

目次

第 1 章	Brown 運動	6
1.1	Brown 運動の定義と特徴付け	6
1.1.1	多次元正規分布の性質	7
1.1.2	Brown 運動の Gauss 過程としての特徴付け	7
1.1.3	条件付き特性関数による特徴付け	8
1.2	Brown 運動の構成	8
1.2.1	Gauss 過程の連続修正としての構成	8
1.2.2	Fourier 級数の極限としての構成	9
1.2.3	線形近似列の極限としての構成	11
1.2.4	酔歩の極限としての構成	13
1.2.5	その他の構成	14
1.3	Brown 運動の変種	14
1.3.1	Brown 運動の逆	14
1.3.2	固定端 Brown 運動	14
1.3.3	自由端 Brown 運動	15
1.3.4	Bessel 過程	15
1.3.5	多様体上の Brown 運動	15
1.3.6	幾何 Brown 運動	16
1.3.7	CIR 過程	16
1.3.8	Ornstein-Uhlenbeck 拡散	17
1.3.9	Brown 運動の回転	18
1.3.10	Brown 確率場	18
1.4	Brown 運動の性質	18
1.4.1	見本道の幾何的性質	18
1.4.2	連続性概念の補足	20
1.4.3	見本道の連続性	22
1.4.4	見本道の可微分性	23
1.4.5	2 次変分の L^2 -収束	23
1.4.6	全変動が非有界	24
1.5	Wiener 積分と白色雑音	25
1.5.1	定義と像の性質	25
1.5.2	白色雑音の Wiener 積分による表示	26
1.5.3	Brown 運動の超関数微分としての白色雑音	27
1.5.4	経路積分	28
1.5.5	Feynman-Kac の公式	28
1.6	Wiener 空間	28
1.6.1	古典的 Wiener 空間	28
1.6.2	Brown 運動の情報系	30

1.6.3	Cameron-Matrin 定理	31
1.6.4	抽象的 Wiener 空間	33
1.6.5	Paley-Wiener 積分	34
1.7	Brown 運動の Markov 性	35
1.7.1	Markov 過程の定義	35
1.7.2	Brown 運動の Markov 性	35
1.7.3	Brown 運動の遷移確率	36
1.8	Brown 運動に付随するマルチンゲール	36
1.8.1	代表的なマルチンゲール	36
1.8.2	到達時刻	37
1.8.3	脱出時刻	39
1.9	Brown 運動の強 Markov 性	39
1.9.1	強 Markov 性の証明	39
1.9.2	反射原理	40
1.9.3	Brown 運動の最大値	41
1.10	Brown 運動の生成作用素と偏微分方程式	42
1.10.1	Brown 運動の生成作用素	42
1.10.2	確率論が与える解作用素	42
第 2 章	Brown 運動に基づく確率解析	43
2.1	大域的確率積分	43
2.1.1	発展的可測過程の空間	43
2.1.2	発展的可測な単過程の確率積分	44
2.1.3	一般の発展的可測過程への延長	45
2.1.4	確率積分の性質	47
2.1.5	不定積分の定義と例	48
2.2	確率積分のマルチンゲール	48
2.2.1	確率積分のマルチンゲール性	49
2.2.2	確率積分の代数的性質	49
2.2.3	連続な修正の存在	50
2.2.4	確率積分のマルチンゲールの二次変分	52
2.2.5	確率積分のマルチンゲールの積率の存在	53
2.2.6	停止時までの積分	53
2.3	局所マルチンゲールへの延長	54
2.3.1	二次変動の到達時刻の列	54
2.3.2	定義と局所マルチンゲール性	55
2.3.3	確率積分の確率連続性	55
2.3.4	局所マルチンゲールの二次変分	55
2.4	伊藤の公式	56
2.4.1	伊藤過程の定義と例	56
2.4.2	伊藤過程の二次共変分	56
2.4.3	伊藤過程の確率微分形式	58
2.4.4	確率積分の定めるマルチンゲール差分列	58
2.4.5	伊藤の公式	59
2.4.6	系として得られる公式	62
2.5	局所時間に関する田中の公式	63
2.6	伊藤の公式の多次元化	64
2.6.1	多次元版の伊藤の公式	65

2.6.2	一般次元の伊藤の公式の証明	65
2.6.3	系として得られる公式	70
2.7	伊藤の公式の局所マルチンゲールへの応用	72
2.7.1	Brown 運動の特徴付け	72
2.7.2	局所マルチンゲールの構成	72
2.7.3	連続マルチンゲールの時間変換を受けた Brown 運動としての表現	73
2.7.4	局所マルチンゲールの積率不等式	73
2.8	Stratonovich 積分	73
2.8.1	伊藤過程に対する定義	73
2.8.2	変数変換公式	74
2.9	後退確率積分	74
2.9.1	後ろ向き確率積分の定義	74
2.9.2	伊藤積分との関係	76
2.10	確率積分の一般化	76
2.10.1	Riemann 和としての方法の総覧	76
2.10.2	Young 積分とラフパス	77
2.10.3	伊藤過程の一般化	77
2.10.4	伊藤積分の一般化	77
2.10.5	伊藤の公式の一般化	78
2.11	マルチンゲールの積分表現	78
2.11.1	L^2 -確率変数の表現	78
2.11.2	M^2 -確率過程の表現	80
2.12	Girsanov の定理	81
2.12.1	Novikov の条件	81
2.12.2	Girsanov の定理	83
2.12.3	ドリフトを持った Brown 運動の到達時刻	84
第 3 章	Brown 運動に基づく Malliavin 解析	86
3.1	有限次元での議論	86
3.1.1	微分作用素の定義と随伴関係	86
3.1.2	多項式増大関数の空間について	87
3.1.3	微分作用素の自然な定義域	88
3.1.4	Ornstein-Uhlenbeck 作用素の定義	88
3.1.5	Ornstein-Uhlenbeck 作用素の性質	89
3.1.6	Ornstein-Uhlenbeck 生成作用素	90
3.1.7	生成作用素の応用	90
3.2	Malliavin 微分	90
3.2.1	定義域について	90
3.2.2	多項式増大関数の空間上での定義と例	91
3.2.3	定義の確認	92
3.2.4	随伴関係	93
3.2.5	微分の性質	94
3.2.6	Hilbert 空間のテンソル積	96
3.2.7	Hilbert-Schmidt 作用素	97
3.3	Sobolev 空間	97
3.3.1	微分の可閉性	97
3.3.2	L^p 上の定義域の定義	99
3.3.3	Malliavin 微分の連鎖律	99

3.3.4	発散の延長	103
3.3.5	発散の性質	104
3.3.6	高階の微分	105
3.4	確率積分としての発散	105
3.4.1	微分の局所性	105
3.4.2	発散は確率積分の延長である	106
3.4.3	過程の Lebesgue 積分の微分	106
3.5	等直交 Gauss 過程	107
3.5.1	定義と存在	107
3.5.2	Hilbert 空間の埋め込みとしての特徴付け	107
3.5.3	等直交 Gauss 過程の例	108
3.5.4	非整数 Brown 運動の性質	109
3.5.5	非整数 Brown 運動の Wiener 積分による表示	110
3.6	一般の Malliavin 微分	110
3.6.1	正規 Hilbert 空間上での定義	110
3.6.2	指数関数による近似	110
3.6.3	連続延長	111
第 4 章	Wiener Chaos	112
4.1	確率重積分	112
4.1.1	Hermite 多項式の定義	112
4.1.2	Hermite 多項式の性質	112
4.1.3	Wiener-Ito の混沌分解	113
4.1.4	混沌の表示	113
第 5 章	Ornstein-Uhlenbeck 半群	114
5.1	Ornstein-Uhlenbeck 作用素	114
第 6 章	確率積分の逆問題	115
第 7 章	確率微分方程式	116
7.1	強解の存在と一意性	116
7.2	弱解と martingale 問題	116
7.3	解の強 Markov 性	117
7.4	Feynman-Kac の公式	117
7.4.1	Dirichlet 問題	117
7.4.2	放物型の Cauchy 問題	117
7.4.3	Neumann 問題	118
第 8 章	密度推定	119
8.0.1	拡散過程の Malliavin 可微分性	119
第 9 章	正規近似	120
9.1	Stein の補題	120
9.1.1	発想の根幹	120
9.1.2	一般化	121
9.1.3	Stein 関数	122
9.1.4	多変数の Stein 関数	122
第 10 章	跳躍過程	124

第 11 章 参考文献	125
参考文献	126
参考文献	127

Brown 運動を駆動過程とした確率解析を導入し，適宜一般化する．

積分の方が基本概念である 確率論ははじめてから偏微分方程式論と密接に関係していたことを思うと，確率論自体が測度論で基礎付けられることは自然であった．さらに，確率積分なる概念も自然に定義できるはずである．

確率積分の定義 Brown 運動 B_t は微分可能ではないし，有界変動にもならないので，Stieltjes 積分としては定義できる道はない．

- (1) 伊藤清は Kolmogorov (1931,[[Kolmogorov, 1931](#)]) から発想した．一般の連続 Markov 過程を，連続関数 a, b を用いて

$$E[X_{t+\Delta} - X|X_t = x] = a(t, x)\Delta + o(\Delta), \quad \text{Var}[X_{t+\Delta} - X_t|X_t = x] = b(t, x)\Delta + o(\Delta)$$

で定める，という出発点が前文に書いてあった．これは Brown 運動の場合から次の変換

$$X_{t+\Delta} - X = a(t, X_t)\Delta + \sqrt{b(t, X_t)}(B_{t+\Delta} - B_t) + o(\Delta)$$

を経て得られる，ということでもあるが，この式は意味を持たない．基礎付けることができれば，Brown 運動の見本路に関する知識を，Markov 過程の見本路を調べることに応用できそうである．連鎖律は伊藤の公式と呼び，微分は出来ないから積分の言葉で定式化される．余分な右辺第 3 項が特徴である．

- (2) この手法は，一般の L^2 -有界なマルチンゲール $B \in \mathcal{M}^2$ に関して使える．これは Doob が初めに指摘し，渡辺信三，国田寛 (67,[[Kunita and Watanabe, 1967](#)]) が理論を作り，変数変換公式を得た．さらに Meyer (67,[[Meyer, 1967](#)]) が精緻な理論を組み立てる．
- (3) 余分な右辺第 3 項を修正するのが Stratonovich 積分／対称確率積分であるが， X に対してより強い条件を必要とすることとなる．

