 2\theta^{1/2} + \theta)/(1 + \theta) < 1$ , rezultă că  $\sum_n P(A_n) = +\infty$ , deci lema Borel-Cantelli implică  $P(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n) = 1$ . Trecând la un subsir, avem

$$B_{\theta^n} \geq (1 - \theta^{1/2})h(\theta^n) + B_{\theta^{n+1}}; \text{ cum } B_{\theta^{n+1}} < 2h(\theta^{n+1})$$

și legea lui  $B_t$  este simetrică, avem  $B_{\theta^{n+1}} > -2h(\theta^{n+1})$  pentru  $n$  suficient de mare. Deci

$$B_{\theta^n} > (1 - \theta^{1/2})h(\theta^n) - 2h(\theta^{n+1}) > (1 - 4\theta^{1/2})h(\theta^n);$$

facem  $\theta \rightarrow 0$  și obținem

$$\limsup_{t \searrow 0} \frac{B_t}{h(t)} \geq 1.$$

## 3.2 A DOUA CONSTRUCȚIE

Ingredientele necesare vor fi: noțiunile de convergență slabă, probabilități tight, teorema lui Prohorov și inegalitățile lui Doob. Noutatea acestei construcții față de prima constă în apariția măsurii Wiener, sub care aplicațiile "coordonate" devin mișcare browniană.

Spunem că șirul de probabilități  $P_n$  pe spațiul metric  $\mathbf{S}$  converge slab (sau \*-slab) către probabilitatea  $P$  dacă

$$\int f dP_n \rightarrow \int f dP, \text{ pentru orice } f \text{ continuă și mărginită pe } \mathbf{S}.$$

**PROPOZIȚIA 3.8** (caracterizarea convergenței slabe a măsurilor) Fie  $P_n$  șir de probabilități pe spațiul metric  $\mathbf{S}$ . Următoarele afirmații sunt echivalente.

- (a)  $P_n$  converge slab la  $P$ .
- (b)  $\limsup_n P_n(F) \leq P(F)$  pentru orice  $F \subset \mathbf{S}$  închisă.
- (c)  $\liminf_n P_n(G) \geq P(G)$  pentru orice  $G \subset \mathbf{S}$  deschisă.
- (d)  $\lim_n P_n(A) = P(A)$  pentru orice boreliană  $A \subset \mathbf{S}$  cu  $P(\partial A) = 0$ .

*Demonstrație.* Să arătăm că (a) implică (b). Fie  $F$  închisă și  $\varepsilon > 0$ . Luăm  $\delta > 0$  suficient de mic astfel ca

$$P\{x : d(x, F) \leq \delta\} - P(F) < \varepsilon$$

și fie

$$f = 1 - [1 \wedge \delta^{-1}d(x, F)]$$

(observați că  $f$  este continuă, are suportul în  $\{x : d(x, F) \leq \delta\}$  și ia valoarea 1 pe  $F$ ). Avem

$$\begin{aligned} \limsup_n P_n(F) &\leq \limsup_n \int f dP_n = \int f dP \\ &\leq P\{x : d(x, F) \leq \delta\} \leq P(F) + \varepsilon. \end{aligned}$$

Să arătăm că (b) și (c) implică (d). Fie  $P(\partial A) = 0$ ; atunci

$$\begin{aligned} \limsup_n P_n(A) &\leq \limsup_n P_n(\bar{A}) \leq P(\bar{A}) = P(A) \\ &= P(\overset{\circ}{A}) \leq \liminf_n P_n(\overset{\circ}{A}) \leq \liminf_n P_n(A). \end{aligned}$$

Să arătăm că (d) implică (b). Pentru  $F$  închisă, notăm

$$F_\delta = \{x : d(x, F) \leq \delta\};$$

dacă  $y \in \partial F_\delta$ , atunci  $d(y, F) = \delta$ . Deci mulțimile  $\partial F_\delta$  sunt disjuncte pentru diferiți  $\delta$ . Cel mult o mulțime numărabilă dintre ele pot avea  $P$ -probabilitate pozitivă, deci

$$\text{există } \delta_k \searrow 0 \text{ cu } P(\partial F_{\delta_k}) = 0.$$

Obținem

$$\limsup_n P_n(F) \leq \limsup_n P_n(F_{\delta_k}) = P(F_{\delta_k}) \text{ pentru orice } k.$$

Cum  $P(F_{\delta_k}) \searrow P(F)$  când  $\delta_k \searrow 0$ , obținem (b).

Să arătăm că (b) implică (a). Fie  $f$  continuă și mărginită; este suficient de arătat că

$$\limsup_n \int f dP_n \leq \int f dP$$

(și apoi aplicăm pentru  $-f$ ). Putem presupune că  $f$  ia valori între 0 și 1. Fie

$$F_i = \left\{ x : f(x) \geq \frac{i}{k} \right\},$$

care este închisă. Avem

$$\begin{aligned} \int f dP_n &\leq \sum_{i=0}^k \frac{i}{k} P_n \left[ \frac{i-1}{k} \leq f(x) < \frac{i}{k} \right] \\ &= \sum_{i=0}^k \frac{i}{k} [P_n(F_{i-1}) - P_n(F_i)] \leq \frac{1}{k} + \frac{1}{k} \sum_{i=0}^k P_n(F_i). \end{aligned}$$

Similar demonstrăm că

$$\int f dP \leq \frac{1}{k} \sum_{i=0}^k P(F_i).$$

Obținem

$$\begin{aligned} \limsup_n \int f dP_n &\leq \frac{1}{k} + \frac{1}{k} \sum_{i=0}^k \limsup_n P_n(F_i) \\ &\leq \frac{1}{k} + \frac{1}{k} \sum_{i=0}^k P(F_i) \leq \frac{1}{k} + \int f dP. \end{aligned}$$

Șirul de probabilități  $P_n$  pe spațiul metric  $\mathbf{S}$  se numește **tight** dacă, pentru orice  $\varepsilon > 0$  există un compact  $K_\varepsilon \subset \mathbf{S}$  astfel ca  $\sup_n P_n(K_\varepsilon^c) \leq \varepsilon$ .

**PROPOZIȚIA 3.9 (Prohorov)** *Dacă un șir de probabilități pe un spațiu metric  $\mathbf{S}$  este tight, atunci el este relativ compact în topologia convergenței slabe.*

*Demonstrație.* Să presupunem pentru început că  $\mathbf{S} = [0, 1]^\infty$ , care este compact și separat; teorema este consecință directă a teoremei lui Alaoglu. Să facem demonstrația direct: observați că

$|a - b| \wedge 1$  este metrică pe  $\mathbb{R}$  care generează topologia uzuală pe  $\mathbb{R}$  și deci

$$(a, b) \rightarrow \sum_{i=1}^{\infty} \frac{|a^i - b^i| \wedge 1}{2^i}; \quad a = (a^i), \quad b = (b^i)$$

este metrică pe  $[0, 1]^\infty$ .

Fie  $C_b(\mathbb{S})$  spațiul funcțiilor continue și mărginite pe  $\mathbb{S}$  și  $f_i$  o familie numărabilă de elemente pozitive a căror închidere este densă în  $\mathbb{S}$ . Pentru fiecare  $i$ ,  $\int f_i dP_n$  este șir mărginit, deci avem un subșir convergent. Prin procedeul de diagonalizare (vezi și teorema Arzelà-Ascoli), găsim un subșir  $n'$  astfel ca  $\int f_i dP_{n'}$  să convergă pentru orice  $i$ ; notăm limita lui cu  $Lf_i$ . Avem că  $L$  este liniar și  $0 \leq Lf_i \leq \|f_i\|_\infty$ , deci  $L$  se extinde la o funcțională liniară mărginită pe  $\mathbb{S}$ . Din teorema de reprezentare a lui Riesz, există o măsură  $P$  astfel ca

$$Lf = \int f dP.$$

Cum  $\int f_i dP_{n'} \rightarrow \int f_i dP_n$  pentru orice  $f_i$ , avem și  $\int f_i dP_{n'} \rightarrow \int f_i dP_n$  pentru orice  $f \in C_b(\mathbb{S})$  deci  $P_{n'}$  converge slab la  $P$ . Cum  $Lf \geq 0$  pentru  $f \geq 0$ ,  $P$  este măsură pozitivă. Funcția 1 este continuă și mărginită, deci  $1 = P_{n'}(\mathbb{S}) = \int 1 dP_{n'} \rightarrow \int 1 dP$  sau  $P(\mathbb{S}) = 1$ .

Fie acum  $\mathbb{S}$  spațiu metric arbitrar. Pentru orice  $m$  există un compact  $K_m$  cu  $\sup_n P_n(K_m^c) \leq 1/m$ . Cum toate  $P_n$  au suportul în  $\bigcup_m K_m$ , putem înlocui  $\mathbb{S}$  cu  $\bigcup_m K_m$  (i.e. putem presupune că  $\mathbb{S}$  este  $\sigma$ -compact, deci separabil). Dacă  $d$  este metrica pe  $\mathbb{S}$ ,  $d \wedge 1$  este metrică compatibilă, deci putem presupune că  $d$  este mărginită de 1.

Spațiul  $\mathbb{S}$  poate fi scufundat în  $[0, 1]^\infty$  astfel: dacă  $s_j$  este submulțime numărabilă densă în  $\mathbb{S}$ , fie

$$I : \mathbb{S} \rightarrow [0, 1]^\infty, \quad I(x) = (d(x, s_1), d(x, s_2), \dots).$$

Dacă  $x_n \rightarrow x$ , atunci fiecare componentă a lui  $I(x_n)$  converge către componenta corespunzătoare a lui  $I(x)$ ; aceasta implică  $I(x_n) \rightarrow I(x)$ . Reciproc, dacă  $x_n$  este șir cu  $d(x_n, x) < \varepsilon/2$

pentru orice  $n$ , putem găsi  $s_j$  cu  $d(s_j, x) < \varepsilon/2$ , deci  $d(x_n, s_j) < \varepsilon/2$  pentru orice  $n$ . În acest caz,  $I(x_n)$  nu poate converge către  $I(x)$ ; deci  $I$  este aplicație continuă și deschisă. Luăm  $x_n = y$  pentru orice  $n$ ; dacă  $I(y) = I(x)$ , atunci  $y = x$ , deci  $I$  este injectivă și cum  $\mathbb{S}$  este  $\sigma$ -compact, iar imaginea unui compact printr-o aplicație continuă este tot compact, obținem că  $I(\mathbb{S})$  este boreliană.

Definim  $P_n$  pe  $[0, 1]^\infty$  prin

$$P_n(A) := P_n [I^{-1}(A \cap I(\mathbb{S}))].$$

Din prima parte a demonstrației, există un subsir  $P_{n'}$ , care converge la  $P$  în topologia lui  $[0, 1]^\infty$ ; cum  $I(K_m)$  este compact, din teorema 3.8 rezultă

$$P[I(K_m)] \geq \limsup_{n'} P_{n'}[I(K_m)] \geq 1 - \frac{1}{m},$$

deci  $P[I(\mathbb{S})] = 1$ .

În fine, dacă  $G$  este deschis în  $\mathbb{S}$ , atunci  $I(G) = H \cap I(\mathbb{S})$  pentru un  $H$  deschis în  $[0, 1]^\infty$ , deci

$$\liminf_{n'} P_{n'}(G) = \liminf_{n'} P_{n'}(H) \geq P(H) = P[H \cap I(\mathbb{S})] = P(G).$$

Din teorema 3.8,  $P_{n'}$  converge slab către  $P$  în topologia lui  $\mathbb{S}$ .

Să revenim la construcția mișcării browniene. Fie  $Y_i$  șir de v.a. i.i.d. cu

$$P[Y_i = 1] = P[Y_i = -1] = 1/2,$$

iar  $S_n := \sum_{i=0}^n Y_i$ , numit mersul la întâmplare simetric. Observați că  $S_n$  este martingal cu timp discret. Definim următorul șir de procese:

$$Z_t^n := \frac{S_{t2^n}}{2^{n/2}}, \text{ dacă } t \text{ este multiplu de } 2^{-n}$$

și, prin interpolare liniară,

$$Z_t^n := \frac{(k+1) - 2^n t}{\sqrt{2^n}} S_k + \frac{2^n t - k}{\sqrt{2^n}} S_{k+1}, \text{ dacă } \frac{k}{2^n} \leq t \leq \frac{k+1}{2^n}.$$

Observați că, pentru fiecare  $n$ , procesul  $Z_t^n$  este continuu.

Fie  $P_n$  legea lui  $Z_t^n$  i.e. dacă  $\Omega$  este spațiul traiectoriilor continue de la  $[0, 1]$  la  $\mathbb{R}$  și  $A$  este măsurabilă în  $C[0, 1]$ , atunci

$$P_n(A) = P[Z^n \in A].$$

În aceste condiții, șirul  $P_n$  converge slab în  $C[0, 1]$  către o probabilitate  $P_\infty$ , numită măsura Wiener și apoi că, sub  $P_\infty$ , aplicațiile "coordonate"  $B_t(\omega) = \omega(t)$  formează o mișcare browniană.

Vom arata întâi că  $P_n$  sunt tight și apoi că orice punct limită (secvențial) este o mișcare browniană. Un calcul simplu arată că

$$E(S_n^4) = \sum_{i=1}^n E(Y_i^4) + \sum_{i \neq j} E(Y_i^2) E(Y_j^2) \leq cn^2,$$

deoarece  $E(Y_i) = E(Y_i^3) = 0$  și  $Y_i$  sunt independente. Fie

$$K_m = \left\{ \omega : \omega(0) = 0, |\omega(t) - \omega(s)| \leq m|t - s|^{1/8}; t, s \leq 1 \right\}.$$

Mulțimea  $K_m$  este compactă conform teoremei Arzelà-Ascoli, pentru orice  $m$ . Vrem să arătăm că, dat fiind  $\varepsilon > 0$  și dacă  $m$  este suficient de mare, atunci

$$P_n(K_m^c) = P[Z_t^n \notin K_m] \leq \varepsilon \text{ uniform în } n.$$

Dacă  $|Z_t^n - Z_s^n| > m|t - s|^{1/8}$  pentru  $t, s \in [0, 1]$ , aceeași relație va fi adevărată și pentru  $t, s =$  multiplii de  $2^{-n}$ . Fie  $i$  cel mai mic număr întreg cu  $|t - s| \leq 2^i/2^n$  și fie  $k$  cel mai mare întreg cu  $k2^i/2^n \leq s$ . Atunci

$$\sup_{k2^{i-n} \leq t \leq (k+2)2^{i-n}} |Z_t^n - Z_{k/2^n}^n| \geq m(2^{i-n})^{1/8}.$$

Conform inegalităților lui Doob, calculelor precedente și faptului că  $S_{p+j} - S_j$  are aceeași lege cu  $S_p$ , obținem

$$P[Z_t^n \notin K_m]$$

$$\begin{aligned}
&\leq P \left[ \sup_{k2^t \leq p \leq (k+2)2^t} \left| \frac{S_p}{\sqrt{2^n}} - \frac{S_{k2^t}}{\sqrt{2^n}} \right| \geq m (2^{t-n})^{1/8} \right. \\
&\quad \left. \text{pentru un } i \leq n \text{ și } k \leq 2^{n-t} \right] \\
&\leq \sum_{i=1}^n 2^{n-t} P \left[ \sup_{p \leq 2 \cdot 2^t} \frac{|S_p|}{\sqrt{2^n}} \geq m (2^{t-n})^{1/8} \right] \\
&\leq \sum_{i=1}^n 2^{n-t} \frac{E |S_{2^{t+1}}|^4}{m^4 2^{2n} 2^{i/2} 2^{(i-n)/2}} \\
&\leq \sum_{i=1}^n 2^{n-t} \frac{2^{2i+2}}{m^4 2^{2n} 2^{i/2} 2^{(i-n)/2}} \leq cm^{-4},
\end{aligned}$$

deci  $P_n$  sunt tight. Orice punct limită este o probabilitate pe  $C[0, 1]$  deci, pentru a arăta că limita este mișcare browniană, este suficient să arătăm că legile finit dimensionale (i.e. legile lui  $(Z_{t_1}, \dots, Z_{t_m})$  sub  $P_\infty$ ) coincid cu cele ale mișcării browniene. Aceasta se bazează pe observațiile următoare:

Fie  $S_n$  merăul la întâmplare simetric; atunci legea lui  $S_n/\sqrt{n}$  converge slab către  $N(0, 1)$ , deoarece momentele de ordinul doi ale lui  $S_n/\sqrt{n}$  sunt uniform mărginite, iar apoi inegalitatea lui Cebâșev arată că șirul legilor este tight. Dacă  $P_\infty$  este un punct limită (secvențial), avem că

$$\begin{aligned}
\int e^{itx} dP_\infty &= \lim_{n \rightarrow \infty} E \exp \left( it \frac{S_n}{\sqrt{n}} \right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \left( E \frac{itY_1}{\sqrt{n}} \right)^n \\
&= \lim_{n \rightarrow \infty} \left( \cos \frac{t}{\sqrt{n}} \right)^n = e^{-t^2/2}
\end{aligned}$$

și folosim unicitatea transformării Fourier. În fine, dacă  $s_1, \dots, s_k$  este șir crescător de diadice, atunci legea lui

$$\left( \frac{S_{s_1 2^n}}{\sqrt{2^n}}, \dots, \frac{S_{s_k 2^n}}{\sqrt{2^n}} \right)$$

converge slab către legea unui șir gaussian, a cărui matrice de covariație se calculează cu ușurință.