確率微分方程式へ 確率微分方程式を解くには，例えば同値な確率積分方程式を Picard の逐次近似法によって解くことが考えられる．

第 1 章

Brown 運動

Brown (1828) が自然界の現象として発見し、随分遅れて数理モデルとなった。

- (1) 微粒子が液体分子と衝突することによって起こる運動だと予想されてから、これが数理模型として妥当なものであることは Einstein (05) が確認した。
- (2) さらに Einstein の模型を用いて、J. Perrin (26) は Avogadro 数のかなり正確な測定に成功している。
- (3) Levy は 1910s には $L^2([0, 1])$ 上の汎関数の解析に取り組んでいた。 $L^2([0, 1])$ は可分であるから、有限部分空間からの近似が可能で、そこでの Lebesgue 測度に関する平均の系列の極限として、 $L^2([0, 1])$ 上の汎関数の平均を考えた。これはホワイトノイズによる積分に一致する。 Levy (51) では $L^2([0, 1])$ 上の Laplace 作用素や調和汎関数など、無限次元調和解析の研究に進んでいる。
- (4) Wiener (23) はこの研究に触発されて、Wiener 空間を定義し、この無限次元測度空間を駆使して Cybernetics (48) として理論体系を打ち立てた。その重要な手法の一つが調和解析であった。
- (5) Levy (37) で独立確率変数列の和を、「無限小の確率変数の連続和」という方向への一般化を考える文脈で Brown 運動に到達する (Levy の構成)。ここからの研究は余人の追従を許さない速度で進み、1948 年に最初の集大成となる著書を発表する。

Levy が関数解析の文脈から自然に Brown 運動の研究に至ったことは感嘆させる事実である。Wiener (23) は Gateaux や Levy の関数解析のしごとに大きな刺激を受け、最終的に論文を書かせた動機は Levy との無限次元空間上の積分に関する会話だったと言っている。

1.1 Brown 運動の定義と特徴付け

Brown 運動は、

- (1) 平均 0 で分散が $\Gamma = \min$ であるような Gauss 過程であって、殆ど確実に連続であるような過程である。
- (2) 多次元標準正規分布が有限周辺分布を与えるような Levy 過程である (C-過程でもある Levy 過程は Gauss 過程であることに注意)。
- (3) 熱核が遷移確率密度を与えるような Markov 過程である。

定義 1.1.1 ((standard) Brownian motion / Wiener process). (Ω, \mathcal{F}, P) 上の実確率過程 $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ が標準 Brown 運動であるとは、次の 4 条件を満たすことをいう：

- (B1) 中心化： $B_0 = 0$ a.s.
- (B2) 加法性： $\forall n=2,3,\dots \forall 0 \leq t_1 < \dots < t_n \quad B_{t_n} - B_{t_{n-1}}, \dots, B_{t_2} - B_{t_1}$ は独立。
- (B3) 周辺分布の正規性：増分について、 $B_t - B_s \sim N(0, t - s)$ ($0 \leq s < t$)。
- (B4) 広義 C-過程： $\Omega \rightarrow \text{Meas}(\mathbb{R}_+, \mathbb{R}); \omega \mapsto (t \mapsto B_t(\omega))$ について、殆ど確実に $t \mapsto B_t(\omega)$ は連続。

d 個の独立な Brown 運動 B^1, \dots, B^d の積 $B = (B_t^1, \dots, B_t^d)_{t \in \mathbb{R}_+}$ を d 次元 Brown 運動という。

例 1.1.2 (Brown 運動ではない例). Brown 運動 $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ に対して、独立でランダムな時刻 $U : \Omega \rightarrow [0, 1]$ を考える。 U は $[0, 1]$

上の一様分布に従うとする.

$$\tilde{B}_t := \begin{cases} B_t, & t \neq U, \\ 0, & t = U. \end{cases}$$

とすると, $P[s \neq U \wedge t \neq U] = 0$ に注意して,

$$E[\tilde{B}_t \tilde{B}_s] = E[B_t B_s | s \neq U \wedge t \neq U] + 0 = E[B_t B_s 1_{\{s \neq U, t \neq U\}}] P[s \neq U \wedge t \neq U] = s \wedge t.$$

だから, これは平均 0 で共分散 $s \wedge t$ の Gauss 過程である. 特に, Brown 運動のバージョンである. 一方で, $U = 0$ である場合を除いて見本道は連続でない, すなわち殆ど確実に見本道は連続でない. \square

1.1.1 多次元正規分布の性質

補題 1.1.3 (多次元正規分布の特徴付け). $X_1, \dots, X_n \in L(\Omega)$ について, 次の 2 条件は同値:

- (1) X_1, \dots, X_n の任意の線形結合は正規分布に従う.
- (2) (X_1, \dots, X_n) は多次元正規分布に従う.

補題 1.1.4 (多次元正規確率変数の成分間の独立性の特徴付け). $Y_1 := (X_1, \dots, X_{k_1})^\top, \dots, Y_l := (X_{k_{l-1}}, \dots, X_d)^\top$ ($l \geq 2$) のように, X を l 個の確率変数 Y_1, \dots, Y_l に分ける. この分割に対して, Σ のブロック $\Sigma_{a,b} := \text{Cov}[Y_a, Y_b]$ ($a, b \in [l]$) を考える.

- (1) Y_1, \dots, Y_l は独立.
- (2) $\forall a, b \in [l] \ a \neq b \Rightarrow \Sigma_{a,b} = O$.

1.1.2 Brown 運動の Gauss 過程としての特徴付け

命題 1.1.5 (Brown 運動の特徴付け). 実確率過程 $B = (B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ について, 次の 2 条件は同値.

- (1) B は (B1),(B2),(B3) を満たす.
- (2) B は平均 0 共分散 $\Gamma(s, t) := \min(s, t)$ の Gauss 過程である.

[証明].

(1) \Rightarrow (2) Gauss 過程であることを示すには, 任意の $0 < t_1 < \dots < t_n \in \mathbb{R}_+$ を取り, $B := (B_{t_1}, \dots, B_{t_n}) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ が n 次元の正規分布に従うことを示せば良い. まず, 仮定 (B1),(B2) より, $B_{t_1}, B_{t_2} - B_{t_1}, \dots, B_{t_n} - B_{t_{n-1}}$ は独立であり, それぞれが正規分布に従う. したがって, 積写像 $A := (B_{t_1}, B_{t_2} - B_{t_1}, \dots, B_{t_n} - B_{t_{n-1}}) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ は n 次元正規分布に従う (補題 (2)). 行列

$$J := \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 1 & \dots & \dots & 1 & 0 \\ 1 & \dots & \dots & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

が定める線形変換を $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ とおくと, これは明らかに可逆で, $B = f(A)$ が成り立つ. ここで, 任意の線型汎関数 $q \in (\mathbb{R}^n)^*$ に関して, $q(B) = q(f(A))$ は, $q \circ A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ が線型であることから, 正規分布に従う. よって, B も正規分布に従う.

また, 仮定 (B3) より平均は $m(t) = E[B_t] = 0$ で, 共分散は, $s \geq t$ のとき, 増分の独立性 (B2) に注意して

$$\Gamma(s, t) = \text{Cov}[B_s, B_t] = E[B_s B_t] = E[B_s (B_t - B_s + B_s)] = E[B_s (B_t - B_s)] + E[B_s^2] = s.$$

Γ の対称性より, これは $\Gamma(s, t) = \min(s, t)$ を意味する.

- (2) \Rightarrow (1)(B1) 平均と分散を考えると, $m(0) = E[B_0] = 0$ かつ $\Gamma(0, 0) = E[B_0^2] = 0$. よって, $E[|B_0|] = 0$ より, $B_0 = 0$ a.s.
- (B2) Gauss 過程であることより, 組 $A := (B_{t_n} - B_{t_{n-1}}, \dots, B_{t_2} - B_{t_1})$ は n 次元正規分布に従う. これらが独立であることを示すには, 補題より A の分散共分散行列 Σ_A の非対角成分がすべて 0 であることを示せば良い. 平均が 0 で

$\Gamma(s, t) = \min(s, t)$ であることより, 任意の $1 < i < j \in [n]$ について, 共分散の双線型性に注意して,

$$\begin{aligned} \text{Cov}[B_{t_i} - B_{t_{i-1}}, B_{t_j} - B_{t_{j-1}}] &= E[(B_{t_i} - B_{t_{i-1}})(B_{t_j} - B_{t_{j-1}})] \\ &= E[B_{t_i} B_{t_j}] - E[B_{t_{i-1}} B_{t_j}] - E[B_{t_i} B_{t_{j-1}}] + E[B_{t_{i-1}} B_{t_{j-1}}] = i - (i-1) - i + (i-1) = 0. \end{aligned}$$

(B3) 平均が 0 で $\Gamma(s, t) = \min(s, t)$ であることより,

$$E[(B_t - B_s)^2] = E[B_t^2] + E[B_s^2] - 2E[B_t B_s] = t + s - 2s = t - s.$$

■

1.1.3 条件付き特性関数による特徴付け

命題 1.1.6. $X \in \mathbb{F} \cap C$ は $X_0 = 0$ を満たすとする. このとき, 次は同値:

- (1) X は d -次元 Brown 運動である.
- (2) $\forall 0 \leq s \leq t \quad \forall \xi \in \mathbb{R}^d \quad E[e^{i(\xi|X_t - X_s)} | \mathcal{F}_s] = e^{-\frac{1}{2}|\xi|^2(t-s)}.$

1.2 Brown 運動の構成

構成のアイデアは複数ある.

- (1) Gauss 過程としての構成.
- (2) Fourier 級数としての構成.
- (3) 対称な酔歩の分布極限としての構成.

指針 1.2.1. $T > 0$ として, 区間 $[0, T]$ 上の過程 $B = (B_t)_{t \in [0, T]}$ を条件 (B1) から (B4) を満たすように構成すれば, 過程の列 $(Y^{(i)})_{i \in \mathbb{N}}$ を「つなげた」過程を

$$W_t := \left(\sum_{i=1}^{\lfloor t/T \rfloor} Y_T^{(i)} \right) + Y_{t - \lfloor t/T \rfloor T}^{[\lfloor t/T \rfloor + 1]}$$

と定めると, これが目標の \mathbb{R}_+ 上の Brown 運動となる. よって以降の構成の議論では, 有界区間 $[0, T]$ 上に構成することを目指す.

1.2.1 Gauss 過程の連続修正としての構成

定理 1.2.2 (Kolmogorov's continuity criterion / 正規化定理 / 連続変形定理). 実過程 $X = (X_t)_{t \in [0, T]}$ が

$$\exists \alpha, \beta, K > 0 \quad \forall s, t \in [0, T] \quad E[|X_t - X_s|^\beta] \leq K|t - s|^{1+\alpha}$$

を満たすならば, X のある連続な修正 \tilde{X} が識別不可能な違いを除いて一意的存在して, 任意の $0 \leq \gamma < \frac{\alpha}{\beta}$ について次を満たす:

$$\exists G_\gamma \in \mathcal{L}(\Omega'; \mathbb{R}) \quad \forall s, t \in [0, T] \quad |\tilde{X}_t - \tilde{X}_s| \leq G_\gamma |t - s|^\gamma.$$

特に, \tilde{X} の見本道は γ -次 Hölder 連続である.

[証明]. [Revuz and Yor, 1999] I.2 Thm (2.1) は, 一般の添字集合 $t \in [0, 1]^d$ 上の Banach 空間値過程 (X_t) について示している.

■

構成 1.2.3. $\Gamma(s, t) = \min(s, t)$ は明らかに対称である. さらに半正定値であることを示せば, これを共分散とする平均 0 の Gauss 過程が存在する. まず, $\min(s, t) = \int_{\mathbb{R}_+} 1_{[0, s]}(r) 1_{[s, t]}(r) dr$ であることに注意すると, 任意の $n \in \mathbb{N}_{\geq 1}$ と $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$ につ

いて,

$$\begin{aligned}\sum_{i,j \in [n]} a_i a_j \min(t_i, t_j) &= \sum_{i,j \in [n]} \int_0^\infty 1_{[0,t_i]}(r) 1_{[0,t_j]}(r) dr \\ &= \int_0^\infty \left(\sum_{i=1}^n a_i 1_{[0,t_i]}(r) \right)^2 dr \geq 0.\end{aligned}$$

最後に, この過程が条件 (B4) を満たすことを見れば良い. これは Kolmogorov の正規化定理 1.2.2 による. 任意の $0 \leq s \leq t$ について, $B_t - B_s \sim N(0, t-s)$ であり, 正規分布の奇数次の中心積率は 0 で偶数次の中心積率は

$$\forall k \in \mathbb{N} \quad E[|B_t - B_s|^{2k}] = \frac{(2k)!}{2^k k!} (t-s)^k$$

と表せるから, ある B の修正が存在して, 任意の閉区間 $[0, T]$ 上で $\gamma < \frac{k-1}{2k}$ について γ -次 Hölder 連続である. 特に, 任意の $\gamma < \frac{1}{2}$ について, B の見本道 $t \mapsto B_t(\omega)$ は殆ど至る所 γ -Hölder 連続である.

1.2.2 Fourier 級数の極限としての構成

Wiener は調和解析の手法を重用した. Wiener が 1923 年に初めて Brown 運動を構成したのはこの方法により, 複素 Brown 運動を構成した.

1.2.2.1 Ito-Nishio の理論

記法 1.2.4. $T > 0$ とし, $L^2([0, T])$ の正規直交系 $(e_n)_{n \geq 0}$ を取る. $\{Z_n\}_{n \geq 0} \subset L^2(\Omega)$ を $N(0, 1)$ に従う独立同分布確率変数列とする.

命題 1.2.5 (Ito-Nishio). $\{\xi_i\} \subset L^2(\Omega)$ を $N(0, 1)$ に従う独立同分布列, $\{e_i\}$ を可分 Hilbert 空間 $L^2([0, 1])$ の正規直交基底とする.

$$X_n(t, \omega) := \sum_{i=1}^n \xi_i(\omega) \int_0^t e_i(u) du$$

について, 次が成り立つ.

- (1) $\forall t \in [0, 1] \quad \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(t)$ は L^2 と概収束の意味で収束する.
- (2) 極限過程 X は条件 (B2), (B3) を満たす.
- (3) X_n は一様収束の位相についても, 殆ど至る所収束する. とくに, X は Brown 運動である.

[証明].

- (1) $L^2(\Omega)$ -収束 任意に $t \in [0, 1]$ を取る. このとき, $E[\xi_i \xi_j] = \delta_{ij}$ に注意すると,

$$\begin{aligned}\left\| \sum_{i=N}^M \xi_i(\omega) \int_0^t e_i(u) du \right\|_{L^2(\Omega)} &= E \left[\left(\sum_{i=N}^M \xi_i \int_0^t e_i(u) du \right)^2 \right] \\ &= E \left[\sum_{i=N}^M \xi_i^2 \left(\int_0^t e_i(u) du \right)^2 \right] \\ &= \sum_{i=N}^M \left(\int_0^t e_i(u) du \right)^2 \\ &= \sum_{i=N}^M (1_{[0,t]} | e_i)_{L^2([0,1])}^2 \\ &= \sum_{i=0}^M (1_{[0,t]} | e_i)_{L^2([0,1])}^2 - \sum_{i=0}^N (1_{[0,t]} | e_i)_{L^2([0,1])}^2 \xrightarrow{N, M \rightarrow \infty} 0.\end{aligned}$$

となるから, (X_n) は $L^2(\Omega)$ 上の Cauchy 列である. $L^2(\Omega)$ の完備性より, これは収束する.

概収束 各 $Z_i := \xi_i \int_0^t e_i(u) du$ は平均 0 の, 独立確率変数で,

$$\sum_{i=1}^{\infty} E \left[\xi_i^2 \left(\int_0^t e_i(u) du \right)^2 \right] = \sum_{i=1}^{\infty} \left(\int_0^t e_i(u) du \right)^2 = 1$$

より, 概収束する.

(2) 補題より, X の平均と共分散を確かめれば良い.

平均 $E: L^2(\Omega) \rightarrow \mathbb{R}$ の $L^2(\Omega)$ -連続性より,

$$E[X] = E \left[\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=0}^n \xi_i \int_0^t e_i(u) du \right] = \lim_{n \rightarrow \infty} E \left[\sum_{i=0}^n \xi_i \int_0^t e_i(u) du \right] = 0.$$

分散 任意の $s, t \in \mathbb{R}_+$ と $n \geq 1$ について, $E[\xi_i \xi_j] = \delta_{ij}$ と Parseval の等式より,

$$\begin{aligned} \text{Cov}[X_s, X_t] &= E \left[\left(\sum_{i=1}^n \xi_i \int_0^s e_i(u) du \right) \left(\sum_{i=1}^n \xi_i \int_0^t e_i(u) du \right) \right] \\ &= \sum_{i=1}^n \left(\int_0^s e_i(u) du \right) \left(\int_0^t e_i(u) du \right) \\ &= \sum_{i=1}^n (1_{[0,s]} | e_i)_{L^2([0,1])} (1_{[0,t]} | e_i)_{L^2([0,1])} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (1_{[0,s]} | 1_{[0,t]})_{L^2([0,1])} = \min(s, t). \end{aligned}$$

(3) (Ito and Nishio, 1968 [Ito and Nishio, 1968]) より, 殆ど至る所一様収束もする. よって, X は連続過程でもあり, 従って Brown 運動である. ■

1.2.2.2 Wiener の構成

Wiener が 1923 年に初めて Brown 運動を構成したのは, 基底として三角級数を取った場合である [?](Thm 6.1).

記法 1.2.6. $X_k, Y_k \sim N(0, 1)$ ($k \in \mathbb{Z}$) を独立列とし,

$$Z_k := \frac{1}{\sqrt{2}}(X_k + iY_k)$$

を考える. これは 2 次元標準正規分布とみなせ, $\{Z_k\}$ は中心化された独立 Gauss 系である. すなわち, $L_0^2(\Omega; \mathbb{C})$ の正規直交系とみなせる. しかし,

$$\sum_{k \in \mathbb{Z}} Z_k(\omega) e^{ikt}$$

は $\omega \in \Omega$ 毎に見ると収束しない.

$$Z_1(t, \omega) := tZ_0(\omega) + \sum_{n \in \mathbb{N}^+} \frac{Z_n(\omega)(e^{int} - 1)}{in} + \sum_{n \in \mathbb{N}^+} \frac{Z_{-n}(\omega)(e^{-int} - 1)}{-in}$$

に注目する.

命題 1.2.7 (Z_1 は Brown 運動の複素形とみなせる). $Z(t, \omega) := \frac{1}{\sqrt{2\pi}} Z_1(t, \omega)$ は, 中心化された確率変数族で, $E[Z(t) \overline{Z(s)}] = t \wedge s$ を満たす.

命題 1.2.8 (収束問題の解決).

$$Z_{m,n}(t, \omega) := \sum_{k=m+1}^n Z_k(\omega) \frac{e^{ikt}}{ik} \quad (m < n \in \mathbb{Z})$$

について, 級数 $\sum_{n \in \mathbb{N}^+} |Z_{2^n, 2^{n+1}}(t, \omega)|$ は殆ど全ての $\omega \in \Omega$ について $t \in [0, 1]$ について一様収束する. 特に, 次のように定義した Z は広義の C -過程である:

$$Z(t, \omega) := \frac{t}{\sqrt{2\pi}} Z_0(\omega) + \sum_{n \in \mathbb{N}} \left(\sum_{k=2^n+1}^{2^{n+1}} \left(\frac{Z_k(\omega)(e^{ikt} - 1)}{i\sqrt{2\pi}k} + \frac{Z_{-k}(\omega)(e^{-ikt} - 1)}{-i\sqrt{2\pi}k} \right) \right).$$

命題 1.2.9 .

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}}Z_1(t, \omega) = Z(t, \omega) = \frac{1}{\sqrt{2}}(X(t, \omega) + Y(t, \omega))$$

について, X, Y は互いに独立な Brown 運動である.