## METODA PROCESELOR MARKOV

Considerăm filtrarea  $\mathcal{F}_t^B := \sigma(B_s, s \leq t)$ ,  $t \in [0, +\infty]$ . Fie  $\mathcal{F}_t^0$  corpul borelian generat de  $\mathcal{F}_t^B$  și de mulțimile  $P^x$ -neglijabile pentru orice  $x \in \mathbb{R}$ , iar  $\mathcal{F}_t \equiv \mathcal{F}_{t+}^0 := \bigcap_{\varepsilon > 0} \mathcal{F}_{t+\varepsilon}^0$ . În cele din urmă vom lucra cu  $\mathcal{F}_t$ , dar avem nevoie de celelalte corpuri boreliene ca stadii intermediare. Motivul pentru care trebuie să fim atenți cu care filtrări lucrăm este următorul:  $\mathcal{F}_t^B$  este prea mic ca să cuprindă multe mulțimi interesante (ca cele care apar în legea logaritmului iterat) în timp ce, dacă filtrarea este prea mare, proprietatea Markov se poate să nu aibă loc în raport cu acea filtrare.

Reamintim că  $E^x$  înseamnă media în raport cu  $P^x$ , iar variabila  $E^{X_s} Y$  este  $\varphi(X_s)$ , unde  $\varphi(y) = E^y Y$ . Dacă  $\Omega$  este mulțimea funcțiilor continue de la  $[0, +\infty)$  la  $\mathbb{R}$ , definim operatorii de shift  $\theta_t : \Omega \rightarrow \Omega$  prin  $\theta_s(\omega) = \omega(t + s)$ . Atunci

$$B_s \circ \theta_t(\omega) = B_s(\theta_t(\omega)) = \theta_t \omega(s) = \omega(s + t) = B_{t+s}(\omega)$$

dacă mișcarea browniană  $B_s$  este definită pe coordonate:  $B_t(\omega) = \omega(t)$ . Chiar dacă mișcarea browniană nu este dată pe coordonate, vom presupune că există operatori de shift  $\theta_t$  astfel ca  $B_s \circ \theta_t = B_{t+s}$ .

## 4.1 PROPRIETATEA MARKOV ȘI FILTRĂRI

**PROPOZIȚIA 4.1** (proprietatea Markov pentru  $\mathcal{F}_t^B$ ) Dacă  $(P^x, B_t)$  este mișcare browniană, iar  $Y$  este v.a. mărginită și  $\mathcal{F}_\infty^B$ -măsurabilă, atunci

$$E^x [Y \circ \theta_s \mid \mathcal{F}_s^B] = E^{X_s} Y, P^x - \text{a.s.}$$

De exemplu, dacă  $Y = f(B_t)$ , propoziția 4.1 spune că

$$E^x [f(B_{t+s}) \mid \mathcal{F}_s^B] = E^x [f(B_t) \circ \theta_s \mid \mathcal{F}_s^B] = E^{X_s} f(B_t), \text{ deci}$$

$$P(B_t \in [4, 5] \text{ pentru un } t \in [3, 4] \mid \mathcal{F}_2^B)$$

$$= P^{B_2}(B_t \in [4, 5] \text{ pentru un } t \in [1, 2]).$$

**LEMA 4.2** Dacă  $f$  este boreliană mărginită, atunci

$$E^x [f(B_t) \circ \theta_s \mid \mathcal{F}_s^B] = E^{B_s} f(B_t), P^x - \text{a.s.}$$

*Demonstrație.* Este suficient să demonstrăm concluzia pentru  $f(x) = e^{iux}$  și apoi să facem combinații liniare și să trecem la limită. Obținem

$$E^x [e^{iuB_{t+s}} \mid \mathcal{F}_s^B] = e^{iuB_s} E^x [e^{iu(B_{t+s}-B_s)} \mid \mathcal{F}_s^B]$$

$$= e^{iuB_s} E^x [e^{iu(B_{t+s}-B_s)}] = e^{-u^2/2} e^{iuB_s}.$$

Pe de altă parte, pentru orice  $y$  avem

$$E(y e^{iuB_t}) = E^0(e^{iuB_t} e^{iuy}) = e^{-u^2 t/2} e^{iuy}.$$

Inlocuind  $y$  cu  $B_s$ , lema este demonstrată.

*Demonstratia propoziției 4.1* Folosind liniaritatea și trecând la limită, este suficient să considerăm  $Y = \prod_{i=1}^n f_i(B_{t_i})$ , unde  $f_i$  sunt mărginite,  $s \leq t_1 \leq \dots \leq t_n$ , și să aplicăm inducția. Cazul  $n = 1$  este lema 4.2 Presupunem adevărat pentru  $n$  și

fie  $V = \prod_{i=2}^{n+1} f_i(B_{t_i-t_i})$ ,  $h(y) = E^y V$ . Din ipoteza de inducție obținem

$$\begin{aligned} E^x \left[ \prod_{i=1}^{n+1} f_i(B_{t_i}) \mid \mathcal{F}_s^B \right] &= E^x \{ E^x [V \circ \theta_{t_1} \mid \mathcal{F}_{t_1}^B] f_1(B_{t_1}) \mid \mathcal{F}_s^B \} \\ &= E^x [(E^{B_{t_1}} V) f_1(B_{t_1}) \mid \mathcal{F}_s^B] = E^x [(hf_1)(B_{t_1}) \mid \mathcal{F}_s^B]. \end{aligned}$$

Din lema 4.2, ultimul termen este  $E^{B_s} [(hf_1)(B_{t_1-s})]$ . Pentru orice  $y$ ,

$$\begin{aligned} E^y [(hf_1)(B_{t_1-s})] &= E^y [(E^{B_{t_1-s}} V) f_1(B_{t_1-s})] \\ &= E^y [E^y [V \circ \theta_{t_1-s} \mid \mathcal{F}_{t_1-s}^B] f_1(B_{t_1-s})] \\ &= E^y [(V \circ \theta_{t_1-s}) f_1(B_{t_1-s})]. \end{aligned}$$

Rămâne să înlocuim  $V$  din definiție,  $y$  cu  $B_s$  și  $\theta_{t_1-s}$  din definiție.

**Observație.** Fie nucleele gaussiene, date prin

$$p(t, x) = (2\pi t)^{-1/2} e^{-x^2/2t}, \quad x \in \mathbb{R}, \quad t > 0, \quad (4.1)$$

căroră le asociem operatorii

$$P_t f(x) = \int f(y) p(t, x-y) dy. \quad (4.2)$$

Observați că, dacă  $f$  este mărginită, atunci  $P_t f(x)$  este continuă în  $x$  (din continuitatea lui  $p(t, x)$  și convergență dominată). Să verificăm direct că mișcarea browniană este proces Markov omogen în raport cu  $\mathcal{F}_s^B$ , cu densitățile de tranziție  $p(t, x)$  date în formula (4.1).

Este suficient de arătat că, pentru orice  $0 \leq s < t$ ,  $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$  și orice  $C \in \mathcal{F}_s^B$ , avem

$$\int_C P^x [B_t \in A \mid \mathcal{F}_s^B] dP = \int_C P^x [B_t \in A \mid \sigma(B_s)] dP.$$

Mulțimea  $C$  poate fi luată de forma

$$C = \{B_{s_n} \in A_n, B_{s_{n-1}} \in A_{n-1}, \dots, B_{s_1} \in A_1, B_s \in A_0\}$$

cu  $0 \leq s_1 < \dots < s_n < s$  și  $A_0, A_1, \dots, A_n \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$  (întrucât  $A_0$  poate fi luat  $\mathbb{R}$ , înseamnă că  $s$  poate fi inclus printre  $s_j$ -urile care determină  $C$ ). Membrul din stânga este deci egal cu

$$\begin{aligned} & \int_C 1_{(B_t \in A)} dP = P \left[ C \cap (B_t \in A) \right] \\ &= \int_{A_n} \dots \int_{A_1} \int_{A_0} \int_A p(s_n, x_n) p(s_n - s_{n-1}, x_n - x_{n-1}) \times \\ & \quad \times \dots \times p(t - s, y - x) dx_n \dots dx_1 dx dy \\ &= \int_{A_n} \dots \int_{A_1} \int_{A_0} p(s_n, x_n) p(s_n - s_{n-1}, x_n - x_{n-1}) \dots \\ & \quad p(s - s_1, x - x_1) \times \left\{ \int_A p(t - s, y - x) dy \right\} dx_n \dots dx_1 dx. \end{aligned}$$

Dar integrala dintre acolade este tocmai  $P[B_t \in A \mid B_s = x]$ . Într-adevăr, am folosit faptul că

$$P^x [B_t \in A \mid \sigma(B_s)] = \int_A p(t - s, B_s - y) dy$$

și că, din (4.1)-(4.2) avem

$$E [f(B_t) \mid \mathcal{F}_s^B] = P_{t-s} f(B_t)$$

pentru orice  $f$  boreliană mărginită (sau continuă care se anulează la  $\infty$ ).

**Observație.** Adăugând mulțimile neglijabile nu se schimbă nimic deci, dacă  $Y$  este v.a. mărginită și  $\mathcal{F}_\infty^0$ -măsurabilă, atunci

$$E^x [Y \circ \theta_t \mid \mathcal{F}_t^0] = E^{X_t} Y, \quad P^x - \text{a.s.}$$

Următorul pas este trecerea de la  $\mathcal{F}_t^0$  la  $\mathcal{F}_t$ .

**TEOREMA 4.3** (proprietatea Markov pentru  $\mathcal{F}_t$ ) Fie  $(P^x, B_t)$  mișcare browniană, iar  $Y$  v.a. mărginită și  $\mathcal{F}_\infty^0$ -măsurabilă; atunci

$$E^x [Y \circ \theta_t | \mathcal{F}_t] = E^{X_t} Y, P^x - \text{a.s.}$$

*Demonstrație.* Ca și în propoziția 4.1, este suficient să luăm  $Y = f(B_t)$  și apoi să aplicăm inducția. Prin trecere la limită, putem presupune că  $f$  este continuă. Dacă  $A \in \mathcal{F}_s = \mathcal{F}_{s+}^0$ , atunci  $A \in \mathcal{F}_{s+\varepsilon}^0$  pentru orice  $\varepsilon > 0$ . Din proprietatea Markov pentru  $\mathcal{F}_{s+\varepsilon}^0$  obținem

$$\int_A f(B_{t+s+\varepsilon}) dP^x = \int_A P_t f(B_{s+\varepsilon}) dP^x,$$

unde  $P_t$  sunt operatorii din formula (4.2). Facem  $\varepsilon \rightarrow 0$  și termenul din stânga converge către  $\int_A f(B_{t+s}) dP^x$ , din convergență dominată și continuitatea lui  $f$  și  $B$ . Membrul drept converge către  $\int_A P_t f(B_s) dP^x$ , din convergență dominată și continuitatea lui  $P_t f$  și  $B$ .

**Observație.** Avem că  $\mathcal{F}_t = \mathcal{F}_t^0$ . Într-adevăr, fie

$$Y = \prod_{i=1}^n f_i(B_{t_i})$$

și, dacă  $t_i \leq s < t_{i+1}$ , notăm

$$Y_1 = \prod_{\{i: t_i \leq s\}} f_i(B_{t_i}) \quad \text{și} \quad Y_2 = \prod_{\{i: t_i > s\}} f_i(B_{t_i}).$$

Atunci avem

$$E^x [Y | \mathcal{F}_{t+}^0] = Y_1 E^{B_t} Y_2,$$

care este  $\mathcal{F}_t^0$ -măsurabilă. Din liniaritate și trecând la limită,  $E^x [Y | \mathcal{F}_{t+}^0]$  este  $\mathcal{F}_t^0$ -măsurabilă pentru orice  $Y \in \mathcal{F}_\infty^0$ . Dacă  $A \in \mathcal{F}_t = \mathcal{F}_{t+}^0$ , punem  $Y = 1_A$  și obținem că  $A \in \mathcal{F}_t^0$ .

**COROLAR 4.4** (legea 0-1 a lui Blumenthal) Dacă  $A \in \mathcal{F}_0$ , atunci  $P^x(A) = 0$  sau 1.

*Demonstrație.* Sub  $P^x$  avem  $1_A = E^x [1_A | \mathcal{F}_{0+}] = E^{B_0} (1_A) = P^x (A)$ .

**Aplicații. 1.** Să notăm  $T_{(0,+\infty)} = \inf \{t > 0 : B_t \in (0, +\infty)\}$  prima intrare (primul timp de intrare) al mișcării browniene în semiaxa pozitivă. Să arătăm că

$$P^0 [T_{(0,+\infty)} = 0] = 1$$

i.e. mișcarea browniană intră "imediat" în semiaxa pozitivă. Din simetrie, ea intră "imediat" și în semiaxa negativă; explicația este că mișcarea browniană oscilează între valori pozitive și negative în orice vecinătate a originii pe axa timpului (vezi legea logaritmului iterat în jurul lui 0). Într-adevăr, pentru orice  $t$ ,

$$P^0 [T_{(0,+\infty)} \leq t] \geq P^0 [B_t > 0] = 1/2$$

(din simetria legii  $N(0, t)$ ). Obținem că  $P^0 (T_{(0,+\infty)} = 0) \geq 1/2$  dacă facem  $t \searrow 0$ , iar din legea 0 - 1, această probabilitate trebuie să fie 1.

2. Dacă  $\varphi(t)$  este funcție crescătoare cu  $\varphi(0) = 0$ , atunci evenimentul ( $\limsup_{t \rightarrow 0} B_t / \varphi(t) > a$ ) este în  $\mathcal{F}_0$ , deci are probabilitatea 0 sau 1 pentru orice  $a$ . Deci

$$\limsup_{t \rightarrow 0} \frac{B_t}{\varphi(t)} \text{ este constantă a.s.;}$$

(constantă poate fi 0 sau  $\infty$ ).

**Exerciții 1.** Generatorul infinitezimal al mișcării browniene  $\mathcal{L}$  conține în domeniul lui funcțiile de clasă  $C_b^2$  și pe aceste funcții, avem  $\mathcal{L}f = (1/2)f''$ .

*Indicație:* folosiți formula de calcul

$$\mathcal{L}f = \lim_{t \searrow 0} \frac{P_t f - f}{t} \text{ în sens tare,}$$

și calculați  $E[f(B_t)] - f(x)$  cu ajutorul unei dezvoltări în serie (vom reveni în paragraful 4.3, unde vom da o soluție bazată pe formula lui Dynkin, precum și în capitolul 5, unde vom da o altă soluție bazată pe calcul stocastic).

2. Fie  $t_0 > 0$ ;  $x, y \in \mathbb{R}$  fixate. Definim *podul brownian* prin

$$B_t^{t_0, x, y} := B_t - \frac{t}{t_0} B_{t_0} + \frac{t_0 - t}{t_0} x + \frac{t}{t_0} y, \quad 0 \leq t \leq t_0.$$

Arătați că podul brownian este proces Markov, este gaussian (determinați media și covariația) și, pentru  $0 \leq t \leq t_0$ , procesele  $B_t^{t_0, x, y}$ ,  $B_{t_0-t}^{t_0, y, x}$  au aceeași lege.

3. Fie

$$Y_t := t_0^{1/2} [t(t_0 - t)]^{-1/2} \left[ B_t^{t_0, x, y} - \frac{t_0 - t}{t_0} x - \frac{t}{t_0} y \right], \quad 0 < t < t_0.$$

Arătați că  $Y_t$  nu depinde nici de  $x$ , nici de  $y$ , este gaussian (calculați media și dispersia) și, dacă  $p(t)$ ,  $0 < t < t_0$  este transformare proiectivă a lui  $(0, t_0)$  în el însuși, atunci procesele  $Y_t$ ,  $Y_{p(t)}$ ,  $0 < t < t_0$ , coincid (*proprietatea de invarianță proiectivă a mișcării browniene*).

## 4.2 A TREIA CONSTRUCȚIE

Vom folosi două ingrediente principale: teoremele 4.5-4.6.

**TEOREMA 4.5 (de consistență).** Fie  $\mu_n$  probabilități consistente pe  $\mathbb{R}^n$ : dacă  $A \subseteq \mathbb{R}^n$  avem  $\mu_{n+1}(A \times \mathbb{R}) = \mu_n(A)$ . Atunci există o probabilitate pe  $\mathbb{R}^\infty$  astfel ca  $\mu(A \times \mathbb{R}^\infty) = \mu_n(A)$  pentru  $A \subseteq \mathbb{R}^n$ .

*Demonstrație.* Folosim corpul borelian pe  $\mathbb{R}^\infty$  generat de mulțimile cilindrice  $\{A \times \mathbb{R}^\infty, A \text{ boreliană într-un } \mathbb{R}^n\}$ . Ipoteza de consistență spune că  $\mu$  este bine definită pe mulțimile cilindrice prin  $\mu(A \times \mathbb{R}^\infty) = \mu_n(A)$  pentru  $A \subseteq \mathbb{R}^n$ . Teorema de extensie a lui Carathéodory spune că putem extinde  $\mu$  la corpul borelian

al mulțimilor cilindrice dacă are loc relația

$$\mu(A_n) \rightarrow 0 \text{ pentru orice mulțimi cilindrice } A_n \searrow \emptyset.$$

Să presupunem că această relație nu are loc; există mulțimi cilindrice  $A_n \searrow \emptyset$  cu  $\mu(A_n) > \varepsilon > 0$ . Fie

$$A'_1 = A'_2 = \dots = A'_{i_1} = \mathbb{R}^\infty,$$

$$A'_{i_1+1} = \dots = A'_{i_2} = A_1,$$

$$A'_{i_2+1} = \dots = A'_{i_3} = A_2 \text{ etc,}$$

unde  $i_1, i_2, \dots$  sunt aleși suficient de mari astfel ca, pentru orice  $n$ ,  $A'_n = \tilde{A}_{m_n} \times \mathbb{R}^\infty$  pentru un  $\tilde{A}_{m_n} \subseteq \mathbb{R}^{m_n}$  și  $m_n \leq n$ . Fără a restrânge generalitatea, vom lucra cu  $A'_n$  în loc de  $A_n$ , deci vom renunța la '. Cîm  $A_n = \tilde{A}_{m_n} \times \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R} \times \mathbb{R}^\infty$ , unde factorul  $\mathbb{R}$  apare de  $n - m_n$  ori, putem presupune că  $A_n = \tilde{A}_n$ , cu  $\tilde{A}_n \subseteq \mathbb{R}^n$ .

Pentru orice  $n$ , să alegem  $\tilde{B}_n \subseteq \tilde{A}_n$ , cu  $\mu(\tilde{A}_n \setminus \tilde{B}_n) \leq \varepsilon/2^{n+1}$  și  $\tilde{B}_n$  compact. Fie

$$B_n = \tilde{B}_n \times \mathbb{R}^\infty, \text{ iar } C_n = B_1 \cap \dots \cap B_n.$$

Deci  $C_n \subseteq B_n \subseteq A_n$  și  $C_n \searrow \emptyset$ , dar

$$\mu(C_n) \geq \mu(A_n) - \sum_{i=1}^n \mu(A_n \setminus B_i) \geq \varepsilon/2,$$

și proiecția lui  $C_n$  pe  $\mathbb{R}^n$ , notată  $\tilde{C}_n$ , este compactă.

Vom găsi un

$$x = (x^1, x^2, \dots) \in \bigcap_n C_n,$$



deci o contradicție. Fie  $y_n \in C_n$ ; primele coordonate ale lui  $y_n$ , să spunem  $y_n^1$ , formează șir conținut în mulțimea compactă  $C_1$ , deci extragem un sub șir convergent. Fie  $x^1$  punctul limită corespunzător. Prima și a doua coordonată a lui  $y_n$  în acest șir convergent formează șir conținut în mulțimea compactă  $\tilde{C}_2$ , deci există un alt subșir convergent către, să spunem,  $x' \in \tilde{C}_2$ . Cum al doilea subșir este subșir al primului, prima coordonată a lui  $x'$  este  $x^1$ . Presupunem că  $x' = (x^1, x^2)$  și continuăm procedeul pentru a găsi  $x = (x^1, x^2, \dots)$ ; din construcție,  $(x^1, \dots, x^n) \in C_n$  pentru orice  $n$ , deci  $x \in C_n$  pentru orice  $n$ , contradicție.

Fie  $D$  mulțimea raționalilor diadici din  $[0, 1]$  i.e.

$$D = \bigcup_n D_n, \text{ unde } D_n = \{k/2^n, k \leq 2^n\}.$$

**TEOREMA 4.6 (criteriul de continuitate)** Fie  $X_t$  proces stocastic cu proprietatea că există  $c, \varepsilon, p > 0$  astfel ca

$$E|X_t - X_s|^p \leq c|t - s|^{1+\varepsilon}, \text{ pentru } t, s \in D.$$

Atunci, cu probabilitate 1, traiectoriile lui  $X_t$  sunt uniform continue pe  $D$ .

*Demonstrație.* Fie  $\lambda_n = 2^{-n\varepsilon/2p}$  și

$$A_n = \{|X_t - X_s| \geq \lambda_n \text{ pentru } t, s \in D \text{ cu } |t - s| \leq 2^{-n}\}.$$

Dacă arătăm că  $P(A_n) \leq c2^{-n\varepsilon/2}$ , din lema Borel-Cantelli va rezulta că avem  $P[\limsup_{n \rightarrow +\infty} A_n] = 0$ , ceea ce arată că, în afara unei mulțimi neglijabile,  $X_t$  este uniform continuă pe  $D$ .

Definim  $a(n, t) = k/2^n$  dacă  $t \in [k/2^n, (k+1)/2^n]$ . Dacă  $t \in D$  și  $n \geq 0$ , putem scrie

$$X_t = X_{a(n,t)} + [X_{a(n+1,t)} - X_{a(n,t)}] + [X_{a(n+2,t)} - X_{a(n+1,t)}] + \dots,$$

unde suma este de fapt finită deoarece  $t \in D$  și deci  $a(j, t) = t$  pentru  $j$  suficient de mare. Exprimăm similar și pe  $X_s$ . Dacă  $|t - s| \leq 2^{-n}$ , atunci  $|a(n, t) - a(n, s)| \leq 2^{-n}$ .

Dacă  $|X_t - X_s| > \lambda_n$  pentru un cuplu  $t, s \in D$ , avem două posibilități:

$$(a) \quad |X_{a(n,t)} - X_{a(n,s)}| \geq \lambda_n/2$$

pentru un cuplu  $t, s \in D$  cu  $|t - s| \leq 2^{-n}$ , sau

$$(b) \quad |X_{a(n+i+1,t)} - X_{a(n+i+1,s)}| \geq \lambda_n/40 (i+1)^2$$

pentru un  $t$  și  $i$ .

Pentru ca (a) să aibă loc, trebuie să avem  $|X_r - X_q| > \lambda_n/2$  pentru un cuplu  $q, r \in D_n$  cu  $|q - r| < 2^{-n}$ . Sunt cel mult  $2^n$  perechi, deci probabilitatea în cazul (a) este dominată de

$$\begin{aligned} 2^n \sup_{s \leq 1} P[|X_{s+2^{-n}} - X_s| > \lambda_n/2] &\leq \frac{2^{n+p}}{\lambda_n^p} E|X_{s+2^{-n}} - X_s|^p \\ &\leq \frac{c2^n}{\lambda_n^p} (2^{-n})^{1+\varepsilon} \leq \frac{c2^{-n\varepsilon}}{\lambda_n^p}. \end{aligned}$$

Pentru ca (b) să aibă loc, trebuie ca, pentru un  $i$  să avem  $|X_r - X_q| > \lambda_n/40 (i+1)^2$  pentru un cuplu  $q, r$  cu  $r \in D_{n+i}, q \in D_{n+i+1}$  și  $|q - r| < 2^{-n-i}$ . Sunt cel mult  $2^{n+i+2}$  perechi, deci probabilitatea în cazul (b) este dominată de

$$\begin{aligned} &\sum_{i=0}^{+\infty} 2^{n+i+2} \sup_{s \leq 1} P\left[|X_{s+2^{-n-i}} - X_s| > \frac{\lambda_n}{40(i+1)^2}\right] \\ &\leq \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{2^{n+i+2} 2^{-(n+i)(1+\varepsilon)} 40^p (i+1)^{2p}}{\lambda_n^p} \leq \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{c2^{-n\varepsilon} 2^{-i\varepsilon/2}}{\lambda_n^p} \leq \frac{c2^{-n\varepsilon}}{\lambda_n^p} \end{aligned}$$

Deci probabilitatea lui  $A_n$  este dominată de  $c2^{-n\varepsilon/2}$ .

Pentru a construi mișcarea browniană 1-dimensională, fie  $t_1, t_2, \dots$  o enumerare a lui  $D$ ,  $\Omega$  mulțimea funcțiilor de la  $D$  la  $\mathbb{R}$ ,  $B_t(\omega) = \omega(t)$ ,  $t \in D$ . Pentru a defini  $\mu_n$  ( $n$  fixat), fie  $s_1, s_2, \dots, s_n$  o permutare a lui  $t_1, t_2, \dots, t_n$  astfel ca  $s_1 < s_2 < \dots < s_n$  și

$$\mu_n(A_1 \times \dots \times A_n) = \int_{A_n} \dots \int_{A_1} p(s_1, x_1) \times$$

$$\times p(s_2 - s_1, x_2 - x_1) \dots p(s_n - s_{n-1}, x_n - x_{n-1}) dx_1 \dots dx_n,$$

unde funcțiile  $p(t, x)$  sunt date în formula (4.1). Observăm că  $\mu_n$  este legea unui vector gaussian și că se verifică ipotezele teoremei 4.5. Fie  $\mu$  măsura pe  $D$  construită în această teoremă.

Dacă  $Z$  are legea  $N(0, 1)$ , atunci  $E(Z^4) = 3$  (dezvoltați  $e^{iuZ}$  în serie de puteri, luați mediile și comparați cu seria de puteri a lui  $e^{-u^2/2}$ ). Din definiția lui  $\mu_n$  obținem că legea lui  $B_t - B_s$  este  $N(0, t - s)$  pentru  $t, s \in D$  și deci

$$E |X_t - X_s|^4 = 3(t - s)^2.$$

Din teorema 4.6, pentru aproape toți  $\omega$ ,  $B_t$  este uniform continuă pe  $D$ . Definim  $B_u := \lim_{t \searrow u, t \in D} B_t$  pentru  $u \notin D$  și se verifică faptul că  $B_u$  este mișcare browniană pe  $[0, 1]$ .

### 4.3 PROPRIETATEA TARE MARKOV

În afară de notațiile, definițiile și rezultatele de la capitolul 3 privind timpii de stopare, să definim

$$X_T(\omega) := X_{T(\omega)}(\omega), \text{ iar } \theta_T \text{ prin}$$

$$\theta_T(\omega)(t) := \omega(T(\omega) + t);$$

avem deci că

$$X_t \circ \theta_T(\omega) = X_{T(\omega)+t}(\omega).$$

**TEOREMA 4.7 (proprietatea tare Markov)** Dacă  $(P^x, B_t)$  este mișcare browniană,  $Y$  este v.a. mărginită, iar  $T = \mathcal{F}_t$ -timp de stopare, atunci

$$E^x [Y \circ \theta_T | \mathcal{F}_T] = E^{B_T} Y, P^x - \text{a.s. pe } (T < \infty).$$

*Demonstrație.* Ca și la proprietatea Markov, este suficient să arătăm că

$$E^x [f(B_{T+t}) | \mathcal{F}_T] = E^{X_T} f(B_t),$$

pentru  $f$  continuă și mărginită. Definim  $T_n$  prin  $T_n(\omega) = k/2^n$  dacă  $T(\omega) \in [(k-1)/2^n, k/2^n)$ .  $T_n$  este șir descrescător de timpi de stopare (cătore  $T$ , pe mulțimea  $(T < \infty)$ ). Dacă  $A \in \mathcal{F}_T$ , atunci  $A \in \mathcal{F}_{T_n}$ , deci  $A \cap (T_n = k/2^n) \in \mathcal{F}_{k/2^n}$  și avem

$$\begin{aligned} \int_{A \cap (T_n = k/2^n)} f(B_{T_n+t}) dP^x &= \int_{A \cap (T_n = k/2^n)} f(B_{t+k/2^n}) dP^x \\ &= \int_{A \cap (T_n = k/2^n)} E^{B_{k/2^n}} f(B_t) dP^x = \int_{A \cap (T_n = k/2^n)} E^{B_{T_n}} f(B_t) dP^x, \end{aligned}$$

deci

$$\begin{aligned} \int_{A \cap (T < \infty)} f(B_{T_n+t}) dP^x &= \sum_{k=1}^{+\infty} \int_{A \cap (T_n = k/2^n)} f(B_{T_n+t}) dP^x \\ &= \sum_{k=1}^{+\infty} \int_{A \cap (T_n = k/2^n)} E^{B_{T_n}} f(B_t) dP^x = \int_{A \cap (T < \infty)} E^{B_{T_n}} f(B_t) dP^x. \end{aligned}$$

Facem  $n \rightarrow +\infty$  și, din continuitatea lui  $f$  și  $B_t$ , obținem că

$$\int_{A \cap (T < \infty)} f(B_{T_n+t}) dP^x \rightarrow \int_{A \cap (T < \infty)} f(B_T) dP^x;$$

pe de altă parte, din continuitatea lui  $P_t f$ , rezultă că

$$E^{B_{T_n}} f(B_t) = P_t f(B_{T_n}) \rightarrow P_t f(B_T) = E^{B_T} f(B_t).$$

**Observații.** Un mod simplu de a reține proprietatea tare Markov pentru mișcarea browniană este următorul: fie  $T$  timp de stopare finit a.s. Atunci procesul  $\{B_{T+t} - B_T, t \geq 0\}$  este mișcare browniană independentă de  $\mathcal{F}_T$ . Cu aceiași timpi de stopare ca in demonstrația de mai sus, se pot demonstra următoare-

le forme echivalente ale proprietății tare Markov pentru mișcarea browniană:

$$(1) P[B_{T+t} \in A \mid \mathcal{F}_T] = P_t[B_T, A] P - \text{a.s. pe } (T < \infty)$$

pentru orice  $t \geq 0$ ,  $A \subseteq \mathbb{R}$  boreliană.

$$(2) E[f(B_{T+t}) \mid \mathcal{F}_T] = (P_t f)(B_T) P - \text{a.s. pe } (T < \infty)$$

pentru orice  $t \geq 0$ ,  $f \in C_b(\mathbb{R})$ .

$$(3) E[f(B_S) \mid \mathcal{F}_T] = (P_{S-T} f)(B_T) P - \text{a.s. pe } (S < \infty)$$

pentru orice  $f \in C_b(\mathbb{R})$  și orice timp de stopare  $S \geq T$ ,  $S = \mathcal{F}_T$ -măsurabil.

**PROPOZIȚIA 4.8** Fie  $T$  timp de stopare,  $\alpha > 0$  fixat,  $B_t$  mișcare browniană și  $u$  de clasă  $C^2$  mărginită. Atunci există o funcție boreliană mărginită  $f$  astfel ca

$$u(x) = \int_0^{+\infty} e^{-\alpha t} (P_t f)(x) dt$$

și are loc reprezentarea

$$u(x) = E^x \left[ \int_0^T e^{-\alpha t} f(B_t) dt \right] + E^x [e^{-\alpha T} u(B_T)].$$

*Demonstrație.* Prima relație din concluzie rezultă considerând  $f := (\alpha - \mathcal{L})u$  și integrând prin părți de două ori. Pentru a doua formulă, presupunem că  $T$  este finit a.s. Din formula lui Fubini, avem

$$\begin{aligned} u(x) &= E^x \int_0^{+\infty} e^{-\alpha t} f(B_t) dt \\ &= E^x \int_0^T e^{-\alpha t} f(B_t) dt + E^x \int_T^{+\infty} e^{-\alpha t} f(B_t) dt. \end{aligned}$$

• Al doilea termen este egal cu

$$\begin{aligned}
E^x e^{-\alpha T} \int_0^{+\infty} e^{-\alpha t} f(B_{T+t}) dt &= \int_0^{+\infty} e^{-\alpha t} E^x [e^{-\alpha T} f(B_{T+t})] dt \\
&= \int_0^{+\infty} e^{-\alpha t} E^x [e^{-\alpha T} E^{B_T} [f(B_{T+t})]] dt \\
&= E^x \left[ e^{-\alpha T} \int_0^{+\infty} E^{B_T} [e^{-\alpha t} f(B_{T+t})] dt \right] = E^x [e^{-\alpha T} u(B_T)].
\end{aligned}$$

**COROLAR 4.9** (formula lui Dynkin) Fie  $T$  timp de stopare finit a.p.t.,  $B_t$  mișcare browniană și  $u$  de clasă  $C^2$  mărginită. Atunci

$$E^x \left[ \int_0^T (\mathcal{L}u)(B_t) dt \right] = E^x [u(B_T)] - u(x).$$

*Demonstrație.* Din propoziția 4.8 și formula  $(\alpha - \mathcal{L})u = f$  obținem că  $u(x)$  se scrie sub forma

$$E^x \left[ \int_0^T e^{-\alpha t} [(\alpha u)(B_t) - (\mathcal{L}u)(B_t)] dt \right] + E^x [e^{-\alpha T} u(B_T)].$$

Facem  $\alpha \rightarrow +\infty$  și ținem cont că  $P^x [T < \infty] = 1$ .