要諦 1.2.10. $t \in [0, \pi]$ を固定した関数 $f(s) = s \wedge t \in S^*([0, \pi])$ の Fourier 級数を計算することで,

$$s \wedge t = \frac{st}{\pi} + \frac{2}{\pi} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\sin ks \sin kt}{k^2}$$

を得る. すると, $Z_n \sim N(0, 1)$ について,

$$W_t := \frac{t}{\sqrt{\pi}}Z_0 + \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sum_{k=1}^{\infty} Z_k \frac{\sin kt}{k}$$

と定めれば, $(W_t)_{t \in [0, \pi]}$ は平均 0 で共分散 $E[W_s W_t] = s \wedge t$ の Gauss 過程であることが期待できる. あとは, 上記の Fourier 級数の収束の問題が残るのみである. これは以下の議論で $e_n(r) = \frac{1}{\sqrt{\pi}} \cos nr$ と取った場合であり, このときの Brown 運動 W_t の表示を **Paley-Wiener 表現**という.

1.2.3 線形近似列の極限としての構成

次の命題は, B_t の値が (a, b) の外で知られたとき, 内部 $t \in (a, b)$ では線形補間 $\mu(t)$ を取ってから, これに独立な量 $\sigma(t)X_t$ だけ振動させることで, Brown 運動を再現できることを示唆する. これは Haar 基底を取ったときの, Ito-Nishio の方法の例でもある.

定理 1.2.11 . $(a, b) \subset \mathbb{R}_+$ を有界区間, $t \in (a, b)$ とする. このとき, X_t を $\{B_s\}_{s \in \mathbb{R}_+ \setminus (a, b)}$ と独立な標準正規確率変数とし,

$$B_t = \mu(t) + \sigma(t)X_t, \quad \mu(t) := \frac{1}{b-a}((b-t)B_a + (t-a)B_b), \quad \sigma^2(t) := \frac{1}{b-a}(t-a)(b-t)$$

と表せる. 特にこのとき, $\mu(t) = E[B_t | B_a, B_b]$ が成り立つ.

1.2.3.1 Levy の構成

Levy と Ciesielski は基底としてウェーブレットの一例である Haar 関数系を取った. まずは, 明示的に Haar 基底を使わずに構成し, 線形補間としての意味を重視する. 極めて具体的に, 「こうすれば Brown 運動を構成できる」というのがよく分かる. $D_n := \left\{ \frac{k}{2^n} \in [0, 1] \mid 0 \leq k \leq 2^n \right\}$ 上に点をうち, その線型補間を行い, $C([0, 1])$ 上での極限を取る. この場合も, 見本道の連続性は自然に従い, また $\mathbb{R}_+ \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ の積空間上での可測性もわかりやすい.

補題 1.2.12 .

- (1) $X_1, X_2 \sim N(0, \sigma^2)$ を独立同分布確率変数とする. このとき, $X_1 + X_2$ と $X_1 - X_2$ も独立で, いずれも $N(0, 2\sigma^2)$ に従う.
- (2) $X \sim N(0, 1)$ とする. このとき,

$$\forall x > 0 \quad \frac{x}{x^2 + 1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \leq P[X > x] \leq \frac{1}{x} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}.$$

- (3) (X_n) を正規確率ベクトルの列で, $\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X$ a.s. を満たすとする. $b := \lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n], C := \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Cov}[X_n]$ が存在するならば, X は b, C が定める正規確率変数である.

[証明].

- (1) $\frac{1}{\sqrt{2\sigma}}(X_1 + X_2, X_1 - X_2)^\top$ は, 標準正規分布 $\frac{1}{\sigma}(X_1, X_2)^\top$ の直交行列 $\frac{1}{\sqrt{2}}(1, 1; 1, -1)$ による変換であるから, 再び標準正規分布である.

(2) 右辺の不等式については,

$$\begin{aligned} P[X > x] &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_x^\infty e^{-\frac{u^2}{2}} du \\ &\leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{u}{x} \int_x^\infty e^{-\frac{u^2}{2}} du = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{x} e^{-\frac{x^2}{2}}. \end{aligned}$$

■

構成 1.2.13. $[0, 1]$ 内の小数第 n 位までの 2 進有理数の集合を

$$\mathcal{D}_n := \left\{ \frac{k}{2^n} \in [0, 1] \mid 0 \leq k \leq 2^n \right\}$$

で表し, $\mathcal{D} := \cup_{n \in \mathbb{N}} \mathcal{D}_n$ とする. 各 \mathcal{D}_n 上に点を打ち, その線型補完として $C([0, 1])$ の列を得て, その一様収束極限が (存在して) Gauss 過程であることを導けば良い.

列の構成 $N(0, 1)$ に従う独立同分布確率変数列が, ある確率空間 (Ω, \mathcal{A}, P) 上に存在する: $\{Z_n\} \subset L^2(\Omega)$. これを用いて, \mathcal{D}_n 上の確率過程で,

- (1) $B_0 = 0, B_1 = Z_1$,
- (2) $\forall r < s < t \in \mathcal{D}_n \quad B_s - B_r \perp B_t - B_s \sim N(0, t - s)$,
- (3) $(B_d)_{d \in \mathcal{D}_n} \perp (Z_t)_{t \in \mathcal{D} \setminus \mathcal{D}_n}$,

の 3 条件を満たすものが任意の $n \in \mathbb{N}$ について存在することを示す.

$n = 0$ のとき, (1) で定まる B_0, B_1 は, $B_1 - B_0 = Z_1 \sim N(0, 1)$ かつ $(0, Z_1)$ は $(Z_t)_{t \in \mathcal{D} \setminus \{0, 1\}}$ と独立である. $n > 0$ のとき, $d \in \mathcal{D}_n \setminus \mathcal{D}_{n-1}$ について

$$B_d := \frac{B_{d-1/2^n} + B_{d+1/2^n}}{2} + \frac{Z_d}{2^{(n+1)/2}}$$

とおけば良い. 実際, このとき $\mathcal{D}_{n-1} \ni B_{d-1/2^n}, B_{d+1/2^n} \perp (Z_t)_{t \in \mathcal{D} \setminus \mathcal{D}_{n-1}}$ より, 帰納法の仮定から $B_d \perp (Z_t)_{t \in \mathcal{D} \setminus \mathcal{D}_n} \subset (Z_t)_{t \in \mathcal{D} \setminus \mathcal{D}_{n-1}}$ が成り立つ. よって後は条件 (2) の成立を示せば良い. 帰納法の仮定から $\frac{B_{d-1/2^n} - B_{d+1/2^n}}{2}, \frac{Z_d}{2^{(n+1)/2}}$ は独立に $N(0, 1/2^{n+1})$ に従う. よって, 和と差 $B_d - B_{d+1/2^n}, B_d - B_{d-1/2^n}$ も独立に $N(0, 1/2^n)$ に従う. このとき, $(B_d - B_{d-1/2^n})_{d \in \mathcal{D}_n \setminus \{0\}}$ が独立であることを示せば十分である. これらは多次元正規分布を定めるから, 対独立性を示せば十分である.

これら新たな点が定める新たな $1/2^n$ 増分は, \mathcal{D}_{n-1} の点の凸結合としたから, \mathcal{D}_{n-1} の言葉で表せて, 独立性は帰納法の仮定から従う.

一様収束極限の存在 $(B_d)_{d \in \mathcal{D}_n \setminus \mathcal{D}_{n-1}}$ の線型補間を $F_n : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ と表す ($D_{-1} = \emptyset$ とする) と,

$$\forall n \in \mathbb{N} \quad \forall d \in \mathcal{D}_n \quad B_d = \sum_{i=0}^n F_i(d) = \sum_{i=0}^\infty F_i(d)$$

が成り立つ. このとき, $\sum_{i=0}^\infty F_i(t)$ は $C([0, 1])$ の一様ノルムについて収束すること, 従って $\|F_n\|_\infty$ が 0 に収束することを示せば良い.

任意の $c > 1$ と $(\frac{1}{c\sqrt{n}} \leq \sqrt{\frac{\pi}{2}}$ を満たすくらい) 十分大きな n について,

$$P[|Z_d| \geq c\sqrt{n}] \leq 2 \frac{1}{c\sqrt{n}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{c^2 n}{2}} \leq e^{-\frac{c^2 n}{2}}.$$

よって, ある $N \in \mathbb{N}$ について,

$$\begin{aligned} \sum_{n=N}^\infty P[\exists d \in \mathcal{D}_n \mid |Z_d| \geq c\sqrt{n}] &< \sum_{n=N}^\infty \sum_{d \in \mathcal{D}_n} P[|Z_d| \geq c\sqrt{n}] \\ &\leq \sum_{n=N}^\infty (2^n + 1) \exp\left(-\frac{c^2 n}{2}\right) \end{aligned}$$

が成り立つから、 $c > \sqrt{2 \log 2}$ を満たす c を取れば、級数 $\sum_{n=0}^{\infty} P[\exists d \in \mathcal{D}_n |Z_d| \geq c\sqrt{n}] < \infty$ が成り立つ。これを満たす c を一つ任意にとると、Borel-Cantelli の補題から、

$$P[\limsup_{n \rightarrow \infty} \{\exists d \in \mathcal{D}_n |Z_d| \geq c\sqrt{n}\}] \leq \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=N}^{\infty} P[\exists d \in \mathcal{D}_n |Z_d| \geq c\sqrt{n}] = 0.$$

すなわち、 $\exists N \in \mathbb{N} \forall n \geq N \forall d \in \mathcal{D}_n |Z_d| < c\sqrt{n}$. これは、 $\forall n \geq N \|F_n\|_{\infty} < c\sqrt{n}2^{-n/2}$ を意味する。よって、 $B_t := \sum_{i=0}^{\infty} F_i(t)$ は確率 1 で一様収束する。

極限過程は Brown 運動である 任意に $0 \leq t < s \in [0, 1]$ を取ると、 \mathcal{D} の列 $(t_n), (s_n)$ が存在して t, s にそれぞれ収束する。極限過程 B の連続性より、 $B_s = \lim_{n \rightarrow \infty} B_{s_n}$ が成り立つ。よって、 $B_{t_n} \sim N(0, t_n)$ より、 $E[B_t] = \lim_{n \rightarrow \infty} E[B_{t_n}] = 0$. また、

$$\text{Cov}[B_s, B_t] = \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Cov}[B_{s_n}, B_{t_n}] = \lim_{n \rightarrow \infty} s_n = s.$$

以上より、 $(B_t)_{t \in I}$ は Brown 運動である。

命題 1.2.14 (jointly measurable). このように構成された $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ は、 $\Omega \times \mathbb{R}_+$ 上可測である。ただし、 (Ω, \mathcal{A}, P) とは、独立同分布確率変数列 (Z_n) の定義域となる確率空間とする。