**Aplicație.** Fie  $B_t$  mișcare browniană care începe din  $x$  și fie  $T_\varepsilon$  primul timp de ieșire al mișcării browniene din  $[x - \varepsilon, x + \varepsilon]$ ,  $\varepsilon > 0$ . Din simetria mișcării browniene rezultă

$$P^x [B_{T_\varepsilon} = x - \varepsilon] = P^x [B_{T_\varepsilon} = x + \varepsilon] = 1/2;$$

din proprietatea de scaling rezultă că  $E(T_\varepsilon) = \varepsilon^2$ . Formula lui Dynkin spune că

$$E^x \left[ \int_0^{T_\varepsilon} (\mathcal{L}u)(B_t) dt \right] = \frac{u(x + \varepsilon) - u(x - \varepsilon)}{2} - u(x).$$

Intrucât  $T_\varepsilon \rightarrow 0$  când  $\varepsilon \rightarrow 0$ , membrul stâng al ultimei relații se comportă ca  $T_\varepsilon ((\mathcal{L}u)(x) + 0(1))$  pentru  $\varepsilon \rightarrow 0$ . Obținem deci că

$$(\mathcal{L}u)(x) = u''(x)/2.$$

Același tip de tehnică de demonstrație ca cel din formula lui Dynkin, împreună cu propoziția 4.8 se aplică pentru următoarea generalizare

**PROPOZIȚIA 4.10 (formula Feynman-Kac)** Fie  $V$  funcție pe  $\mathbb{R}$  boreliană mărginită și nenegativă. Dacă

$$v(x) = E^x \left\{ \int_0^{+\infty} e^{-\alpha t} f(B_t) \exp \left[ - \int_0^t V(B_s) \right] dt \right\},$$

atunci  $v$  este de clasă  $C^2$  mărginită și

$$(\alpha - \mathcal{L} + V(x))v(x) = f(x) \text{ a.s.}$$

**Aplicație.** Fie  $V(x) = \beta 1_{(0, +\infty)}$  cu  $\beta > 0$  constantă și

$$\Phi(t) = \beta^{-1} \int_0^t V(B_s) ds,$$

unde  $B_t$  este mișcare browniană. Să observăm că  $\Phi(t)$  coincide cu măsura Lebesgue a mulțimii  $\{s \leq t : B_s > 0\}$ . Din formula Feynman-Kac pentru  $f = 1$  obținem

$$v(x) = E^x \left\{ \int_0^{+\infty} e^{-\alpha t} \exp \left[ - \int_0^t V(B_s) \right] dt \right\},$$

și deci această funcție satisface

$$\begin{cases} (\alpha + \beta)v(x) - v''(x)/2 = 1, & \text{dacă } x > 0, \\ \alpha v(x) - v''(x)/2 = 1, & \text{dacă } x < 0, \end{cases}$$

pentru că  $\mathcal{L} = 1/2d^2/dx^2$ . Rezolvând ecuațiile de mai sus obținem

$$v(x) = \begin{cases} (\alpha + \beta)^{-1} + A_1 \exp \left[ -\sqrt{2(\alpha + \beta)}x \right] \\ \quad + A_2 \exp \left[ \sqrt{2(\alpha + \beta)}x \right], \text{ dac\u0103 } x > 0, \\ \alpha^{-1} + B_1 \exp \left[ -\sqrt{2\alpha}x \right] + B_2 \exp \left[ \sqrt{2\alpha}x \right], \text{ dac\u0103 } x < 0, \end{cases}$$

cu  $A_1, A_2, B_1, B_2$  constante. Cum  $v, v'$  sunt continue in  $x = 0$ , avem c\u0103

$$v(0) = [\alpha(\alpha + \beta)]^{-1/2},$$

iar din defini\u021bie avem rela\u021bia

$$v(0) = E^0 \int_0^{+\infty} e^{-\alpha t - \beta \Phi(t)} dt.$$

Din unicitatea transform\u0103rii Laplace, g\u0103sim c\u0103

$$E^0 [\exp(-\beta \Phi(t))] = \pi^{-1} \int_0^t e^{-\beta s} [s(t-s)]^{-1/2} ds,$$

deci func\u021bia de reparti\u021bie a lui  $\Phi(t)$ , pentru  $t$  fixat, este absolut continu\u0103, cu derivata in raport cu  $s$  egal\u0103 cu

$$\pi^{-1} [s(t-s)]^{-1/2} = \frac{d}{ds} \left[ 2\pi^{-1} \arcsin \left( \frac{s}{t} \right)^{1/2} \right], \quad 0 \leq s \leq t.$$

Rezultatul ob\u021binut se nume\u0219te *legea arcsinusului pentru legea timpului de sejur in semiaxa pozitiv\u0103 a mi\u0219c\u0103rii browniene*.

Fie  $T$  timp de stopare \u0219i  $B_t^T := B_{T \wedge t}$ . De exemplu, dac\u0103  $T = \tau_{[-1,1]}$  este prima ie\u0219ire din  $[-1, 1]$ ,  $B_t^T$  se comport\u0103 ca  $B_t$  c\u00e2t timp  $B_t \in [-1, 1]$  \u0219i deindat\u0103 ce  $B_t$  ajunge in  $-1$  sau in  $1$  (timpul de sosire  $T = T(\omega)$  depinz\u00e2nd de  $\omega$ ), r\u0103m\u00e2ne acolo. Pentru  $T$  oarecare, traiectoriile lui  $B_t^T$  sunt continue a.s.

Fie  $T$  timp de stopare; definim un nou proces stocastic  $Y_t$  astfel

$$Y_t = \begin{cases} B_t, t \geq 0 \text{ dac\u0103 } T = \infty \\ \left\{ \begin{array}{l} B_t, 0 \leq t \leq T \\ 2B_t^T - B_t, t \geq T \end{array} \right. \text{ dac\u0103 } T < \infty. \end{cases}$$



Procesul  $Y_t$  are traiectoriile continue. Până la momentul  $T$ ,  $Y_t$  se comportă ca și  $B_t$ ; când  $t$  atinge valoarea  $T$ ,  $Y_t$  ia valoarea  $B_t$  reflectată în raport cu dreapta  $y = B_T$ .

**PROPOZIȚIA 4.11** (*principiul de reflexie al mișcării browniene*) Procesul  $Y_t$  este mișcare browniană.

*Demonstrație.* Lucrăm cu  $T < \infty$  a.s., notăm  $B = \{B_t, t \geq 0\}$ ,  $Y = \{Y_t, t \geq 0\}$ ,  $B^T = \{B_t^T, t \geq 0\}$ ,  $C_T = \{B_{T+t} - B_T, t \geq 0\}$  și apoi considerăm tripletele  $(T, B^T, C_T)$ ,  $(T, B^T, -C_T)$ . Avem că  $B^T$  și  $T$  sunt  $\mathcal{F}_T$ -măsurabile, deci  $B^T$  și  $T$  sunt independente de mișcările browniene  $\pm C_T$ . Apoi există o aplicație măsurabilă  $\varphi$  cu  $B = \varphi(T, B^T, C_T)$  și utilizând al doilea triplet, obținem  $Y = \varphi(T, B^T, -C_T)$ , deci  $B$  și  $Y$  au aceeași lege, adică  $Y$  este mișcare browniană.

Fie  $B_t$  mișcare browniană care începe din 0 și

$$M_t := \sup_{s \leq t} B_s.$$

În continuare vom calcula legea comună a lui  $M_t$  și  $B_t$ .

**PROPOZIȚIA 4.12** Dacă  $a \geq b$ , atunci

$$P^0 [M_t \geq a, B_t < b] = P^0 [B_t > 2a - b]$$

$$\text{și } P^0 [M_t \geq a] = 2P^0 [B_t > a].$$

*Demonstrație.* Fie  $T_a := \inf \{s : B_s \geq a\}$ . Atunci avem

$$P^0 [M_t \geq a, B_t < b] = P^0 [T_a \leq t, B_t < b]$$

$$= \int_0^t P^0 [B_t < b, T_a \in ds] = \int_0^t P^0 [B_t - B_s < b - a, T_a \in ds].$$

Condiționăm în raport cu  $\mathcal{F}_s$  și, folosind independența lui  $B_t - B_s$  în raport cu  $\mathcal{F}_s$  și faptul că legea lui  $B_t - B_s$  este aceeași cu a lui  $B_{t-s}$ , obținem

$$\int_0^t P^0 [B_t - B_s < b - a, T_a \in ds]$$

$$= \int_0^t P^0 [B_t > 2a - b, T_a \in ds] = P^0 [B_t > 2a - b, M_t \geq a].$$

Dacă  $B_t > 2a - b$ , atunci  $M_t \geq a$  și obținem prima relație. Pentru a doua, facem  $a = b$  și obținem  $P^0 [M_t \geq a, B_t < a] = P^0 [B_t > a]$ , relație pe care o sumăm cu  $P^0 [M_t \geq a, B_t > a] = P^0 [B_t > a]$ .

**Aplicație.** Să determinăm legea primului timp de atingere a valorii  $a > 0$ , știind că  $B_0 = 0$ . Fie

$$T_a := \inf \{s \geq 0 : B_s = a \mid B_0 = 0\}.$$

Avem

$$P [T_a \leq t] = P [M_t \geq a \mid B_0 = 0] = P^0 [M_t \geq a]$$

deci, conform propoziției 4.12,

$$= 2I^0 [B_t > a] = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \int_{a/\sqrt{t}}^{\infty} e^{-y^2/2} dy = \frac{a}{\sqrt{2\pi}} \int_0^t u^{-3/2} e^{-a^2/2u} du.$$

Deduceți de aici și din observația 5, capitolul 1, că  $E(T_a) = +\infty$ .

**In particular:** Dacă  $B_{t_0} = a$ , atunci probabilitatea ca  $B_t$  să aibă cel puțin o rădăcină între  $t_0$  și  $t_1$  este

$$P(a) = \frac{|a|}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{t_1 - t_0} u^{-3/2} e^{-a^2/2u} du.$$

Intr-adevăr,

$$\begin{aligned} & P^0 \left[ \min_{u < t} B_u \leq 0 \right] \\ &= P^{-a} [M_t \geq 0] \quad (\text{din simetrie}) \\ &= P^0 [M_t \geq a] \quad (\text{din omogeneitate}) \\ &= P [T_a \leq t], \end{aligned}$$

adică formula din enunț.

Obținem deasemenea că, dacă  $B_0 = 0$ , atunci probabilitatea ca  $B_t$  să aibă cel puțin o rădăcină în intervalul  $(t_0, t_1)$  este

$$\frac{2}{\pi} \arccos \sqrt{\frac{t_0}{t_1}}.$$

Intr-adevăr, probabilitatea căutată este

$$\begin{aligned} \int_0^\infty P(a) P^0 [B_{t_0} = a] da &= \sqrt{\frac{2}{\pi t_0}} \int_0^\infty P(a) e^{-a^2/2t_0} da \\ &= \sqrt{\frac{2}{\pi t_0}} \int_0^\infty e^{-a^2/2t_0} \frac{a}{\sqrt{2\pi}} \left( \int_0^{t_1-t_0} u^{-3/2} e^{-a^2/2u} du \right) da \\ &= \frac{1}{\pi \sqrt{t_0}} \int_0^{t_1-t_0} u^{-3/2} \left\{ \int_0^\infty a \exp \left[ -\frac{a^2}{2} \left( \frac{1}{u} + \frac{1}{t_0} \right) \right] da \right\} du \\ &= \frac{\sqrt{t_0}}{\pi} \int_0^{t_1-t_0} \frac{du}{(t_0 + u)\sqrt{u}} = \frac{2}{\pi} \operatorname{arctg} \sqrt{\frac{t_1 - t_0}{t_0}}. \end{aligned}$$

**Exerciții.** Deduceți că, dacă  $T_0$  este cea mai mare rădăcină a mișcării browniene mai mică decât  $t$ , iar  $T_1$  este cea mai mică rădăcină a mișcării browniene mai mare decât  $t$ , atunci

$$P [T_0 < t_0] = \frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{\frac{t_0}{t}},$$

$$P [T_1 < t_1] = \frac{2}{\pi} \arccos \sqrt{\frac{t}{t_1}},$$

$$P [T_0 < t_0, T_1 > t_1] = \frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{\frac{t_0}{t_1}}.$$

**Aplicație.** Să considerăm o traiectorie care pleacă din  $x > 0$ , satisface  $B_t > y$  și care atinge axa  $Ox$  la timpul  $T$ . Reflectăm această traiectorie după timpul  $T$  și obținem o altă traiectorie care pleacă din  $x$  și atinge o valoare mai mică decât  $-y$  la timpul  $t$ . Avem

$$P^x \left[ B_t > y, \min_{u \leq t} B_u \leq 0 \right]$$

$$= P^x \left[ B_t < -y, \min_{u \leq t} B_u \leq 0 \right] = P^x [B_t < -y].$$

Apoi

$$\begin{aligned} & P^x \left[ B_t > y, \min_{u \leq t} B_u > 0 \right] \\ &= P^x [B_t > y] - P^x \left[ B_t > y, \min_{u \leq t} B_u \leq 0 \right] \\ &= P^0 [B_t > y - x] - P^0 [B_t < -(y + x)] \quad (\text{din omogeneitate}) \\ &= P^0 [B_t > y - x] - P^0 [B_t > y + x] \quad (\text{din simetrie}) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} \int_{y-x}^{y+x} e^{-u^2/2t} du. \end{aligned}$$

## MERSUL LA ÎNTÂMPLARE

Am văzut la paragraful 3.2 rolul pe care îl joacă mersul la întâmplare în construcția mișcării browniene și a măsurii Wiener, prin trecere la limită slabă a șirului de interpolare asociat. În acest capitol vom studia în detaliu proprietățile mersului la întâmplare.

Fie  $(Y_n)_{n \geq 1}$  variabile aleatoare i.i.d. cu

$$P[Y_n = j] = a_j, \quad j \in \mathbb{Z}.$$

Punem

$$S_0 = 0, \quad S_n = \sum_{k=1}^n Y_k,$$

și numim șirul  $(S_n)_{n \geq 0}$  mers la întâmplare.

Fie  $p_{ij} = a_{j-i}$  și să observăm că avem

$$\begin{aligned} P[S_{n+1} = j | S_n = i, S_{n-1} = i_{n-1}, \dots, S_2 = i_2, S_1 = i_1] \\ = P[S_{n+1} = j | S_n = i] = p_{ij} \end{aligned} \quad (5.1)$$

pentru orice  $i_1, i_2, \dots, i_{n-1}, i, j \in \mathbb{Z}$ , adică  $(S_n)_{n \geq 0}$  este lanț Markov omogen cu probabilitățile de tranziție  $p_{ij}$ ,  $i, j \in \mathbb{Z}$ .

Într-adevăr, membrul stâng din (5.1) este egal cu

$$P[Y_{n+1} = j - i | Y_n = i - i_{n-1}, \dots, Y_2 = i_2 - i_1, Y_1 = i_1] = \\ \frac{P[Y_{n+1} = j - i, Y_n = i - i_{n-1}, \dots, Y_2 = i_2 - i_1, Y_1 = i_1]}{P[Y_n = i - i_{n-1}, \dots, Y_2 = i_2 - i_1, Y_1 = i_1]} = a_{j-i},$$

iar membrul drept este egal cu

$$P[Y_1 + Y_2 + \dots + Y_{n+1} = j | Y_1 + Y_2 + \dots + Y_n = i] = \\ P[Y_{n+1} = j - i | Y_1 + Y_2 + \dots + Y_n = i] \\ = P[Y_{n+1} = j - i] = a_{j-i}.$$

Dacă există  $p \in (0, 1)$  astfel ca

$$P[Y_n = 1] = p \text{ și } P[Y_n = -1] = 1 - p,$$

atunci mersul la întâmplare  $(S_n)_{n \geq 0}$  asociat șirului  $(Y_n)_{n \geq 1}$  se numește simplu, iar când  $p = 1/2$ , se numește simetric.

Să considerăm aruncările succesive ale unei monede, în care stema apare cu probabilitate  $p$ , banul cu probabilitate  $1 - p$ , și

$$Y_n = \begin{cases} 1, & \text{dacă la a } n\text{-a aruncare a apărut stema,} \\ -1, & \text{dacă la a } n\text{-a aruncare a apărut banul.} \end{cases}$$

Să calculăm distribuția primului moment la care numărul 'stemelor' să fie egal cu numărul 'banilor' (excluzând momentul 0). Probabilitatea ca acest lucru să se întâmple la momentul  $2n$  se obține condiționând cu numărul total de 'steme' în primele  $2n$  aruncări, deci

$$P\{\text{nr. de 'steme'} = \text{nr. de 'bani'} \text{ la momentul } 2n\}$$

$$P\{\text{nr. de 'steme'} = \text{nr. de 'bani'} \text{ la momentul } 2n |$$

$$| n \text{ steme au apărut în primele } 2n \text{ aruncări}\} \times C_{2n}^n p^n (1-p)^n \\ = \frac{1}{2n-1} C_{2n}^n p^n (1-p)^n.$$

În limbajul mersului la întâmplare simplu, probabilitatea calculată mai sus reprezintă

$$P[S_1 \neq 0, S_2 \neq 0, \dots, S_{2n-1} \neq 0, S_{2n} = 0].$$

Să observăm acum că, în cazul mersului la întâmplare simetric, avem

$$\begin{aligned} P[S_1 \neq 0, S_2 \neq 0, \dots, S_{2n-1} \neq 0, S_{2n} \neq 0] = \\ P[S_{2n} = 0] = \frac{1}{2^{2n}} C_{2n}^n. \end{aligned} \quad (5.2)$$

Notăm

$$u_n := \frac{1}{2^{2n}} C_{2n}^n$$

și, conform calculelor precedente, avem

$$P[S_1 \neq 0, S_2 \neq 0, \dots, S_{2n-1} \neq 0, S_{2n} \neq 0] = 1 - \sum_{k=1}^n \frac{u_k}{2k-1};$$

rămâne de arătat că

$$u_n = 1 - \sum_{k=1}^n \frac{u_k}{2k-1}.$$

Vom arăta acest lucru prin inducție: pentru  $n = 1$  este evident deoarece  $u_1 = 1/2$ . Apoi

$$\begin{aligned} 1 - \sum_{k=1}^n \frac{u_k}{2k-1} &= 1 - \sum_{k=1}^{n-1} \frac{u_k}{2k-1} - \frac{u_n}{2n-1} \\ &= u_{n-1} - \frac{u_n}{2n-1} = u_n. \end{aligned}$$

Din formula (5.2) și formula lui Stirling:  $n! \sim n^{n+1/2} e^{-n} \sqrt{2\pi}$ , deducem că

$$P[S_{2n} = 0] \sim \frac{1}{\sqrt{n\pi}}$$

și deci că mersul la întâmplare simetric se întoarce la origine cu probabilitate 1.

Să calculăm deasemenea distribuția timpului ultimei vizite în origine până la momentul  $2n$  inclusiv. Mai precis, pentru  $k = 0, 1, \dots, n$ , avem

$$P[S_{2k} = 0, S_{2k+1} \neq 0, S_{2k+2} \neq 0, \dots, S_{2n} \neq 0] = u_k u_{n-k},$$

deoarece

$$P[S_{2k} = 0, S_{2k+1} \neq 0, S_{2k+2} \neq 0, \dots, S_{2n} \neq 0] =$$

$$P[S_{2k} = 0] \times P[S_{2k+1} \neq 0, S_{2k+2} \neq 0, \dots, S_{2n} \neq 0 | S_{2k} = 0] \\ = u_k u_{n-k}.$$

Fie acum  $A_{k,n}$  evenimentul ca, până la momentul  $2n$ , mersul la întâmplare simetric să fi fost pozitiv  $2k$  unități de timp și negativ  $2n - 2k$  unități de timp. Atunci

$$P(A_{k,n}) = u_k u_{n-k} \quad (5.3)$$

Pentru  $n = 1$  relația de mai sus este evidentă deoarece

$$P(A_{0,1}) = P(A_{1,1}) = 1/2, \quad u_0 = 1, \quad u_1 = 1/2.$$

Să presupunem că  $P(A_{k,m}) = u_k u_{m-k}$  pentru toți  $m < n$ .

Să demonstrăm relația (5.3) în cazul  $k = n$ . Condiționând în raport cu momentul  $T$  al primei reveniri în origine, avem

$$P(A_{n,n}) = \sum_{r=1}^n P[A_{n,n} | T = 2r] \times P[T = 2r] +$$

$$P[A_{n,n} | T > 2n] \times P[T > 2n].$$

Dat fiind că  $T = 2r$ , înseamnă că mersul la întâmplare a fost pozitiv pe  $(0, 2r)$  sau negativ pe  $(0, 2r)$  și egal cu 0 la momentul  $2r$ . Deci

$$P[A_{n,n} | T = 2r] = \frac{1}{2} P(A_{n-r, n-r}), \quad P[A_{n,n} | T > 2n] = \frac{1}{2};$$



rezultă

$$\begin{aligned} P(A_{n,n}) &= \frac{1}{2} \sum_{r=1}^n P(A_{n-r,n-r}) \times P[T = 2r] + \frac{1}{2} P[T > 2n] \\ &= \frac{1}{2} \sum_{r=1}^n u_{n-r} \times P[T = 2r] + \frac{1}{2} P[T > 2n]. \end{aligned}$$

Apoi

$$\begin{aligned} \sum_{r=1}^n u_{n-r} \times P[T = 2r] &= \sum_{r=1}^n P[S_{2n-2r} = 0] \times P[T = 2r] \\ &= \sum_{r=1}^n P[S_{2n} = 0 | T = 2r] \times P[T = 2r] = u_n, \end{aligned}$$

așadar

$$P(A_{n,n}) = \frac{1}{2} u_n + \frac{1}{2} P[T > 2n] = u_n.$$

Din simetrie, demonstrația de mai sus funcționează și pentru  $k = 0$ . Pentru a demonstra (5.3) în cazul  $0 < k < n$ , după ce condiționăm în raport cu  $T$ , obținem

$$P(A_{k,n}) = \sum_{r=1}^n P[A_{k,n} | T = 2r] \times P[T = 2r];$$

dat fiind că  $T = 2r$ , înseamnă că mersul la întâmplare a fost pozitiv pe  $(0, 2r)$  sau negativ pe  $(0, 2r)$ . Iar, pentru ca evenimentul  $A_{k,n}$  să aibă loc, de la momentul  $2r$  la momentul  $2n$  avem nevoie de  $2k - 2r$  unități pozitive în prima situație sau de  $2k$  unități pozitive în cea de-a doua situație. Obținem

$$\begin{aligned} P(A_{k,n}) &= \frac{1}{2} \sum_{r=1}^n P[A_{k-r,n-r}] \times P[T = 2r] \\ &+ \frac{1}{2} \sum_{r=1}^n P[A_{k,n-r}] \times P[T = 2r] \end{aligned}$$

$$= \frac{1}{2} u_{n-k} \frac{1}{2} \sum_{r=1}^n u_{k-r} \times P[T = 2r] + \frac{1}{2} u_k \frac{1}{2} \sum_{r=1}^n u_{n-r-k} \times P[T = 2r].$$

In fine folosim faptul că

$$\sum_{r=1}^n u_{k-r} \times P[T = 2r] = u_k; \quad \sum_{r=1}^n u_{n-r-k} \times P[T = 2r] = u_{n-k}.$$

Legea din formula (5.3) se poate numi legea arcsin discretă, deoarece, pentru  $k$  și  $n$  mari, conform formulei lui Stirling avem

$$u_k u_{n-k} \sim \frac{1}{\pi \sqrt{k(n-k)}};$$

in particular, pentru orice  $x \in (0, 1)$ , observăm că probabilitatea evenimentului ca proporția de timp din  $(0, 2n)$  in care mersul la întâmplare simetric este pozitiv, să fie mai mică decât  $x$ , este

$$\sum_{k=0}^{nx} u_k u_{n-k} \sim \frac{1}{\pi} \int_0^{nx} \frac{1}{\sqrt{t(n-t)}} dt = \frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{x}.$$

De exemplu, probabilitatea ca mersul la întâmplare simetric să fie pozitiv mai puțin decât jumătatea timpului este  $1/2$ .

**Observații.** Deși  $P[S_n > 0] \rightarrow 1/2$  când  $n \rightarrow \infty$ , rezultatul de mai sus spune că proporția de timp in care mersul la întâmplare simetric este pozitiv nu converge către constanta  $1/2$ . Motivul pentru care probabilitatea limită de ședere într-o stare nu este egală cu proporția de timp (indelongat) petrecut in acea stare, este faptul că timpul mediu între vizitele unei stări este infinit. Intr-adevăr, dacă  $T$  este timpul mediu între două vizite in origine, avem

$$E(T) \geq \sum_{n=0}^{\infty} P[T > 2n] = \sum_{n=0}^{\infty} u_n \sim \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{n\pi}}.$$

Deasemenea observăm că, pentru  $x \in (0, 1)$  și  $n$  mare, probabilitatea ca mersul la întâmplare simetric să nu aibă rădăcini între

$2nx$  și  $2n$  este

$$1 - \sum_{k=nx}^n u_k u_{n-k} = \sum_{k=0}^{nx-1} u_k u_{n-k} \sim \frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{x}.$$

Să notăm prin  $p_{ij}^n$  probabilitățile de tranziție din starea  $i$  în starea  $j$  după  $n$  pași ale mersului la întâmplare simplu și cu  $f_{ij}^n$  probabilitățile ca, plecând din starea  $i$ , prima sosire în starea  $j$  să aibă loc la momentul  $n$ :

$$f_{ij}^n = P[S_n = j, S_k \neq j, k = 1, \dots, n-1 | S_0 = i], \quad n = 1, 2, \dots$$

și  $f_{ij}^0 = 0$ . O stare  $j$  se numește *recurentă* dacă  $f_{jj} = 1$  și *tranzientă* în caz contrar, unde am notat

$$f_{jj} = \sum_{n=1}^{\infty} f_{jj}^n.$$

Să observăm că o stare  $j$  este recurentă dacă și numai dacă

$$\sum_{n=1}^{\infty} p_{jj}^n = +\infty.$$

Intr-adevăr, starea  $j$  este recurentă dacă, cu probabilitate 1, procesul -care începe din starea  $j$ - se va întoarce în  $j$ . Conform proprietății Markov, procesul odată reîntors în  $j$ , reîncepe ciclul, deci numărul de vizite în  $j$  va fi infinit. Pe de altă parte, dacă starea  $j$  este tranzientă, de fiecare dată când procesul se reîntoarce în  $j$ , există o probabilitate pozitivă, anume  $1 - f_{jj}$ , ca el să nu mai revină vreodată în  $j$ ; deci numărul de vizite este geometric cu medie  $1/(1 - f_{jj})$ . Astfel starea  $j$  este recurentă dacă și numai dacă

$$E[\text{numărul de vizite în } j | S_0 = j] = +\infty.$$

Însă numărul de vizite în  $j$  este dat de  $\sum_{n=0}^{\infty} g_n$ , unde

$$g_n = \begin{cases} 1, & \text{dacă } S_n = j \\ 0, & \text{în caz contrar.} \end{cases}$$

Rămâne să observăm că

$$E \left[ \sum_{n=0}^{\infty} g_n | S_0 = j \right] = \sum_{n=0}^{\infty} E [g_n | S_0 = j] = \sum_{n=0}^{\infty} p_{jj}^n.$$

Cum toate stările mersului la întâmplare simplu comunică, ele vor fi toate recurente sau toate tranziente, și este suficient să considerăm  $j = 0$ . Apoi avem că

$$p_{00}^{2n+1} = 0, p_{00}^{2n} = C_{2n}^n p^n (1-p)^n; \quad (5.1)$$

folosind din nou formula lui Stirling, obținem că

$$\sum_{n=1}^{\infty} p_{00}^n < +\infty \text{ dacă și numai dacă } \sum_{n=1}^{\infty} \frac{[4p(1-p)]^n}{\sqrt{n\pi}} < +\infty;$$

cu alte cuvinte, toate stările sunt recurente pentru  $p = 1/2$  și, respectiv, tranziente pentru  $p \neq 1/2$ .

**Exerciții. 1.** Dacă  $(S_n)_{n \geq 0}$  este mers la întâmplare simplu, arătați că  $(|S_n|)_{n \geq 0}$  este lanț Markov omogen cu probabilitățile de tranziție

$$p_{i,i+1} = 1 - p_{i,i-1} = \frac{p^{i+1} - (1-p)^{i+1}}{p^i - (1-p)^i}, \quad i = 1, 2, \dots \text{ și } p_{01} = 1.$$

**2.** În cazul mersului la întâmplare simetric, arătați că numărul de reîntoarceri în origine până la momentul  $2n$  are media

$$\frac{2n+1}{2^{2n}} C_{2n}^n - 1.$$

Bazați pe faptul că legea comună a vectorului  $(Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$  într-un mers la întâmplare nu se schimbă dacă indicii se permută, să arătăm că, notând

$$R_n = \text{numărul valorilor distincte din } \{S_0, S_1, \dots, S_n\},$$

avem

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{E(R_n)}{n} =$$

$P$  [mersul la întâmplare nu se întoarce niciodată în 0].

Intr-adevăr, fie

$$g_k = \begin{cases} 1, & \text{dacă } S_k \neq S_{k-1}, S_k \neq S_{k-2}, \dots, S_k \neq S_0 \\ 0, & \text{altfel.} \end{cases}$$

Atunci

$$R_n = 1 + \sum_{k=1}^n g_k$$

și deci

$$E(R_n) = 1 + \sum_{k=1}^n P[g_k = 1]$$

$$= 1 + \sum_{k=1}^n P[S_k \neq S_{k-1}, S_k \neq S_{k-2}, \dots, S_k \neq S_0]$$

$$= 1 + \sum_{k=1}^n P[Y_k \neq 0, Y_k + Y_{k-1} \neq 0, \dots, Y_k + Y_{k-1} + \dots + Y_1 \neq 0]$$

$$= 1 + \sum_{k=1}^n P[Y_1 \neq 0, Y_1 + Y_2 \neq 0, \dots, Y_1 + Y_2 + \dots + Y_k \neq 0].$$

Așadar

$$E(R_n) = 1 + \sum_{k=1}^n P[S_1 \neq 0, S_2 \neq 0, \dots, S_k \neq 0] = \sum_{k=0}^n P[T > k],$$

unde  $T$  este momentul primei reveniri în 0. Însă, când  $k \rightarrow \infty$ , avem

$$P[T > k] \rightarrow P[T = +\infty] = P[\text{nu există întoarcere în 0}].$$

In particular, dacă mersul la întâmplare este simetric ( $p = 1/2$ ), din recurență avem că limita de mai sus este egală cu 0. In cazul  $p > 1/2$ , fie

$$\alpha = P[\text{mersul la întâmplare se întoarce în } 0 | Y_1 = 1].$$

Intrucât

$$P[\text{mersul la întâmplare se întoarce în } 0 | Y_1 = -1] = 1,$$

avem

$$P[\text{mersul la întâmplare se întoarce în } 0] = \alpha p + 1 - p.$$

Condiționând in raport cu  $Y_2$  găsim

$$\alpha = \alpha^2 p + 1 - p$$

și cum  $\alpha < 1$  (din tranziență), rezultă  $\alpha = (1 - p)/p$ . Similar tratăm cazul  $p < 1/2$ . Obținem

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{E(R_n)}{n} = \begin{cases} 2p - 1, & \text{dacă } p > 1/2 \\ 1 - 2p, & \text{dacă } p \leq 1/2. \end{cases}$$

Să demonstrăm in fine și următoarea proprietate in cazul mersului simetric la întâmplare: media numărului de vizite in starea  $k$  înainte de a se întoarce la origine este 1 pentru orice  $k \neq 0$ . Să notăm cu  $Z$  numărul vizitelor de mai sus. Avem că

$$Z = \sum_{n=1}^{\infty} h_n,$$

unde

$$h_n = \begin{cases} 1, & \text{dacă } S_n > 0, S_{n-1} > 0, \dots, S_1 > 0, S_n = k \\ 0, & \text{altfel.} \end{cases}$$

(adică  $h_n$  ia valoarea 1 dacă apare o vizită in starea  $k$  la momentul  $n$  și nu există întoarcere la 0 înainte de  $n$ ). Deci

$$E(Z) = \sum_{n=1}^{\infty} P[S_n > 0, S_{n-1} > 0, \dots, S_1 > 0, S_n = k]$$

$$= \sum_{n=1}^{\infty} P[Y_n + \dots + Y_1 > 0, Y_{n-1} + \dots + Y_1 > 0, \dots, \\ Y_1 > 0, Y_n + \dots + Y_1 = k]$$

$$= \sum_{n=1}^{\infty} P[Y_1 + \dots + Y_n > 0, Y_2 + \dots + Y_n > 0, \dots, \\ Y_n > 0, Y_1 + \dots + Y_n = k]$$

$$= \sum_{n=1}^{\infty} P[\text{mersul la întâmplare simetric ajunge la } k \\ \text{prima dată la momentul } n]$$

$$= P[\text{mersul la întâmplare simetric ajunge vreodată la } k] = 1.$$

## 6.1 INTEGRALA STOCASTICĂ ITÔ

Am văzut că traiectoriile mișcării browniene (deși continue) nu sunt nicăieri derivabile; aceasta înseamnă că nu putem defini  $\int f(s)dB_s$  ca integrală Stieltjes pentru integranzi generali  $f$ . Totuși, este posibil să definim o astfel de integrală stocastică în sens  $L^2$ . Vom defini  $\int H_s dB_s$ , unde  $H_s = H_s(\omega)$  este proces adaptat "convenabil", anume: fie  $\mathcal{F}_t^B$  filtrarea naturală asociată mișcării browniene; cerem ca  $H_t(\omega)$  să fie adaptat în raport cu  $\mathcal{F}_t^B$ , cu traiectoria continuă și ca  $E \int_0^{+\infty} H_s^2 ds < +\infty$ , iar apoi vom slăbi această ultimă ipoteză la:  $\int_0^{+\infty} H_s^2 ds < +\infty$  a.p.t.

Pentru început să observăm că, dacă  $H$  este  $\mathcal{F}_a^B$ -măsurabilă,  $K$  este  $\mathcal{F}_c^B$ -măsurabilă și  $a \leq b \leq c \leq d$ , atunci

$$E [H (B_b - B_a) K (B_d - B_c)] =$$

$$E [H (B_b - B_a) K E [B_d - B_c | \mathcal{F}_c]] = 0.$$

Cum  $B_t^2 - t$  este martingal, avem

$$E [(B_b - B_a)^2 | \mathcal{F}_a^B] = E [B_b^2 - B_a^2 | \mathcal{F}_a^B] = b - a$$



deci

$$E [H^2 (B_b - B_a)^2] = E [H^2 E [(B_b - B_a)^2 | \mathcal{F}_a^B]] = (b-a)E [H^2].$$

Dacă  $H_s$  este *elementară* i.e.  $H_s(\omega) = H(\omega)1_{[a,b]}(s)$ , cu  $H = \mathcal{F}_a^B$ -măsurabilă, atunci definim  $\int_0^1 H_s dB_s = H (B_b - B_a)$ . Dacă  $H_s$  este *simplă* i.e. combinație liniară finită de integranzi elementari, definim  $\int_0^1 H_s dB_s$  prin liniaritate. În fine, dacă  $H_s$  satisface  $\int_0^1 H_s^2 ds < +\infty$  a.p.t., aproximăm  $H$  cu integranzi simpli  $H^n$  și definim integrala stocastică ca limita în  $L^2$  a integralelor stocastice cu integranzii aproximați  $H^n$ . De unde știm că limita în  $L^2$  există și că valoarea ei este independentă de alegerea șirului aproximat  $H^n$ ? Dacă  $H$  este simplă, putem scrie  $H_s = \sum_{j=1}^n K_j 1_{[a_j, b_j]}(s)$ , unde  $K_j$  sunt mărginite,  $\mathcal{F}_{a_j}^B$ -măsurabile și  $a_1 \leq b_1 \leq a_2 \leq \dots \leq b_n$ . Atunci

$$E \left( \int_0^1 H_s dB_s \right)^2 = E \left[ \sum_{j=1}^n K_j^2 (B_{b_j} - B_{a_j})^2 \right] +$$

$$E \left[ 2 \sum_{i < j} K_i (B_{b_i} - B_{a_i}) K_j (B_{b_j} - B_{a_j}) \right];$$

al doilea sumand este zero, deci

$$E \left( \int_0^1 H_s dB_s \right)^2 = E \left( \int_0^1 H_s^2 ds \right)^2.$$

Aceasta înseamnă că există o izometrie între  $\int_0^1 H_s dB_s$  cu norma din  $L^2(P)$  și  $H_s$  cu norma  $L^2 : \left( E \int_0^1 (\cdot)^2 ds \right)^{1/2}$ .