[証明]. $B_t = \sum_{i=0}^{\infty} F_i(t)$ と定めたから、 $\forall n \in \mathbb{N} F_n(t)$ は $\Omega \times [0, 1]$ 上可測であることを示せば良い。 \mathbb{R}_+ 上の Brown 運動は、これら $(B_t)_{t \in [0, 1]}$ の和として表せるため、任意の $c \in \mathbb{R}$ について、

$$\{(\omega, t) \in \Omega \times [0, 1] \mid F_n(t) > c\}$$

が可測であることを示せばよいが、この集合は、

$$(1) \ c \geq 0 \text{ のとき } \bigcup_{k=1}^{2^{n-1}} \left\{ Z_{\frac{2k-1}{2^n}} \geq c \right\} \times \left(\frac{2k-1}{2^n} - \frac{Z_{\frac{2k-1}{2^n}} - c}{Z_{\frac{2k-1}{2^n}}} \frac{1}{2^n}, \frac{2k-1}{2^n} + \frac{Z_{\frac{2k-1}{2^n}} - c}{Z_{\frac{2k-1}{2^n}}} \frac{1}{2^n} \right).$$

(2) $c < 0$ のとき

$$\bigcup_{k=1}^{2^{n-1}} \left\{ Z_{\frac{2k-1}{2^n}} > c \right\} \times \left[\frac{2k-2}{2^n}, \frac{2k}{2^n} \right] \cup \left\{ Z_{\frac{2k-1}{2^n}} \leq c \right\} \times \left(\left(\frac{2k-2}{2^n}, \frac{2k-1}{2^n} - \frac{Z_{\frac{2k-1}{2^n}} - c}{Z_{\frac{2k-1}{2^n}}} \frac{1}{2} \right) \cup \left(\frac{2k-1}{2^n} + \frac{Z_{\frac{2k-1}{2^n}} - c}{Z_{\frac{2k-1}{2^n}}} \frac{1}{2^n}, \frac{2k}{2^n} \right) \right).$$

と等しいから、たしかに $\Omega \times [0, 1]$ の積 σ -加法族の元である。 ■

1.2.4 酔歩の極限としての構成

酔歩のスケールとして得られるこの方法は、Brown 運動が基本的な対象であることの直感的な説明となる（これを「不変性」という表現で捉えている）。また、 $C(\mathbb{R}_+)$ における極限であるから、連続性は自然に従う。酔歩と同様に Brown 運動は 1, 2 次元においては再帰的であるが、3 次元以上では過渡的である。もはや酔歩とは異なる点に、スケール不変性が挙げられる。

さらにここで Donsker の定理が登場する。中心極限定理を連続化したものが Donsker の定理 (functional central limit theorem) であるが、i.i.d. の誤差の分布は、 $-\infty, \infty$ では $y = 0$ になる Brown 運動を固定端で走らせれば良い。

記法 1.2.15 (酔歩). 任意の $T > 0$ に対して、これを $n \in \mathbb{N}$ 等分する考え方で、独立同分布に従う n 個の確率変数 $\xi_1, \dots, \xi_n \sim (0, T/n)$, または $X_i := \sqrt{n}\xi_i \sim (0, T)$ を考える。この和 $R_k := \sum_{i=1}^k \xi_i = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^k X_i$ ($k \in [n]$) を考えると、過程 $(R_k)_{k \in [n]}$ は n ステップの酔歩で、分散が T/n である。 n を scale parameter という。この過程について、 $n \rightarrow \infty$ の極限を取ることを考える。すると、ステップ数は増え、ステップの幅は小さくなる。このとき、中心極限定理より、列 $(R_k)_{k \in \mathbb{N}}$ は正規分布 $N(0, T)$ に分布収束する。

議論 1.2.16 (酔歩の線形補間). $R_n(t) := \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^{\lfloor tn/T \rfloor} X_i$ は cadlag ではあるが連続ではないため、より簡単な対象にしたい. そこで, $\forall k=0, \dots, n \ S_n\left(\frac{kT}{n}\right) = R_k$ を満たす $S_n : [0, T] \rightarrow \mathbb{R}$ を, 線型補間による連続延長とする. すると過程 $(S_n)_{n \in \mathbb{N}} : \mathbb{N} \times \Omega' \rightarrow C([0, T])$ が定まる. 2つの過程 $(R_n), (S_n)$ について, 差は $\epsilon_n(T) := \max(\xi_1, \dots, \xi_{\lfloor nT \rfloor + 1})$ なる過程を超えない.

命題 1.2.17. $E[X_1^2] < \infty$ ならば, 任意の $T > 0$ に対して次が成り立つ: $\forall \delta > 0 \ P \left[\sup_{t \in [0, T]} |R_n(t) - S_n(t)| > \delta \right] = P(\epsilon_n(T) > \delta) \rightarrow 0 \ (n \rightarrow \infty)$.

定理 1.2.18 (Donsker's invariance principle/ functional central limit theorem). (X_m) を平均 0 分散 T の独立同分布とする. これが定める線形補間 $(S_n)_{n \in \mathbb{N}} : \mathbb{N} \times \Omega' \rightarrow C([0, T])$ は, Brown 運動 $(B_t := \sqrt{T}W_t)_{t \in \mathbb{R}_+} : \Omega \rightarrow C([0, T])$ に分布収束する.

注 1.2.19 (Donsker's theorem). Donsker の元々の論文に載っている定理は, この形であった. その後, セミパラの研究者が, 外積分に基づいて, 独自の理論を作った. なお, 「不変性」とは, 増分過程 (ξ_i) または (X_i) の分布に依らないことを指す.

要諦 1.2.20. この証明は, 一般の酔歩 (部分和過程) を, 停止時の列における Brown 運動の値として表現できるという Skorokhod の結果を用いて, Skorokhod 埋め込み表現から証明する.

1.2.5 その他の構成

- (1) Markov 性に注目した測度の構成: 熱核を用いて実際に確率測度を \mathbb{R}^D 上に構成する. $D \subset [0, 1]$ は二進有理数の全体とし, Kolmogorov の拡張定理を用いる極めて具体的な構成である [?].
- (2) martingale 性に注目した正則化: Gauss 過程を得たあと, 残るは条件 (B4) の連続性であるが, これを示すのに Kolmogorov の正規化定理に依らず, martingale 性を利用する方法がある [?](Thm 6.2).
- (3) $C(\mathbb{R}_+)$ 上の測度を直接構成して, $\text{id} : C(\mathbb{R}_+) \rightarrow C(\mathbb{R}_+)$ として Brown 運動を得ることも出来る 1.6.2.
- (4) また, 白色雑音の双対としても構成できる: 1.5 節へ.

1.3 Brown 運動の変種

1.3.1 Brown 運動の逆

確率過程 $M_t := \frac{1}{|B_t|}$ は $L^2(\Omega)$ -有界な (特に一様可積分な!) 局所マルチンゲールであるが, マルチンゲールではない.

補題 1.3.1. $B = (B^1, B^2, B^3)$ を 3次元 Brown 運動で $B_0 \neq 0$ を満たすもの, $\tau_n := \inf \{t \in \mathbb{R}_+ \mid |B_t| = 1/n\}$ を停止時とする.

- (1) $\lim_{n \rightarrow \infty} \tau_n = \infty$ a.s.
- (2) $|B_0| > 1/n$ ならば, 次が成り立つ:

$$\frac{1}{|B_{t \wedge \tau_n}|} = \frac{1}{|B_0|} - \sum_{j=1}^3 \int_0^{t \wedge \tau_n} \frac{B_s^j}{|B_s|^3} dB_s^j.$$

- (3) $(|B_t|^{-1})_{t \in \mathbb{R}_+}$ は局所マルチンゲールである.
- (4) $\lim_{t \rightarrow \infty} E[|B_t|^{-1}] = 0$. 特に, マルチンゲールではない.

1.3.2 固定端 Brown 運動

定義 1.3.2 (Brownian bridge / pinned Brownian motion). 共分散を $\Gamma(s, t) = \min(s, t) - \frac{st}{T}$ とする中心化された Gauss 過程 $(B_t)_{t \in [0, T]}$ ($T > 0$) を, 時刻 T で 0 に至る **Brown 橋**という.

要諦 1.3.3. 共分散の形から、両端 $\partial[0, T]$ で固定され、真ん中 $T/2$ で最も不確実性が大きくなる過程であると分かる。これは Brown 運動を条件づけた過程 $B_t := [W_t | W_T = 0]$ ($t \in [0, T]$) と理解できる。

定理 1.3.4. 時刻 T で $a \in \mathbb{R}$ に至る Brown 橋は

(1) 次の微分方程式の解としても実現される：

$$dX_t = dB_t + \frac{a - X_t}{T - t} dt, \quad t \in [0, T), \quad X_0 = 0.$$

(2) その解は次のように表せる：

$$X_t = at + (T - t) \int_0^t \frac{dB_s}{T - s} \quad 0 \leq t < T.$$

構成 1.3.5. 1 次元 Brown 運動 (W_t) に対して $\left(W_t - \frac{t}{T}W_T\right)_{t \leq T}$ とすれば、これは Brown 橋である。

1.3.3 自由端 Brown 運動

反射壁 Brown 運動は拡散過程で、熱方程式の Neumann 境界値 + Cauchy 初期値問題を解く 7.4.8.

定義 1.3.6 (reflecting Brownian motion). $x \in \mathbb{R}^+$ について、 $B^+ := |B + x|$ と定めた確率過程を反射壁 Brown 運動という。

補題 1.3.7 (自由端 Brown 運動の遷移確率). 任意の $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n$ と $A_i \in \mathcal{B}(\mathbb{R}_+)$ について、

$$P[B_{t_1}^+ \in A_1, \dots, B_{t_n}^+ \in A_n] = \int_{A_1} dx_1 \cdots \int_{A_n} dx_n \prod_{j=1}^n g_+(t_j - t_{j-1}, x_{j-1}, x_j), \quad x_0 = x, g_+(t, x, y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} \left(e^{-\frac{(y-x)^2}{2t}} + e^{-\frac{(y+x)^2}{2t}} \right).$$

補題 1.3.8. $\phi \in C(\mathbb{R}_+)$ を $\phi(0) = 0$ を満たす関数、 $x \geq 0$ とする。連続関数 $k \in C(\mathbb{R}_+)$ が一意的に存在して、次を満たす：

- (1) $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad x(t) := x + \phi(t) + k(t) \geq 0$
- (2) $k(0) = 0$ かつ k は単調増加。
- (3) $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad k(t) = \int_0^t 1_{\{0\}}(x(s)) dk(s)$. すなわち、 k は $x(s) = 0$ のときのみ増加する。

定理 1.3.9 (Skorohod equation). 過程 $(X_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ に対して、次を満たす $x \geq 0$ と連続過程 l とが存在するならば、それは自由端 Brown 運動である：

- (1) $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad X_t := x + B_t + l_t \geq 0$.
- (2) $l(0) = 0$ かつ l は単調増加。
- (3) $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad l(t) = \int_0^t 1_{\{0\}}(X_s) dl_s$.

1.3.4 Bessel 過程

定義 1.3.10. n 次元の Bessel 過程とは、 $X_t := \|B_t\|$ をいう。

命題 1.3.11. Bessel 過程は次を満たす：

$$dX_t = dB_t + \frac{n-1}{2} \frac{dt}{X_t}.$$

X_t の推移確率は、変形 Bessel 関数を用いて表せる。

1.3.5 多様体上の Brown 運動

通常の正規形の偏微分方程式同様、係数関数が各接空間に値を取るとすれば、多様体上の確率微分方程式を得る。

定義 1.3.12. Riemann 多様体 (M, g) 上の Laplace 作用素 $\Delta_M/2$ が生成する拡散過程 $(X_t, P_x)_{x \in M}$ を M 上の Brown 運動と呼ぶ。ただし、 P_x は熱方程式の基本解を用いて表示できる。

命題 1.3.13. 任意の $x \in \mathbb{R}$ に対して, $B(0) = x$ を満たす両側 **Brown 運動** $(B_t)_{t \in \mathbb{R}}$ が存在する.

命題 1.3.14. 任意の多様体上の Brown 運動に対して, Euclid 空間へ多様体を埋め込むこと, または直交枠束を用いることで, あるベクトル場が定める確率微分方程式の解として実現される.

1.3.6 幾何 Brown 運動

定義 1.3.15 (geometric Brownian motion). 次で表される確率過程を, 拡散係数 (volatility) θ を持つ幾何 **Brown 運動** という:

$$X_t = \exp \left(\theta B_t - \left(\frac{\theta^2 t}{2} \right) \right).$$

これは次の確率微分方程式の解である:

$$dX_t = \theta X_t dB_t, \quad \theta \in \mathbb{R}.$$

$\theta \in L^2(\mathcal{P})$ と拡張できる.

定義 1.3.16 (stochastic exponential (Doleans-Dade)). 半マルチンゲール X に対して,

$$dY_t = Y_{t-} dX_t, \quad Y_0 = 1$$

の解 Y を**指数過程**といい, $\mathcal{E}(X)$ と表す.

命題 1.3.17.

(1) X が連続ならば,

$$\mathcal{E}(X) = \exp \left(X - X_0 - \frac{1}{2} \langle X \rangle \right).$$

(2) さらに X が有界変動ならば,

$$\mathcal{E}(X) = \exp(X - X_0).$$

(3) X が連続な局所マルチンゲール

$$X_t = \int_0^t \theta_s dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_s^2 ds$$

であるとき, $\mathcal{E}(X)$ がマルチンゲールであるための十分条件の一つに Novikov の条件 2.12.2

$$E \left[\exp \left(\frac{1}{2} \int_0^\infty |\theta_s|^2 ds \right) \right] < \infty$$

がある.

1.3.7 CIR 過程

Cox, Ingersoll, Ross による, 金利の変動のモデルとして開発された過程. CIR モデルは1つのマーケットリスクのみを考慮した, 短期利子率を扱う単因子 (one-factor) モデルであり, dB_t の係数に $\sqrt{X_t}$ を追加することで X_t が負の値を取ることを回避して (実際 $\forall t \in \mathbb{R}_+ X_t > 0$ a.s.), Vasicek モデルの拡張とみれる.

定義 1.3.18. 利子率の過程 (X_t) として提案されたものには, 次のようなものがある:

(1) $a, b, \sigma > 0$ が定める確率微分方程式 $dX_t = a(b - X_t)dt + \sigma dB_t$ の解を **Vasicek 過程**という.

(2) $a, b, \sigma > 0$ が定める確率微分方程式 $dX_t = a(b - X_t)dt + \sigma \sqrt{X_t} dB_t$ の解を **CIR 過程**という.

補題 1.3.19. CIR 過程は, $2ab > \sigma^2$ が成り立つとき, 一意に存在する.

1.3.8 Ornstein-Uhlenbeck 拡散

摩擦の存在下での質量の大きい Brown 粒子の速度のモデルとして最初の応用が見つかった、定常過程かつ Markov 過程でもある Gauss 過程である。なお、この3条件を満たす（時空間変数の線形変換の別を除いて）唯一の非自明な過程である。時間的に平均へドリフトする、平均回帰性 (mean-reverting) を持つために、拡散過程でもある。

定義 1.3.20 (Ornstein-Uhlenbeck process). 次で表される確率過程 X_t を、ドリフト γ と拡散係数 σ を持つ **Ornstein-Uhlenbeck 過程** という：

$$X_t = e^{-t\gamma} X_0 + \int_0^t \sigma e^{-(t-s)\gamma} dB_s.$$

これは次の確率微分方程式の解である：

$$dX_t = \sigma dB_t - \gamma X_t dt \quad \gamma \in \mathbb{R}.$$

この確率微分方程式は Langevin 方程式とも呼ばれ、次のようにも表せる：

$$\frac{dU(t)}{dt} = -\lambda U(t) + \dot{B}(t)$$

ただし \dot{B} は白色雑音である。

補題 1.3.21. (γ, σ) に関する Ornstein-Uhlenbeck 過程 X は次を満たす：

- (1) Brown 運動による表示： $X_t = \frac{\sigma}{\sqrt{2\gamma}} e^{-\gamma t} B_{e^{2\gamma t}}$.
- (2) $E[X_t] = 0, \text{Cov}[X_t, X_s] = \frac{\sigma^2}{2\gamma} e^{-\gamma|t-s|}$.
- (3) Kolmogorov の連続変形定理を満たし、連続な修正を持つ。また、共分散が $|t-s|$ の関数であるため、定常過程であることも解る。
- (4) 初期値で条件付けると、 $m_t = E[X_t|X_0 = x_0] = x_0 e^{-\gamma t}$, $\text{Cov}[X_s, X_t|X_0 = x_0] = \frac{\sigma^2}{2\gamma} (e^{-\gamma(|t-s|)} - e^{-\gamma(t+s)})$.
- (5) (Mehler の公式) X_t の遷移確率は次のように表せる：

$$P[X_t \in dx] = \frac{1}{(2\pi)^{d/2} (\det \text{Var}[X_t])^{1/2}} \exp \left(-\frac{1}{2} (x - m_t)^\top \text{Var}[X_t]^{-1} (x - m_t) \right) dx.$$

パラメータ $c := \frac{\sigma^2}{2\gamma}$ を **サイズ** ともいう。

要諦 1.3.22.

- (1) 一次元周辺分布は $\forall t \in \mathbb{R} \quad X_t \sim N(0, 1)$ である。
- (2) 離散時間の過程に $AR(1)$ というものがあり、この連続化とみなせる。
- (3) Brown 運動と違って、時間反転可能であり、 $(X_t)_{t \in \mathbb{R}_+}, (X_{-t})_{t \in \mathbb{R}_+}$ は分布が等しい。
- (4) $-\infty$ 近傍の振る舞いは Brown 運動の 0 近傍の振る舞いに関係がある。

定理 1.3.23 (Gauss-Markov 過程の性質). 過程 X は Gauss 過程であり、Markov 過程でもあるとする。

- (1) 零でない関数 $h \in L(\mathbb{R}_+)$ に対して、 $Z := hX$ は再び Gauss-Markov 過程である。
- (2) 単調増加関数 $f \in L(\mathbb{R}_+)$ に対して、 $Z := X \circ f$ は再び Gauss-Markov 過程である。
- (3) X は非退化で $L^2(\Omega)$ -連続ならば、ある零でない関数 $h \in L(\mathbb{R}_+)$ と狭義単調増加関数 $f \in L(\mathbb{R}_+)$ が存在して、 $X_t = h(t)W_{f(t)}$ と表せる。

命題 1.3.24 (定常 Gauss-Markov 過程の分類). V は平均 m と分散 σ^2 を持つ定常な Gauss-Markov 過程とする。このとき、次のいずれかである：

- (1) 任意の $0 \leq t_1 < \dots < t_n$ に対して、 V_{t_1}, \dots, V_{t_n} は独立な $N(m, \sigma^2)$ -確率変数である。
- (2) ある $\alpha > 0$ が存在して、任意の $0 \leq t_1 < \dots < t_n$ に対して、 V_{t_1}, \dots, V_{t_n} は共分散 $\text{Cov}[V_{t+\tau}, V_t] = \sigma^2 e^{-\alpha|\tau|}$ を持つ $N(m, \sigma^2)$ -確率変数である。

1.3.9 Brown 運動の回転

命題 1.3.25 (Brown 運動の回転不変性). B^1, B^2 を独立な Brown 運動とする.

- (1) $W := \frac{B^1 + B^2}{\sqrt{2}}$ は Brown 運動である.
- (2) 一般に, m -次元 Brown 運動 B と直交行列 $A \in O_m(\mathbb{R})$ に対して, AB は再び m -次元 Brown 運動である.

[証明]. 中心化された連続な過程であることは明らかだから, 後は有限な周辺分布を調べれば良い. これは確率ベクトル

$$\begin{pmatrix} W_{t_n} - W_{t_{n-1}} \\ \vdots \\ W_{t_2} - W_{t_1} \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} B_{t_n}^1 - B_{t_{n-1}}^1 \\ \vdots \\ B_{t_2}^1 - B_{t_1}^1 \end{pmatrix} + \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} B_{t_n}^2 - B_{t_{n-1}}^2 \\ \vdots \\ B_{t_2}^2 - B_{t_1}^2 \end{pmatrix}$$

が $N_n(0, D), D := \text{diag}(t_n - t_{n-1}, \dots, t_2 - t_1)$ に従うことから明らか. ■

1.3.10 Brown 確率場

2次元空間上の Brown 確率場 $B: \Omega \times \mathbb{R}_+^2 \rightarrow \mathbb{R}$ は, Wiener 空間上の確率解析において基本的な役割を果たす. さらに一般の Brown 確率場も, 白色雑音から定義できる.