**LEMA 6.1.** Fie  $K$  v.a. mărginită și  $\mathcal{F}_a^B$ -măsurabilă; atunci

$$I_t := K (B_{t \wedge b} - B_{t \wedge a})$$

este martingal continuu și  $E (I_\infty^2) = (b-a)E [K^2]$ .

*Demonstrație.* Continuitatea lui  $I_t$  este evidentă. Să arătăm că, pentru  $s < t$ , avem  $E [I_t | \mathcal{F}_s^B] = I_s$ ; sunt mai multe situații,

în funcție de poziția numerelor  $s, t, a, b$ . Să arătăm e.g. în cazurile  $a < s < t < b$  și apoi  $s < a < t < b$ . Avem:

$$E[K(B_t - B_a) | \mathcal{F}_s] = KE[B_t - B_a | \mathcal{F}_s] = K(B_s - B_a)$$

respectiv

$$E[K(B_t - B_a) | \mathcal{F}_s] = E[KE[B_t - B_a | \mathcal{F}_s] | \mathcal{F}_s] = 0.$$

Pentru a doua afirmație, observăm că

$$E(I_\infty^2) = E[K^2 E[(B_b - B_a)^2 | \mathcal{F}_a]] = E[K^2 E[B_b^2 - B_a^2 | \mathcal{F}_a]];$$

apoi folosim că  $B_t^2 - t$  este martingal, deci  $E[B_b^2 - B_a^2 | \mathcal{F}_a] = b - a$ .

Pentru un proces simplu  $H_s = \sum_{j=1}^J H_j 1_{[a_j, b_j]}(s)$  definim

$$I_t = \int_0^t H_s dB_s = \sum_{j=1}^J H_j (B_{t \wedge b_j} - B_{t \wedge a_j}).$$

**PROPOZIȚIA 6.2.** Dacă  $H_s^n$  este șir de procese simple a.i.

$$E \left[ \int_0^{+\infty} (H_s^n - H_s^m)^2 ds \right] \rightarrow 0 \text{ când } m, n \rightarrow +\infty,$$

atunci

$$E \left[ \sup_{s < +\infty} (I_s^n - I_s^m)^2 \right] \rightarrow 0 \text{ când } m, n \rightarrow +\infty.$$

*Demonstrație.* Dacă  $H$  este proces simplu, putem presupune  $a_1 \leq b_1 \leq a_2 \leq b_2 \leq a_3 \leq \dots \leq b_j$ ; conform lemei 6.1.,  $I_t$  este martingal și, cu inegalitățile lui Doob, obținem

$$E \left[ \sup_{s < +\infty} I_s^2 \right] \leq cE[I_\infty^2] = cE \left[ \sum_{j=1}^J H_j^2 (B_{b_j} - B_{a_j})^2 \right] \\ + cE \left[ 2 \sum_{i < j} H_i H_j (B_{b_i} - B_{a_i}) (B_{b_j} - B_{a_j}) \right].$$

Condiționăm în raport cu  $\mathcal{F}_{a_j}^B$  și fiecare termen din dreapta este

$$E \left[ H_i H_j (B_{b_i} - B_{a_i}) E \left[ B_{b_j} - B_{a_j} \mid \mathcal{F}_{a_j}^B \right] \right] = 0.$$

Cum

$$\begin{aligned} E \left[ H_j^2 (B_{b_j} - B_{a_j})^2 \right] &= E \left[ H_j^2 E \left[ (B_{b_j} - B_{a_j})^2 \mid \mathcal{F}_{a_j}^B \right] \right] \\ &= E \left[ H_j^2 E \left[ B_{b_j}^2 - B_{a_j}^2 \mid \mathcal{F}_{a_j}^B \right] \right] = (b_j - a_j) E \left[ H_j^2 \right] \end{aligned}$$

obținem că

$$E \left[ \sup_{s < +\infty} I_s^2 \right] \leq c E \left[ \int_0^{+\infty} H_s^2 ds \right].$$

Cum diferența a două procese simple este tot proces simplu, rămâne de aplicat estimarea precedentă lui  $I^n - I^m$ .

**Observație.** Un proces adaptat  $H_s$ , de pătrat integrabil și continuu se poate aproxima cu procese simple; de exemplu, șirul de procese

$$H_s^n := \sum_{i=1}^{2^n-1} 2^n \left( \int_{(i-1)2^{-n}}^{i2^{-n}} H_s ds \right) 1_{[i2^{-n}, (i+1)2^{-n}]}(s)$$

converge către  $H_s$  în sensul că  $E \left[ \int_0^{+\infty} (H_s^n - H_s)^2 ds \right] \rightarrow 0$  când  $n \rightarrow +\infty$ . De fapt, operatorul liniar  $P_n(H) = H^n$  are norma  $\leq 1$  și  $P_n(H) \rightarrow H$  când  $n \rightarrow \infty$ .

**TEOREMA 6.3.** Fie  $H_s^n$  procese simple astfel ca

$$E \left[ \int_0^{+\infty} (H_s^n - H_s)^2 ds \right] \rightarrow 0 \text{ când } n \rightarrow +\infty.$$

Atunci  $I_s^n$  converge în  $L^2$ , uniform în raport cu  $s \in [0, +\infty)$ , către un martingal continuu. Limita, notată  $I_s = \int_0^t H_s dB_s$ ,

este independentă de alegerea șirului  $H^n$  care aproximează pe  $H_s$ .

*Demonstrație.* Dacă  $H_s^n$  este ca în ipoteză, atunci

$$E \left[ \int_0^{+\infty} (H_s^n - H_s^m)^2 ds \right] \rightarrow 0$$

când  $m, n \rightarrow +\infty$ ; conform propoziției 6.2., șirul  $I_s^n$  este Cauchy în raport cu norma  $L^2$  a sup-ului după  $s$ , deci este convergent. Notăm limita cu  $I_s$ ; trecem la un subșir și obținem că  $I_s^{n_k}$  converge către  $I_s$  cu probabilitate 1, uniform în  $s \in [0, +\infty)$ . Cum fiecare  $I_s^n$  sunt continue, și  $I_s$  este continuă.

Fie acum  $s \leq t$ . Din convergența în  $L^2$  și inegalitatea Jensen, avem

$$\begin{aligned} E \left[ (E [I_t^n | \mathcal{F}_s^B] - E [I_t | \mathcal{F}_s^B])^2 \right] &\leq \\ &\leq E [E [(I_t^n - I_t)^2 | \mathcal{F}_s^B]] = E [(I_t^n - I_t)^2] \rightarrow 0. \end{aligned}$$

Cum  $E [I_t^n | \mathcal{F}_s^B] = I_s^n$ , trecem la limită după  $n$  și rezultă că  $I_t$  este martingal.

În fine, dacă  $H^n, H^{n'}$  sunt procese simple care converg către  $H$ , propoziția 6.2. spune că  $E \left[ \sup_{s < +\infty} (I_s^n - I_s^{n'})^2 \right] \rightarrow 0$  când  $n, n' \rightarrow +\infty$ , adică limita este independentă de șirul aproximant ales.

În particular reținem că

$$E \left[ \int_0^t H_s dB_s \right] = 0; E \left[ \int_0^t H_r dB_r \int_0^s H_r dB_r \right] = E \left[ \int_0^{t \wedge s} H_s^2 ds \right]$$

În fine, dacă  $\int_0^{+\infty} H_s^2 ds < +\infty$  a.s. dar nu este neapărat integrabil, fie

$$T_k = \inf \left\{ t > 0 : \int_0^t H_s^2 ds > k \right\}$$

și definim  $\int_0^t H_s dB_s$  ca fiind  $\int_0^t H_s dB_{s \wedge T_k}$  dacă  $t \leq T_k$ . Cum  $s \wedge T_k$  nu crește pe  $[T_k, +\infty)$ , putem folosi definiția din cazul

integrabil pentru a defini integrala stocastică. Cum  $T_k \rightarrow +\infty$  când  $k \rightarrow +\infty$ , am definit deci integrala stocastică  $I_t$  pentru orice  $t$ ; se verifică fără dificultate că definiția este consistentă.

**TEOREMA 6.4** (formula Itô de schimbare de variabilă) Fie

$$X_t = X_0 + \int_0^t u_s dB_s + \int_0^t v_s ds,$$

cu  $u_s, v_s$  procese adaptate astfel ca

$$\int_0^{+\infty} u_s^2 ds < +\infty, \int_0^{+\infty} |v_s| ds < +\infty \text{ a.p.t.}$$

și  $f \in C^2(\mathbb{R})$ . Atunci

$$f(X_t) = f(X_0) +$$

$$\int_0^t f'(X_s) u_s dB_s + \int_0^t f'(X_s) v_s ds + \frac{1}{2} \int_0^t f''(X_s) u_s^2 ds.$$

*Demonstrație.* Definim

$$T_k = \inf \left\{ t > 0 : \left| \int_0^t u_s dB_s \right| > k \text{ sau}$$

$$\int_0^t u_s^2 ds > k \text{ sau } \int_0^t |v_s| ds > k \right\}$$

Cum  $T_k \rightarrow +\infty$  când  $k \rightarrow +\infty$ , este suficient să arătăm concluzia pentru  $X_{t \wedge T_k}$ ; deci, putem presupune că  $M_t := \int_0^t u_s dB_s$  și  $A_t := \int_0^t v_s ds$  sunt mărginite, iar  $f \in C_b^2(\mathbb{R})$  i.e.;  $f, f', f''$  sunt mărginite.

Fie  $t_0 > 0$  fixat și  $\varepsilon > 0$ ; definim  $S_0(\varepsilon) = 0$ ,

$$S_{i+1}(\varepsilon) = t_0 \wedge \inf \{ t > S_{i+1}(\varepsilon) : |M_t - M_{S_i(\varepsilon)}| > \varepsilon \text{ sau}$$

$$\int_0^t u_s^2 ds - \int_0^{S_i(\varepsilon)} u_s^2 ds > \varepsilon \text{ sau } \int_{S_i(\varepsilon)}^t v_s ds > \varepsilon \text{ sau } t - S_i(\varepsilon) > \varepsilon \}.$$

Vom renunța la  $\varepsilon$  în notațiile următoare. Cum procesele care apar sunt continue, avem  $S_i \rightarrow t_0$  când  $i \rightarrow +\infty$ . Ideea este următoarea: dezvoltarea Taylor spune că

$$\begin{aligned} f(X_{t_0}) - f(X_0) &= \sum_{i=0}^{+\infty} [f(X_{S_{i+1}}) - f(X_{S_i})] \\ &= \sum_{i=0}^{+\infty} f'(X_{S_i})(X_{S_{i+1}} - X_{S_i}) + \\ &\quad \frac{1}{2} \sum_{i=0}^{+\infty} f''(X_{S_i})(X_{S_{i+1}} - X_{S_i})^2 + \sum_{i=0}^{+\infty} R_i, \end{aligned}$$

unde  $R_i$  înseamnă restul. Vrem să arătăm că primul termen din dreapta converge către integrala stocastică din formula lui Itô, al doilea către termenul cu variație mărginită, iar al treilea către 0.

Pentru primul termen, fie  $H_s^\varepsilon = f'(X_{S_i})$  dacă  $S_i \leq s < S_{i+1}$ . Din continuitatea lui  $X_s$  și a lui  $f'$ ,  $H_s^\varepsilon$  converge mărginit către  $f'(X_s)$ ; atunci  $\sum_{i=0}^{+\infty} f'(X_{S_i})(A_{S_{i+1}} - A_{S_i}) = \int_0^t H_s^\varepsilon dA_s$  converge către  $\int_0^t f'(X_s) dA_s$  (convergență dominată). Să observăm că

$$\sum_{i=0}^{+\infty} f'(X_{S_i})(B_{S_{i+1}} - B_{S_i}) = \int_0^t H_s^\varepsilon dB_s;$$

atunci  $\sum_{i=0}^{+\infty} f'(X_{S_i})(B_{S_{i+1}} - B_{S_i})$  converge către  $\int_0^t f'(X_s) dB_s$  conform propoziției 6.2. Să scriem

$$f''(X_{S_i})(X_{S_{i+1}} - X_{S_i})^2 = f''(X_{S_i})(B_{S_{i+1}} - B_{S_i})^2 +$$

$$2f''(X_{S_i})(B_{S_{i+1}} - B_{S_i})(A_{S_{i+1}} - A_{S_i}) + f''(X_{S_i})(A_{S_{i+1}} - A_{S_i})^2.$$

Însă, prin aproximare cu procese simple și folosind propoziția 2.7, pentru orice  $t$  avem că

$$V_t^\varepsilon := \sum_{(i: S_{i+1} \leq t)} (M_{S_{i+1}} - M_{S_i})^2 \rightarrow \int_0^t u_s^2 ds \text{ în probabilitate.}$$

Trecând la un subșir  $\varepsilon_k$ , convergența va fi a.s. și  $\sup_{\varepsilon_k} V_t^{\varepsilon_k} < +\infty$ . Cum  $f''(X_s)$  este proces continuu,  $\int_0^{t_0} f''(X_s) dV_s^{\varepsilon_k}$  converge către  $\int_0^{t_0} f''(X_s) ds$  când  $\varepsilon_k \rightarrow 0$ . Pe de alta parte, dat fiind  $\delta > 0$ , există  $\varepsilon > 0$  astfel ca  $|f''(x) - f''(y)| < \delta$  dacă  $|x - y| < \varepsilon$ ; deci

$$\left| \sum_{i=0}^{+\infty} f''(X_{S_i}) (B_{S_{i+1}} - B_{S_i})^2 - \int_0^t f''(X_s) dV_s^\varepsilon \right| \leq \delta V_{t_0}^\varepsilon,$$

ceea ce implică

$$\sum_{i=0}^{+\infty} f''(X_{S_i}) (B_{S_{i+1}} - B_{S_i})^2 \rightarrow \int_0^t f''(X_s) ds.$$

Apoi

$$\begin{aligned} & \left| \sum_{i=0}^{+\infty} f''(X_{S_i}) (B_{S_{i+1}} - B_{S_i}) (A_{S_{i+1}} - A_{S_i}) \right| \\ & \leq \varepsilon \|f''\|_\infty \sum_{i=0}^{+\infty} |A_{S_{i+1}} - A_{S_i}| \leq \varepsilon k \|f''\|_\infty, \end{aligned}$$

deoarece am presupus că  $\int_0^t |dA_s|$  este mărginită și  $|B_{S_{i+1}} - B_{S_i}| \leq \varepsilon$ , deci acest termen tinde la 0 când  $\varepsilon \rightarrow 0$ . Similar pentru  $\sum_{i=0}^{+\infty} f''(X_{S_i}) (A_{S_{i+1}} - A_{S_i})^2$ . Teorema lui Taylor spune că

$$R_i \leq \eta(\varepsilon) (X_{S_{i+1}} - X_{S_i})^2, \text{ unde } \eta(\varepsilon) \rightarrow 0 \text{ când } \varepsilon \rightarrow 0.$$

Ca mai înainte,  $E \sum_{i=0}^{+\infty} (X_{S_{i+1}} - X_{S_i})^2$  rămâne mărginită, ceea ce arată că  $\sum_{i=0}^{+\infty} R_i \rightarrow 0$  în  $L^2$ .

**Exemplu** Formula lui Itô aplicată funcției  $f(x) = x^2$  implică

$$B_t^2 - t = 2 \int_0^t B_s dB_s.$$

Termenul  $-t$  care apare 'în plus' în formula de mai sus (față de formula clasică de schimbare de variabilă) sau, mai general, termenul  $\frac{1}{2} \int_0^t f''(X_s) u_s^2 ds$  din formula lui Itô se datorează faptului că variația traiectoriilor browniene nu este 0, ci  $t$ .

**COROLAR 6.5** *Fie*

$$X_t = X_0 + \int_0^t u_s dB_s + \int_0^t v_s ds,$$

cu  $u_s, v_s$  procese adaptate astfel ca

$$\int_0^{+\infty} u_s^2 ds < +\infty, \int_0^{+\infty} |v_s| ds < +\infty \text{ a.p.t.}$$

și  $f \in C^2(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$ . Atunci

$$\begin{aligned} f(t, X_t) - f(0, X_0) &= \int_0^t \frac{\partial f}{\partial s}(s, X_s) ds + \\ &+ \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, X_s) u_s dB_s + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, X_s) v_s ds + \frac{1}{2} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(s, X_s) u_s^2 ds. \end{aligned}$$

**PROPOZIȚIA 6.6** (*inegalitatea lui Burkholder*) *Fie  $p \geq 2$ ; atunci există  $c_p > 0$  astfel ca*

$$E \left[ \left| \int_0^t H_s dB_s \right|^p \right] \leq c_p t^{p/2-1} E \left[ \int_0^t |H_s|^p ds \right]$$

*Demonstratie.* Cazul  $p = 2$  este evident. Formula lui Itô aplicată lui  $X_t := \int_0^t H_s dB_s$  și funcției  $f(x) = |x|^p$ ,  $p > 2$ , implică

$$|X_t|^p = p \int_0^t |X_s|^{p-1} \operatorname{sgn}(X_s) H_s dB_s + \frac{p(p-1)}{2} \int_0^t |X_s|^{p-2} H_s^2 ds.$$

Luăm mediile și cu inegalitățile lui Doob și Hölder, obținem

$$\begin{aligned} E[|X_t|^p] &\leq \frac{p(p-1)}{2} E \left[ \int_0^t |X_s|^{p-2} H_s^2 ds \right] \\ &\leq \frac{p(p-1)}{2} E \left[ \sup_{0 \leq s \leq t} |X_s|^{p-2} \int_0^t H_s^2 ds \right] \\ &\leq \frac{p(p-1)}{2} E \left[ \sup_{0 \leq s \leq t} |X_s|^p \right]^{(p-2)/2} E \left[ \left( \int_0^t H_s^2 ds \right)^{p/2} \right]^{2/p} \end{aligned}$$



$$\leq \frac{p(p-1)}{2} \left(\frac{p}{p-1}\right)^{p-2} E [|X_t|^p]^{(p-2)/2} E \left[ \left( \int_0^t H_s^2 ds \right)^{p/2} \right]^{2/p}.$$

**PROPOZIȚIA 6.7** (continuitatea integralei stocastice în raport cu parametrii) Fie  $H_t(x); t \in [0, T], x \in A \subseteq \mathbb{R}$ , cu proprietățile:

(i)  $H_t(x)$  este integrabil în raport cu mișcarea browniană pentru orice  $x \in A$ ;

(ii) pentru orice  $p > 2$ , există  $c_p^1 > 0$  astfel ca

$$\int_0^T E [|H_t(x)|^p] dt \leq c_p^1 \text{ pentru orice } x \in A.$$

(iii) pentru orice  $p > 2$ , există  $c_p^2 > 0$  astfel ca, pentru orice  $x, y \in A$ ,

$$\int_0^T E [|H_t(x) - H_t(y)|^p] dt \leq c_p^2 |x - y|^{\alpha p} \text{ cu } \alpha \in (0, 1].$$

Atunci există o versiune continuă în  $(t, x) \in [0, T] \times A$  a integralei stocastice  $\int_0^t H_s(x) dB_s$ .

*Demonstrație.* Conform inegalității lui Burkholder, pentru  $s < t$ , avem

$$\begin{aligned} & E \left[ \left| \int_0^t H_r(x) dB_r - \int_0^s H_r(y) dB_r \right|^p \right] \\ & \leq c_p \left\{ E \left[ \left| \int_s^t H_r(x) dB_r \right|^p \right] + E \left[ \left| \int_0^s [H_r(x) - H_r(y)] dB_r \right|^p \right] \right\} \\ & \leq c_p \left\{ E \left[ \left| \int_s^t H_r(x) dr \right|^{p/2} \right] + E \left[ \left| \int_0^s [H_r(x) - H_r(y)]^2 dB_r \right|^{p/2} \right] \right\} \\ & \leq c_p \left[ |t - s|^{p/2 - 1} + |s|^{p/2 - 1} |x - y|^{\alpha p} \right]. \end{aligned}$$

Cu  $p$  convenabil ales, se poate aplica criteriul de continuitate 4.6.

**COROLAR 6.8** *Putem înlocui ipotezele (ii)-(iii) din propoziția 6.7 cu:*

(ii') pentru orice  $p > 1$ ,  $\sup_{x \in A} \int_0^T E [|H_s(x)|^p] ds < +\infty$ ;

(iii') există  $\alpha \in (0, 1]$  cu  $|H_t(x) - H_t(y)| \leq c_t(x, y) |x - y|^\alpha$  pentru  $x, y \in A$  și  $\sup_{x, y \in A} \int_0^T |c_t(x, y)|^p dt < +\infty$  pentru orice  $p > 1$ .

*Demonstrație.* Fie șirul de timpi de stopare

$$T_n = \inf \left\{ t > 0 : \sup_{x \in A} \int_0^t |H_s(x)|^p ds + \sup_{x, y \in A} \int_0^t |c_s(x, y)|^p ds > n \right\};$$

avem că

$$\sup_{x \in A} E \left[ \int_0^{T \wedge T_n} |H_s(x)|^p ds \right] \leq n$$

$$\text{și } E \left[ \int_0^{T \wedge T_n} |H_s(x) - H_s(y)|^p ds \right] \leq n |x - y|^{\alpha p},$$

deci  $\int_0^{t \wedge T_n} H_s(x) dB_s$  are o versiune continuă în  $(t, x)$ , deci și  $\int_0^t H_s(x) dB_s$ .

**PROPOZIȚIA 6.9** *(derivabilitatea integralei stocastice în raport cu parametrii) Fie  $H_t(x); t \in [0, T], x \in A \subseteq \mathbb{R}$  care satisface (i) din propoziția 6.7 a.i.  $H_t(x)$  este derivabilă în  $x$  de  $m$  ori a.s. și pentru orice  $t$ , iar derivatele  $\partial^k H_t(x) / \partial x^k$ ;  $k \leq m$ , satisfac ipotezele (ii)-(iii) din propoziția 6.7 sau (ii')-(iii') din corolarul 6.8. Atunci există o versiune a integralei stocastice  $\int_0^t H_s(x) dB_s$ , continuă în  $(t, x) \in [0, T] \times A$  și de  $m$  ori derivabilă în  $x$ . În plus,*

$$\frac{\partial^k}{\partial x^k} \int_0^t H_s(x) dB_s = \int_0^t \frac{\partial^k}{\partial x^k} H_s(x) dB_s \text{ pentru } k \leq m.$$

*Demonstrație* (cazul  $m = 1$ ). Fie

$$X_t(x, y) = \frac{1}{y} \left[ \int_0^t H_s(x + y) dB_s - \int_0^t H_s(x) dB_s \right];$$

este suficient să arătăm că  $X_t(x, y)$  are o extensie continuă în  $y = 0$ . Avem

$$\begin{aligned} X_t(x, y) &= \int_0^t \left( \int_0^1 H'_s(x + ry) dr \right) dB_s, \text{ deci} \\ &E [|X_t(x, y) - X_{t'}(x', y')|^p] \\ &\leq c_p E \left[ \left| \int_0^t \left( \int_0^1 H'_s(x + ry) - H'_s(x' + ry') dr \right) dB_s \right|^p \right] \\ &\quad + d_p E \left[ \left| \int_t^{t'} \left( \int_0^1 H'_s(x' + ry') dr \right) dB_s \right|^p \right]. \end{aligned}$$

Cu inegalitatea lui Burkholder, primul termen este dominat de

$$\begin{aligned} c_p t^{p/2-1} \int_0^1 \int_0^t E [|H'_s(x + ry) - H'_s(x' + ry')|] ds dv \\ \leq c_p (|y - y'|^\alpha + |x - x'|^\alpha), \end{aligned}$$

iar al doilea termen este dominat de

$$d_p |t' - t|^{p/2-1} \int_t^{t'} E \left[ \left| \int_0^1 H'_s(x' + ry') dr \right|^p \right] ds \leq d_p |t' - t|^{p/2-1}$$

și putem aplica criteriul de continuitate 4.6. Pentru a vedea că limita permută cu integrala, trecem la limită cu  $y \rightarrow 0$  în expresia lui  $X_t(x, y)$ .

**Observație.** Din corolarul 6.8 și propoziția 6.9 deducem

(a) Dacă  $H_t(x)$  este continuă în  $(t, x)$  și derivabilă în  $x$ , atunci  $\int_0^t H_s(x) dB_s$  are o versiune continuă în  $(t, x)$ .

(b) Dacă  $H_t(x)$  este continuă în  $(t, x)$  și de  $m+1$  ori derivabilă în  $x$ , atunci  $\int_0^t H_s(x) dB_s$  are o versiune continuă în  $(t, x)$  și de  $m$  ori derivabilă în  $x$ . În plus

$$\frac{\partial^k}{\partial x^k} \int_0^t H_s(x) dB_s = \int_0^t \frac{\partial^k}{\partial x^k} H_s(x) dB_s \text{ pentru } k \leq m.$$

## 6.2 ECUAȚII STOCASTICE

Fie  $(\Omega, \mathcal{K}, P)$  câmpul de probabilitate canonic asociat unei mișcări browniene  $B_t$ ,  $t \in [0, T]$  și  $\mathcal{F}_t^B$  filtrarea mișcării browniene. Se dau  $\sigma, b : [0, T] \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , funcții măsurabile. Coeficientul  $b$  se numește drift, iar  $\sigma$  coeficient de difuzie. Prin soluție a ecuației stocastice cu coeficienții  $b, \sigma$ , înțelegem un proces  $X = \{X_t, t \in [0, T]\}$ , cu valori în  $\mathbb{R}$ ,  $\mathcal{F}_t$ -adaptat, care să verifice ecuația stocastică

$$X_t = x + \int_0^t \sigma(s, X_s) dB_s + \int_0^t b(s, X_s) ds, \text{ cu } x \in \mathbb{R} \text{ dat. (6.1)}$$

Observați că adaptarea soluției la  $\mathcal{F}_t^B$  este necesară pentru ca integralele stocastice din ecuație să aibă sens. Orice soluție a ecuației stocastice se numește proces de difuzie. Dacă coeficienții ecuației nu depind de prima variabilă, ecuația se numește omogenă:

$$X_t = x + \int_0^t \sigma(X_s) dB_s + \int_0^t b(X_s) ds, \text{ cu } x \in \mathbb{R} \text{ dat. (6.2)}$$

**TEOREMA 6.10** *Dacă coeficienții  $b, \sigma$  sunt global Lipschitz i.e.*

$$|\sigma(t, x) - \sigma(t, y)|, |b(t, x) - b(t, y)| \leq L|x - y|$$

*și respectă condițiile de creștere*

$$|\sigma(t, x)|, |b(t, x)| \leq C(1 + x^2)$$

*pentru orice  $x, y \in \mathbb{R}$ ,  $t \in [0, T]$ , atunci ecuația (6.1) are o soluție unică a.s. pe  $[0, T]$ , pentru orice  $x \in \mathbb{R}$  și care este în  $IP$ ,  $p \geq 1$ .*

*Demonstrație.* Folosim metoda aproximațiilor succesive. Prin inducție definim șirul următor de procese adaptate și continue:  $X_t^0 = x$ ,

$$X_t^n = x + \int_0^t \sigma(s, X_s^{n-1}) dB_s + \int_0^t b(s, X_s^{n-1}) ds, \quad n \geq 1.$$

Pentru  $p \geq 2$ , avem

$$\begin{aligned} & E \left[ \sup_{0 \leq s \leq t} \|X_s^{n+1} - X_s^n\|^p \right] \\ & \leq \text{const.} E \left[ \sup_{0 \leq s \leq t} \left| \int_0^s [b(r, X_r^{n-1}) - b(r, X_r^n)] dr \right|^p \right] \\ & + \text{const.} E \left[ \sup_{0 \leq s \leq t} \left| \int_0^s [\sigma(r, X_r^{n-1}) - \sigma(r, X_r^n)] dB_r \right|^p \right]. \end{aligned}$$

Conform cu inegalitățile lui Doob și Burkholder, primul termen din dreapta este dominat de

$$t^{p-1} L^p E \left[ \int_0^t |X_s^n - X_s^{n-1}|^p ds \right],$$

iar fiecare dintre termenii sumei este majorat de

$$c_p t^{p/2-1} L^p E \left[ \int_0^t |X_s^n - X_s^{n-1}|^p ds \right],$$

deci

$$E \left[ \sup_{0 \leq s \leq t} |X_s^{n+1} - X_s^n|^p \right] \leq c_1 E \left[ \int_0^t |X_s^n - X_s^{n-1}|^p ds \right].$$

Notăm  $\rho_i^{(n)}$  membrul stâng; avem  $\rho_i^{(n)} \leq c_1 \int_0^t \rho_r^{(n-1)} dr$ . Iterând, obținem  $\rho_i^{(n)} \leq (c_1^n/n!) T^n \rho_0^{(n)}$ , deci

$$\sum_{n=0}^{+\infty} E \left[ \sup_{0 \leq s \leq t} |X_s^{n+1} - X_s^n|^p \right]^{1/p} \leq \sum_{n=0}^{+\infty} \left[ \frac{c_1^n}{n!} T^n \rho_0^{(n)} \right]^{1/p}.$$

Aceasta înseamnă că  $X_t^n$  converge uniform în  $[0, t]$  a.s. și în  $L^p$ . Fie  $X_t$  limita sa, care este proces continuu și adaptat. Cu inegalitățile lui Burkholder avem că

$$\int_0^t \sigma(s, X_s^n) dB_s \rightarrow \int_0^t \sigma(s, X_s) dB_s \text{ în } L^p,$$

Similar pentru integralele în  $ds$ , deci  $X_t$  este soluția ecuației (6.1).

Pentru unicitate, fie  $X_t, Y_t$  două soluții ale lui (6.1) și

$$T_n = \inf \{t > 0 : |X_t| \geq n \text{ sau } |Y_t| \geq n\};$$

avem

$$\begin{aligned} X_t^{T_n} - Y_t^{T_n} &= \int_0^{t \wedge T_n} [b(s, X_s^{T_n}) - b(s, Y_s^{T_n})] ds \\ &+ \int_0^{t \wedge T_n} [\sigma(s, X_s^{T_n}) - \sigma(s, Y_s^{T_n})] dB_s \end{aligned}$$

deci, ca mai înainte, obținem

$$E \left[ \sup_{0 \leq s < t} |X_s^{T_n} - Y_s^{T_n}|^p \right] \leq c_1 E \left[ \int_0^{t \wedge T_n} |X_s^{T_n} - Y_s^{T_n}|^p ds \right].$$

Notăm  $\eta_t$  membrul stâng (cu  $n$  fixat); obținem  $\eta_t \leq c_1 \int_0^t \eta_s ds$ . Cu lema lui Gronwall rezultă  $\eta_t \equiv 0$ , deci  $X_t^{T_n} = Y_t^{T_n}$  și apoi ținem cont că  $T_n \nearrow +\infty$ .

Vom nota prin  $X_t(x)$  soluția ecuației (6.1).

**PROPOZIȚIA 6.11** (continuitatea și derivabilitatea soluției în raport cu datele inițiale) *În ipotezele teoremei 6.10, există versiuni continue în  $(t, x)$  ale integralelor stocastice și a lui  $X_t(x)$ . Fie  $\sigma, b$  global Lipschitz; dacă derivatele  $\sigma' = \partial\sigma/\partial x, b' = \partial b/\partial x$  sunt continue și mărginite, atunci există  $X'_t(x) = \partial X_t(x)/\partial x$  și satisface ecuația*

$$X'_t(x) = 1 + \int_0^t \sigma'(s, X'_s(x)) X'_s(x) dB_s + \int_0^t b'(s, X'_s(x)) X'_s(x) ds.$$

*Demonstrație.* Conform teoremei 4.6, pentru continuitate este suficient de arătat estimarea următoare

$$E [|X_t(x) - X_s(y)|^p]$$

$$\leq c_p \left[ |x - y|^p + (1 + |x|^p + |y|^p) |t - s|^{p/2} \right]$$

pentru orice  $s < t$  și  $x, y \in \mathbb{R}$ .

Din demonstrație vom vedea că, dacă coeficienții  $b, \sigma$  sunt mărginiți, atunci estimarea are forma

$$E [|X_t(x) - X_s(y)|^p] \leq c_p \left[ |x - y|^p + |t - s|^{p/2} \right].$$

Pentru estimarea inițială, vom arăta că

$$E \left[ \left| \int_0^t b(r, X_r(y)) dr \right|^p \right] \leq c_p (1 + |y|^p) |t - s|^{p/2}$$

$$E \left[ \left| \int_0^t \sigma(r, X_r(y)) dB_r \right|^p \right] \leq c_p (1 + |y|^p) |t - s|^{p/2}$$

$$E \left[ \left| \int_0^t [\sigma(r, X_r(x)) - \sigma(r, X_r(y))] dB_r \right|^p \right] \leq c_p |t - s|^p.$$

Să observăm că, pentru orice  $p \in \mathbb{R}$  și  $\varepsilon > 0$ , există  $c_{p,\varepsilon} > 0$  astfel ca

$$E [(\varepsilon + X_t^2(x))^p] \leq c_{p,\varepsilon} (\varepsilon + x^2)^p$$

și, pentru orice  $p \in \mathbb{R}$ , există  $c_p > 0$  astfel ca

$$E [(\varepsilon + (X_t(x) - X_t(y))^2)^p] \leq c_p (\varepsilon + (x - y)^2)^p;$$

aceste estimări se obțin aplicând formula lui Itô funcției  $f(x) = (\varepsilon + x^2)^p$  și martingalelor  $M_t = X_t(x)$  (respectiv  $M_t = X_t(x) - X_t(y)$ ) și apoi aplicând inegalitatea lui Burkholder.

Afirmația referitoare la derivabilitate se demonstrează ca și propoziția 6.9 referitoare la derivabilitatea integralei stocastice în raport cu parametrii.

### Exerciții.

1. Enunțați și demonstrați un rezultat similar propoziției 6.11, în care derivatele de orice ordin ale coeficienților ecuației stocastice sunt continue și mărginite, iar concluzia este că soluția este

infini derivabilă în raport cu  $x$ . Determinați ecuația satisfăcută de derivate (se poate demonstra o teoremă de tip convergență dominată pentru integralele stocastică Itô).