定義 1.3.26 (Brownian random field / Brownian sheet). \mathbb{R}_+^N をパラメータにもつ中心化された Gauss 確率変数の族 $(X_a)_{a \in \mathbb{R}_+^N}$ が次の2条件を満たすとき, N 次元 Brown 確率場という:

- (1) $E[X_a X_b] = a \wedge b := \prod_{i=1}^N (a_i \wedge b_i)$.
- (2) $P[X_0 = 0] = 1$.

命題 1.3.27 (Brown 葉の構成). $N = 2$ のとき, 独立な標準 Brown 運動の列 $(B_t^{(n)})_{n \in \mathbb{N}}$ を用いて,

$$B_{s,t} := sB_t^{(0)} + \sum_{n=1}^{\infty} B_t^{(n)} \frac{\sqrt{2}}{n\pi} \sin(n\pi s) \quad (s, t) \in [0, 1] \times \mathbb{R}_+$$

で構成される.

1.4 Brown 運動の性質

1.4.1 見本道の幾何的性質

フラクタル曲線の典型例である

スケール不変であり, 時間反転が可能である関数 $1/t$ と t によって時間と空間のパラメータを変換すると再び Brown 運動である. 大数の法則によると Brown 運動が $y = \pm x$ が囲む空間から無限回出ることはいないが, $y = \pm\sqrt{n}$ が囲む空間からは殆ど確実に無限回出ていく.

命題 1.4.1.

- (1) 自己相似性・スケール不変性: $\forall a > 0$ $(X_t := a^{-1/2} B_{at})_{t \geq 0}$ は Brown 運動である.
- (2) (原点) 対称性: $(-B)_{t \in \mathbb{R}_+}$ は Brown 運動である.
- (3) 時間一様性: $\forall h > 0$ $(B_{t+h} - B_h)_{t \in \mathbb{R}_+}$ は Brown 運動である.
- (4) 時間の巻き戻し: $(X_t := B_1 - B_{1-t})_{t \in [0,1]}$ と $(B_t)_{t \in [0,1]}$ とは分布が等しい.
- (5) 時間反転不変性: 次も Brown 運動である:

$$X_t = \begin{cases} tB_{1/t} & t > 0, \\ 0 & t = 0 \end{cases}$$

(6) 大数の法則: $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{B_t}{t} = 0$ a.s.^{†1}

(7) $1/2$ -大数の法則^{†2}:

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{B_n}{\sqrt{n}} = +\infty \text{ a.s.}, \quad \liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{B_n}{\sqrt{n}} = -\infty \text{ a.s.}$$

[証明].

(1) (B1) $X_0 = \alpha^{-1/2} B_0 = 0$ a.s.

(B2) $\alpha^{-1/2}(B_{at_n} - B_{at_{n-1}}), \dots, \alpha^{-1/2}(B_2 - B_1)$ は, 独立な確率変数の可測関数 $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}; x \mapsto \alpha^{-1/2}x$ との合成であるから, 再び独立である.

(B3) $B_{at} - B_{as} \sim N(0, \alpha(t-s))$ だから, $X_t - X_s = \alpha^{-1/2}(B_{at} - B_{as}) \sim N(0, \alpha(t-s))$.

(B4) $t \mapsto B_t(\omega)$ が連続になる $\omega \in \Omega$ について, $t \mapsto \alpha^{-1/2}B_{at}$ は連続関数との合成からなるため連続.

(2) (1) と同様の議論による.

(3) (1) と同様の議論による.

(4) (1) と同様の議論と Wiener 測度の一意性による?

(5) (X_t) が平均 0 共分散 \min の Gauss 過程であることを示してから, (B4) を示す.

Gauss 過程であることの証明 有限次元周辺分布 $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$ は, 正規確率ベクトル $(B_{1/t_1}, \dots, B_{1/t_n})$ の, 行列 $\text{diag}(t_1, \dots, t_n)$ が定める変換による値であるから, 再び多変量正規分布に従う. よって, (X_t) は Gauss 過程である. 平均は $E[X_t] = E[tB_{1/t}] = 0$. 共分散は

$$\text{Cov}[X_s, X_t] = E[X_s X_t] = stE[B_{1/s} B_{1/t}] = st \min\left(\frac{1}{s}, \frac{1}{t}\right) = \min(s, t).$$

見本道の連続性の証明 $t \mapsto X(t)$ は $t > 0$ については殆ど確実に連続であるから, $t = 0$ での連続性を示せば良い.

(a) まず, $(X_t)_{t \in \mathbb{R}_+ \cap \mathbb{Q}}$ の分布は, 標準 Brown 運動の制限 $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+ \cap \mathbb{Q}}$ が \mathbb{R}^∞ 上に誘導するものと等しい (Kolmogorov の拡張定理の一意性より). よって, $\lim_{t \searrow 0, t \in \mathbb{Q}} X_t = \lim_{t \searrow 0, t \in \mathbb{Q}} B_t = 0$ a.s.

(b) (X_t) は $\mathbb{R}_{>0}$ 上で殆ど確実に連続であることと, $\mathbb{R}_{>0} \cap \mathbb{Q}$ のその上での稠密性より, 極限は一致する: $\lim_{t \searrow 0} X_t = \lim_{t \searrow 0, t \in \mathbb{Q}} X_t = 0$ a.s.

実際, ある full set $F \in \mathcal{F}$ が存在して $\forall \omega \in F$ $X_t(\omega)$ は $t \in \mathbb{R}_{>0}$ 上連続であるが, このとき

$$\left| \lim_{t \searrow 0} X_t(\omega) - \lim_{t \searrow 0, t \in \mathbb{Q}} X_t(\omega) \right| = 2\epsilon > 0$$

とすると,

$$\exists \delta_1 > 0 \ 0 < s < \delta_1 \Rightarrow \left| X_s(\omega) - \lim_{t \searrow 0} X_t(\omega) \right| < \epsilon$$

$$\exists \delta_2 > 0 \ 0 < s < \delta_2 \Rightarrow \left| X_s(\omega) - \lim_{t \searrow 0, t \in \mathbb{Q}} X_t(\omega) \right| < \epsilon$$

が成り立つが, このとき $(0, \min(\delta_1, \delta_2)) \cap \mathbb{Q} \neq \emptyset$ 上での X_t の値について矛盾が生じている.

(6) (5) より,

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{B(t)}{t} = \lim_{t \rightarrow \infty} X(1/t) = X(0) = 0 \text{ a.s.}$$

(7) 任意の $c \in \mathbb{Z}_+$ について, Brown 運動のスケール不変性 (1) より, $\{B_n > c\sqrt{n}\} \Leftrightarrow \{n^{-1/2}B_n > c\} \Leftrightarrow \{B_1 > c\}$ である. まず, 集合に関する Fatou の補題から, $P[\{B_n > c\sqrt{n} \text{ i.o.}\}] \geq \limsup_{n \rightarrow \infty} P[\{B_n > c\sqrt{n}\}] = P[\{B_1 > c\}] > 0$. 次に,

$X_n := B_n - B_{n-1}$ とすると, $\{B_n > c\sqrt{n} \text{ i.o.}\} = \left\{ \sum_{j=1}^n X_j > c\sqrt{n} \text{ i.o.} \right\}$ は (X_n) について可換な事象であるから (手前の有限個の X_1, \dots, X_m に対する置換に対して不変) であるから, Hewitt-Savage の定理より, $P[\{B_n > c\sqrt{n} \text{ i.o.}\}] = 1$. 最後に, 任意の $c \in \mathbb{Z}_+$ について合併事象を取ると, $P\left[\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{B_n}{\sqrt{n}} = \infty\right] = 1$ を得る.

^{†1} 時間反転により, ∞ での性質を 0 に引き戻して考えることが出来る, という議論の順番がきれいだと考えて入れ替えた.

^{†2} 大数の法則と併せてみると, 長い目で見て, Brown 運動は線型関数よりは遅く増加するが, \sqrt{t} よりも \limsup が速く増加する.

命題 1.4.2 (ユニタリ変換不変性 / conformal invariance property). 多次元正規分布の性質が一般化される. B を d 次元 Brown 運動, $U \in \text{GL}_d(\mathbb{R})$ を直交行列とする. このとき, $(X_t := UB_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ は Brown 運動である.

1.4.2 連続性概念の補足

一様連続性の強さを定量化する手法が連続度である. ϵ - δ 論法において, δ から ϵ を与える関数関係を分類することで, 連続性を分類する.

定義 1.4.3 (modulus of continuity). $(X, \|\cdot\|_X), (Y, \|\cdot\|_Y)$ をノルム空間とし, $f: X \rightarrow Y$ を関数とする. X, Y のそれ以外の位相的性質は不問とした方がよい.

(1) $\omega(\delta; f) := \sup_{|x-y| \leq \delta} |f(x) - f(y)|$ とおくと, $\omega: [0, \infty] \rightarrow [0, \infty]$ が定まる. このとき, $\forall f \in \text{Map}(X, Y) \quad \omega(0; f) = 0$ に注意.

1.4.2.1 大域的性質

補題 1.4.4 (uniform continuity). 次の 2 条件は同値.

- (1) $\omega(-; f)$ は $\delta = 0$ にて連続: $\lim_{\delta \rightarrow 0} \omega(\delta; f) = 0$.
- (2) f は一様連続.

定義 1.4.5 (Lipschitz continuity, Ho \boxtimes lder continuity). $f: X \rightarrow Y$ を関数とする.