2. (*Dependența continuă de coeficienți sau stabilitatea ecuațiilor stocastice*) Fie  $\sigma^N, b^N$  global Lipschitz și cu creștere cel mult polinomială cu aceeași constantă  $K$ , pentru orice  $N \geq 0$ . Notăm cu  $X_t^N$  soluția ecuației

$$X_t^N = X_0^N + \int_0^t \sigma^N(s, X_s^N) dB_s + \int_0^t b^N(s, X_s^N) ds.$$

Dacă

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \sup_{|x| \leq a} \{ |\sigma^N(t, x) - \sigma^0(t, x)| + |b^N(t, x) - b^0(t, x)| \} = 0$$

pentru orice  $a > 0$ ,  $0 \leq t \leq T$  și

$$\lim_{N \rightarrow \infty} E [X_0^N - X_0^0]^2 = 0,$$

atunci

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \sup_{0 \leq t \leq T} E [X_t^N - X_t^0]^2 = 0;$$

(convergența are loc chiar în probabilitate).

Presupunem în continuare că  $\sigma, b$  satisfac condiția Lipschitz din teorema 6.10 local i.e. satisfac condiția Lipschitz pe domeniile mărginite din  $\mathbb{R}$ . Procesul  $X_t(x)$ ,  $x \in \mathbb{R}$ ,  $t \in [0, T_x \wedge T]$ , cu valori în  $\mathbb{R}$  se numește *soluție locală* a ecuației (6.1) cu condiția inițială  $X_0(x) = x$  dacă există un timp de stopare  $T_x$  și un șir crescător de timpi de stopare  $T_x^n$ ;  $n = 1, 2, \dots$ ,  $\mathcal{F}_t$ -măsurabili, cu  $T_x^n < T_x$  și  $T_x^n \nearrow T_x$  pentru orice  $x$ , a.s.,  $X_t(x)$  este continuă în  $(t, x)$  și satisface ecuația (6.1) pentru orice  $t \in [0, T_x]$ .

Soluția  $X_t(x)$  se numește *maximală* dacă are loc relația:

$$\lim_{t \nearrow T_x} X_t(x) = +\infty \text{ pe mulțimea } \{T_x(\omega) < +\infty\},$$

iar  $T_x(\omega)$  se numește *timpul de explozie* al soluției.



**TEOREMA 6.12** *Dacă coeficienții  $\sigma, b$  sunt local Lipschitz, atunci ecuația (6.1) admite o soluție maximală unică.*

*Demonstrație.* Pentru fiecare  $n \in \mathbb{N}$  considerăm  $b^n, \sigma_j^n$  global Lipschitz a.i.  $b = b^n, \sigma_j = \sigma_j^n$  pentru  $t \in [0, T]$  și  $|x| \leq n$ . Ecuația (6.1) cu coeficienții  $b^n, \sigma_j^n$  are o soluție unică  $X_t^n(x)$ . Fie  $T_x^n := \inf \{t < T : |X_t^n(x)| \geq n\}$ , care este  $\mathcal{F}_t^B$ -timp de stopare. Pentru  $t \leq T_x^n$  are loc

$$X_t^n(x) = x + \int_0^t \sigma(s, X_s^n(x)) dB_s + \int_0^t b(s, X_s^n(x)) ds.$$

Din unicitatea soluțiilor, avem

$$X_t^n(x) = X_t^m(x) \text{ pentru } t < T_x^n, \text{ dacă } n < m.$$

Fie  $T_x := \lim_{n \rightarrow +\infty} T_x^n$ ; definim  $X_t(x)$  pentru  $0 \leq t < T_x$  prin  $X_t(x) := X_t^n(x)$  dacă  $0 \leq t < T_x^n$ . Atunci procesul  $X_t$ , cu timpul de explozie  $T_x$ , este soluția căutată (unicitatea este evidentă).

## Exemple de ecuații stocastice

### 1. Ecuații liniare Soluția ecuației

$$X_t = X_0 + \int_0^t [\sigma_1(s) + \sigma_2(s)X_s] dB_s + \int_0^t [b_1(s) + b_2(s)X_s] ds$$

se poate pune în forma

$$X_t = Y_t \left\{ X_0 + \int_0^t Y_s^{-1} \sigma_1(s) dB_s + \int_0^t Y_s^{-1} [b_1(s) - \sigma_1(s)\sigma_2(s)] ds \right\},$$

unde

$$Y_t = \exp \left\{ \int_0^t \sigma_2(s) dB_s + \int_0^t \left[ b_2(s) - \frac{1}{2} \sigma_2^2(s) \right] ds \right\}.$$

2. Fie  $\sigma \in C^2(\mathbb{R})$  cu derivatele de ordine 1 și 2 mărginite, iar  $b$  o funcție lipschitziană. Arătați că ecuația diferențială stocastică

$$X_t = x_0 + \int_0^t \sigma(X_s) dB_s + \int_0^t \left[ b(X_s) + \frac{1}{2} \sigma(X_s) \sigma'(X_s) \right] ds$$

are o soluție care se poate scrie în forma  $X_t = u(B_t, Y_t)$ , unde  $u(x, y)$  este soluția ecuației diferențiale ordinare

$$\frac{\partial u}{\partial x} = \sigma(u), \quad u(0, y) = y$$

și, pentru orice  $\omega \in \Omega$ ,  $\{Y_t(\omega), t \geq 0\}$  este soluția ecuației diferențiale ordinare

$$Y_t'(\omega) = f(B_t(\omega), Y_t(\omega)), \quad Y_0(\omega) = x_0,$$

unde

$$f(x, y) = b(u(x, y)) \left( \frac{\partial u}{\partial y} \right)^{-1}.$$

3. Dacă

$$\frac{\partial}{\partial x} \left[ \sigma \left\{ \frac{1}{\sigma^2} \frac{\partial \sigma}{\partial t} - \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{b}{\sigma} \right) + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 \sigma}{\partial x^2} \right\} \right] = 0,$$

atunci soluția ecuației

$$X_t = X_0 + \int_0^t \sigma(s, X_s) dB_s + \int_0^t b(s, X_s) ds$$

se determină prin

$$\begin{cases} X_t = k(t, Y_t) \\ Y_t = h(0, X_0) + \int_0^t \bar{\sigma}(s) dW_s + \int_0^t \bar{b}(s) ds, \end{cases}$$

unde

$$\bar{\sigma} = \bar{\sigma} \sigma \left\{ \frac{1}{\sigma^2} \frac{\partial \sigma}{\partial t} - \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{b}{\sigma} \right) + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 \sigma}{\partial x^2} \right\}, \quad \frac{\partial h}{\partial x}(t, x) = \frac{\bar{\sigma}(t)}{\sigma(t, x)},$$

$k$  este inversa lui  $h$  (în al doilea argument), iar

$$\bar{b}(t) = \left[ \frac{\partial h}{\partial t} + \frac{\partial h}{\partial x} b + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 h}{\partial x^2} \sigma^2 \right](t, x).$$

4. Aplicând formula lui Itô lui  $X_t := B_t - \frac{1}{2}t$  și lui  $f(x) = e^x$ , obținem

$$Z_t := \exp \left( B_t - \frac{1}{2}t \right) = 1 + \int_0^t e^{X_s} dX_s + \frac{1}{2} \int_0^t e^{X_s} dt$$

deci

$$Z_t = 1 + \int_0^t Z_s dB_s.$$

În particular  $\exp(B_t - t/2)$  joacă în calculul stocastic rolul exponențialei obișnuite din calculul integral clasic.

### Exerciții. 1. Ecuația

$$X_t = x + \int_0^t X_s dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t X_s ds$$

are soluția  $X_s = x \exp(B_t)$ ,  $t \geq 0$ .

### 2. Ecuația

$$X_t = 1 + \int_0^t X_s^2 dB_s + \int_0^t X_s^3 ds$$

are soluția  $X_t = (1 - B_t)^{-1}$ . Care este timpul de explozie?

3. Podul brownian  $X^a$  cu  $a \in \mathbb{R}$  dat, este soluția ecuației stocastice

$$X_t^a = B_t + \int_0^t \frac{a - X_s^a}{1 - s} ds \text{ pentru } 0 \leq t < 1.$$

Integrandul "explodează" când  $t \rightarrow 1$ , deci  $X^a$  converge către  $a$  la timpul 1.

### 4. Ecuația stocastică

$$X_t = x + c \int_0^t X_s^{1/2} dB_s + \int_0^t (-aX_s + b) dt,$$

cu  $a \in \mathbb{R}$ ,  $c > 0$ ,  $b \geq 0$  are soluție unică.

**Observație** (proprietatea Markov a soluțiilor) Fie  $X_t(x)$  soluția ecuației (6.1) pentru  $t \in [0, +\infty)$  și  $T$  un timp fixat. Considerăm ecuația stocastică

$$X'_t = X_T + \int_0^t \sigma(s + T, X'_s) dB_s^T + \int_0^t b(s + T, X'_s) ds, \quad (6.3)$$

unde  $B_s^T := B_{s+T} - B_T$ . Procesul  $B_s^T$  este independent de trecutul  $\mathcal{F}_T$ , deci independent de  $X_T$ , iar soluția  $X' = \{X'_t, t \geq 0\}$  există și este unică.

Fie  $X''$  definit astfel:  $X''_t = X_t$  pentru  $t < T$  și  $X''_t = X'_{t-T}$  pentru  $t \geq T$ .  $X''$  verifică din nou (6.1) astfel că, din unicitate,  $X'' = X$  sau  $X_{T+t} = X'_t$  pentru  $t \geq 0$ . Rezultă că  $X_{T+t}$  nu depinde decât de  $X_T$  și de  $B^T$ , în timp ce  $B^T$  este independentă de  $\mathcal{F}_T$ . Cu alte cuvinte, legea condiționată a lui  $X_{T+t}$  relativ la  $\mathcal{F}_T$  nu depinde decât de  $t, T$  și de  $X_T$ , adică  $X$  este proces Markov.

Să considerăm în continuare cazul omogen i.e.  $\sigma$  și  $b$  nu depind explicit de timp (de primul argument). Fie deci ecuația stocastică (6.2) cu  $\sigma, b: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ . Legea condiționată a lui  $X_{T+t}$ , cunoscând că  $X_T = x$  este aceeași cu a lui  $X_t$ , cunoscând că  $X_0 = x$  i.e. procesul Markov  $X$  este omogen. Același raționament cu  $T =$  timp de stopare finit, arată că  $X$  are proprietatea tare Markov.

Fie  $P_{s,t}(x, dy)$ ,  $s \leq t$  semigrupul probabilităților de tranziție asociat procesului de difuzie  $X$  i.e.  $P_{s,t}(x, dy)$  este legea lui  $X_t$  cunoscând că  $X_s = x$ , iar  $P_{s,t}$  semigrupul operatorilor de tranziție asociat.

**TEOREMA 6.14** (*generatorul infinitezimal al proceselor de difuzie*). Fie  $X_t$  soluția ecuației (6.2), în ipotezele teoremei 6.10. Atunci funcțiile continue cu suport compact  $C_c^2(\mathbb{R}) \subset \text{Dom}(\mathcal{L})$ ; pentru aceste funcții avem

$$\mathcal{L}f(x) = \frac{1}{2}\sigma^2 f''(x) + b(x)f'(x),$$

Dacă  $b, \sigma$  sunt mărginite, concluzia rămâne adevărată și pentru funcțiile continue mărginite  $C_b^2(\mathbb{R})$ .

*Demonstrație.* Din ecuația înainte pe care o satisface semigrupul  $P_t$ , obținem pentru  $f \in \text{Dom}(\mathcal{L})$ :

$$P_t f(x) = f(x) + \int_0^t P_s \mathcal{L}f(x) ds.$$

Conform proprietății Markov și formulei lui Itô, obținem că

$$f(X_t) - f(X_0) - \int_0^t \mathcal{L}f(X_s) ds =$$

$$f(X_t) - f(X_0) - \int_0^t \left[ f'(X_s) b(X_s) + \frac{1}{2} f''(X_s) \sigma^2(X_s) \right] ds$$

de unde și expresia căutată pentru  $\mathcal{L}$ .

### Aplicații

1. În cazul mișcării browniene, avem  $\mathcal{L} = 1/2 (\partial^2/\partial x^2)$  pe  $C_b^2(\mathbb{R})$ .

2. Pentru orice  $x \in \mathbb{R}$  și  $f \in C_b^2(\mathbb{R})$  avem  $E^x[f(X_t)] = f(x) + E^x \left[ \int_0^t \mathcal{L}f(X_s) ds \right]$ .

Observații (legătura cu ecuațiile diferențiale ordinare și cu derivate parțiale). Fie  $X_t$  soluția ecuației (6.1) și să notăm  $E_{s,x}$  media condiționată de  $X_s = x$ . Dacă  $f_0: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  este măsurabilă și mărginită, atunci

$$f(s, x) = E_{s,x}[f_0(X_t)] = \int_{\mathbb{R}} f_0(y) P_{s,t}(x, dy)$$

pentru  $t \in [0, T]$  fixat și  $s < t$ , este continuă și mărginită împreună cu  $\partial f/\partial x$ ,  $\partial^2 f/\partial x^2$ , deci este în domeniul operatorului  $\mathcal{L}$ .

1. Funcția  $f(s, x)$  este diferențiabilă în  $s$  și satisface ecuația înapoi

$$\partial f/\partial s + \mathcal{L}f = 0$$

cu condiția la limită  $\lim_{s \rightarrow t} f(s, x) = f_0(x)$ . În cazul în care  $P_{s,t}(x, \cdot)$  are densitatea  $p(s, t, x, y)$  continuă în  $s$  și dacă  $\partial p/\partial s$ ,  $\partial p/\partial x$ ,  $\partial^2 p/\partial x^2$  există și sunt continue în  $s$ , atunci  $p$  este soluția fundamentală (în sensul distribuțiilor) a ecuației înapoi i.e. cu condiția  $\lim_{s \rightarrow t} p(s, t, x, y) = \delta_{x-y}$ .

2. În plus, dacă există  $\partial p / \partial t$ ,  $\partial(b(t, y)p) / \partial y$ ,  $\partial^2(\sigma^2(t, y)p) / \partial y^2$  și sunt continue, atunci  $p(s, t, x, y)$  este soluția fundamentală a ecuației înainte (sau ecuația Fokker-Planck)

$$\partial p / \partial t - \mathcal{L}^* p = 0,$$

unde

$$\mathcal{L}^* f = \frac{1}{2} (\sigma^2 f)'' - (bf)'$$

este adjunctul formal al lui  $\mathcal{L}$ .

3. Să considerăm problema Cauchy

$$\frac{\partial f}{\partial t} + \mathcal{L}f(t, \cdot) = g \text{ pe } [0, T) \times \mathbb{R}, \quad f(T, x) = f_0(x), \quad x \in \mathbb{R}.$$

Atunci

$$f(t, x) = E^{t,x} \left[ f_0(X_T) - \int_t^T g(s, X_s) ds \right] \text{ pe } [0, T) \times \mathbb{R},$$

unde  $X(t)$  este soluția ecuației (6.1).

4. Fie un domeniu mărginit  $D \subset \mathbb{R}$  cu frontiera  $\partial D$  netedă, funcțiile  $\sigma$ ,  $b$ ,  $g$  uniform Lipschitz pe  $\bar{D}$  și  $f_0$  continuă și mărginită pe  $\partial D$ . Notăm prin  $\tau_D$  prima ieșire din  $D$  a lui  $X$ ; în condițiile de mai sus avem  $\tau_D < +\infty$  a.s. și, aplicând formula lui Itô, obținem că problema Dirichlet

$$\mathcal{L}f = g, \quad x \in D, \quad f|_{\partial D} = f_0$$

satisface  $f(X_t) \rightarrow f_0(X_{\tau_D})$  când  $t \nearrow \tau_D$  și are soluția dată de

$$f(x) = E^x \left[ f_0(X_{\tau_D}) - \int_0^{\tau_D} g(X_s) ds \right] \text{ pentru } x \in D,$$

unde  $X(t)$  este soluția ecuației (6.2).

# Bibliografie

- [1] C. Tudor și G. Ciucu, Probabilități și procese stocastice (I-II). Editura Academiei Române, București, 1978, 1979.
- [2] I. Cuculescu, Teoria probabilităților. Editura All, București, 1998.
- [3] C. Tudor, Procesos estocásticos. Sociedad Matemática Mexicana, Aportaciones Matemáticas, México, 1994.
- [4] I. Cuculescu, Elemente de teoria proceselor stocastice, Tipografia Universității din București, 1979.
- [5] G. Stoica, Deviații mari. Editura Universității din București, 1995.
- [6] G. Stoica, Calcul Malliarin. Editura Universității din București, 1997.
- [7] G. Lica, Martingale și aplicații, Editura Universității din București, 1979.
- [8] S. Karlin și H.M. Taylor, A first course in stochastic processes. Academic Press, New York, 1975.
- [9] D. Revuz și M. Yor, Continuous martingales and brownian motion. Springer Verlag, Berlin, 1991.
- [10] I.I. Gihman și A.V. Skorohod, The theory of stochastic processes (I-III). Springer Verlag, Berlin, 1974, 1975, 1979.
- [11] S. Ross, Stochastic processes. J. Wiley & Sons, New York, 1996.

- [12] J.L. Doob, Stochastic processes. J. Wiley & Sons, New York, 1953.
- [13] W. Feller, An introduction to probability theory and its applications (I-II). J. Wiley & Sons, New York, 1968, 1971.
- [14] P. Lévy, Processus stochastiques et mouvement brownien. Gauthier Villars, Paris, 1965.
- [15] K. Itô și H.P. McKean Jr., Diffusion processes and their sample paths. Springer Verlag, Berlin, 1965.
- [16] N. Ikeda și S. Watanabe, Stochastic differential equations and diffusion processes. North Holland, Amsterdam, 1989.

---

---

Tiparul s-a executat sub cda 594/1999  
la Tipografia Editurii Universității din București

---

---







ISBN 973-575-356-1

Lei 18