- (1) $\omega(\delta; f) = O(\delta)$ を満たすとき, ^{†3} f は Lipschitz 定数 $\sup_{\delta \in (0, \infty]} \frac{\omega(\delta; f)}{\delta}$ の Lipschitz 連続関数という.
- (2) $\alpha \in [0, 1]$ について $\omega(\delta; f) = O(\delta^\alpha)$ を満たすとき, f は α -次 Ho \boxtimes lder 連続であるという. なお, α は大きいほど δ^α ($\delta \in (0, 1)$) は小さいから, 条件は強く, $\alpha = 0$ のときは有界性に同値.
- (3) $|f|_{C^{0,\alpha}} := \sup_{x \neq y} \frac{|f(x) - f(y)|}{|x - y|}$ を Ho \boxtimes lder 係数といい, これは Ho \boxtimes lder 空間 $C^{0,\alpha}$ に半ノルムを定める.

これらの条件は, $\omega(\delta; f)$ の $\delta \rightarrow 0$ のときの 0 への収束の速さによる分類であるから, これらを満たす関数は特に一様連続であることは明らか.

要諦 1.4.6. Lipschitz 連続性は, X 上で任意の 2 点 $x \neq y \in X$ を取っても, その間の f の増分の傾き $|f(x) - f(y)|/|x - y|$ はある定数を超えないことを意味する. 特に有界な 1 次導関数を持つ場合, その上限 $\sup_{x \in X} f'(x)$ は Lipschitz 定数以下になるが, 一致するとは限らない.

1.4.2.2 局所的性質

補題 1.4.7 (continuous, locally uniform continuous). $f: X \rightarrow Y$ と $x_0 \in X$ について, 次の 2 条件は同値.

- (1) $\lim_{\delta \rightarrow 0} \omega(\delta; f|_{U_\delta(x_0)}) = 0$.
- (2) f は x_0 において連続.

また次の 2 条件も同値.

- (1) ある近傍 $x_0 \in U^{\text{open}} \subset X$ が存在して, $f|_U$ の連続度 ω は $\delta = 0$ にて連続.
- (2) f は x_0 において局所一様連続.

注 1.4.8. この 2 つは X が局所コンパクトならば同値になる. したがって, たとえば無限次元 Banach 空間では 2 つの概念は区別する必要がある.

[証明].

^{†3} $O(\delta)$ ($\delta \rightarrow 0$) ではなく, δ の全域で δ の定数倍で抑えられることをいう.

(1) \Rightarrow (2) 任意の $\epsilon > 0$ を取ると, 仮定よりある $\delta > 0$ が存在して, $\sup_{|x-y| \leq \delta, x, y \in U_\delta(x_0)} |f(x) - f(y)| < \epsilon$. よって特に $|x_0 - y| < \delta$ ならば, $|f(x_0) - f(y)| \leq \sup_{|x-y| \leq \delta, x, y \in U_\delta(x_0)} |f(x) - f(y)| < \epsilon$.

(2) \Rightarrow (1) 任意の $\epsilon > 0$ を取ると, ある $\delta > 0$ について $\forall y \in X, |x_0 - y| < \delta \Rightarrow |f(x_0) - f(y)| < \epsilon/2$ が成り立つ. このとき,

$$\sup_{|x-y| \leq \delta, x, y \in U_\delta(x_0)} |f(x) - f(y)| \leq \sup_{|x-y| \leq \delta, x, y \in U_\delta(x_0)} (|f(x) - f(x_0)| + |f(x_0) - f(y)|) < \epsilon.$$

■

定義 1.4.9. Ho \boxtimes lder 係数 $|f|_{C^{0,\alpha}} := \sup_{x \neq y} \frac{|f(x) - f(y)|}{|x - y|} \in [0, \infty]$ が X のあるコンパクト集合上で有界ならば, 局所 Ho \boxtimes lder 連続であるという.

1.4.2.3 関数の分類

ある $\omega \in \Omega$ に対して, これを連続度として持つ関数として, 連続性に基づいた類別を作れる. 似た概念に一樣可積分性がある.

定義 1.4.10. $x = 0$ において連続で消える関数全体を

$$\Omega := \left\{ \omega \in \text{Map}([0, \infty], [0, \infty]) \mid \lim_{\delta \rightarrow 0} \omega(\delta) = \omega(0) = 0 \right\}$$

と表す. $f: X \rightarrow Y, x_0 \in X$ について,

- (1) $\omega_{x_0}(\delta; f) := \omega(\delta; f|_{U_\delta(x_0)})$ を, x_0 における局所連続度としよう.
- (2) 局所連続度の上方集合を $\Omega_{x_0}(f) := \{\omega_{x_0} \in \Omega \mid \forall y \in X, |f(x_0) - f(y)| \leq \omega_{x_0}(|x_0 - y|)\}$ と表すと, 大域連続度の上方集合は $\Omega(f) := \bigcap_{x \in X} \Omega_x(f)$ と表せる.

定義 1.4.11 (equicontinuity, uniform equicontinuity). 関数族 $\{f_\lambda\} \subset \text{Map}(X, Y)$ について,

- (1) 同程度連続であるとは, 任意の $x \in X$ において, ある $\omega_x(\delta; f) \in \Omega_x(f)$ が存在して, 任意の f_λ の局所連続度 (の上界) となっていることをいう.
- (2) 一樣に同程度連続であるとは, ある $\omega(\delta; f) \in \Omega(f)$ が存在して, 任意の f_λ の大域連続度 (の上界) となっていることをいう.

これらの概念も, X がコンパクトな場合は一致する.

補題 1.4.12. 同程度連続な関数列 (f_n) がある関数 f に各点収束するとき, f は連続である.

定理 1.4.13. 有界閉区間 $I := [a, b]$ 上の関数列 $\{f_n\}_{n \in \mathbb{N}} \subset l^\infty(I)$ について, 次の 2 条件を満たすならば一樣ノルムについて相対コンパクトである, すなわち, 一樣収束する部分列を持つ.

- (1) 一樣有界である: $\exists C \in \mathbb{R} \forall n \in \mathbb{N} \|f_n\|_\infty \leq M$.
- (2) 一樣に同程度連続である.

1.4.2.4 確率化

定義 1.4.14 (modulus of continuity). Brown 運動のコンパクト集合への制限 $B: [0, 1] \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ の連続度 ω_B とは,

$$\sup_{s \neq t \in [0, 1]} \frac{|B_t - B_s|}{\omega_B(|s - t|)} \leq 1$$

かつ $\lim_{\delta \searrow 0} \omega_B(\delta) = 0$ を満たす関数 $\omega_B(\delta): [0, 1] \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+$ をいう.

注 1.4.15. Brown 運動の見本道は連続だから,

$$\limsup_{h \searrow 0} \sup_{t \in [0, 1-h]} \frac{|B_{t+h} - B_t|}{\varphi(h)} \leq 1$$

を考えても問題ない。これは、特に偏差 h が小さい場合に関する評価になる。通常の意味での連続度 $\omega_B(f)$ を得るためには、 $[0, 1]$ 上で h 以上離れている 2 点についての $\sup_{h \leq |s-t| \leq \delta} |B_s - B_t|$ と $\varphi(\delta)$ との大きい方を $\omega_B(\delta)$ として取れば良い。

一方で、 \sup を外して、計測関数 $\varphi: \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}_+$ であって、 $\limsup_{t \in \mathbb{R}_+} \frac{B(t)}{\varphi(t)} \in \mathbb{R}_+$ を満たすものを探すことは、連続度と対になる。

1.4.3 見本道の連続性

見本道はコンパクト集合上で一様連続である。それがどのくらい強いかを測る尺度が Ho \boxtimes lder 連続性であるが、見本道は任意の $0 \leq \gamma < \frac{1}{2}$ について、 γ -Ho \boxtimes lder 連続であることは、Kolmogorov の連続変形定理 1.2.2 から従う。連続度の全体は最小元をもつが、ことに δ が十分 0 に近いとき、 $\omega_B(\delta) = \sqrt{2\delta \log(\delta)}$ が最小となる。これは、 $\delta^{1/2}$ より少し悪いことを意味する。

命題 1.4.16.

- (1) $1/2$ -Ho \boxtimes lder 連続ではない： $P \left[\sup_{s \neq t \in [0,1]} \frac{|B_t - B_s|}{\sqrt{|t-s|}} = +\infty \right] = 1$.^{†4}
 (2) 連続度の例：ある定数 $C > 0$ について、十分小さい任意の $h > 0$ と任意の $h \in [0, 1-h]$ について、

$$|B_{t+h} - B_t| \leq C\sqrt{h \log(1/h)} \quad \text{a.s.}$$

- (3) $\forall c < \sqrt{2}$ について、 $\forall \epsilon > 0 \exists h \in (0, \epsilon) \exists t \in [0, 1-h] |B_{t+h} - B_t| \geq c\sqrt{h \log(1/h)}$.
 (4) 最適評価 (Levy 1937)： $C = \sqrt{2}$ のとき最適な連続度となる：^{†5}

$$\limsup_{\delta \searrow 0} \sup_{s, t \in [0,1], |t-s| < \delta} \frac{|B_t - B_s|}{\sqrt{2|t-s| \log|t-s|}} = 1 \quad \text{a.s.}$$

- (5) 任意の $\alpha < 1/2$ について、殆ど確実に見本道は任意の点で局所 α -Ho \boxtimes lder 連続である。
 (6) 任意の $\alpha > 1/2$ について、殆ど確実に見本道は任意の点で局所 α -Ho \boxtimes lder 連続でない。これは Paley-Wiener-Zygmund 1933 よりも強いことに注意。
 (7) ほとんど確実に、見本道のどこかには局所 $1/2$ -Ho \boxtimes lder 連続であるような点が存在する。これを slow point という。

[証明].

- (1) 時間反転により $1/2$ -大数の法則 1.4.1(7) に帰着する。 $\sup_{s \neq t \in [0,1]} \frac{|B_t - B_s|}{\sqrt{|t-s|}} > \sup_{t \in (0,1]} \frac{|B_t - B_0|}{\sqrt{|t-0|}}$ であるから、

$$P \left[\sup_{t \in (0,1]} \frac{|B_t|}{\sqrt{t}} = \infty \right] = 1$$

を示せば良いが、実は

$$P \left[\limsup_{t \searrow 0} \frac{|B_t|}{\sqrt{t}} = \infty \right] = 1$$

が成り立つ。実際、 X_t を (5) の時間反転とすると、

$$\limsup_{t \searrow 0} \frac{|B_t|}{\sqrt{t}} = \limsup_{t \searrow 0} \sqrt{t} |X_{1/t}| = \limsup_{s \rightarrow \infty} \frac{|X_s|}{\sqrt{s}} = \infty \quad \text{a.s.}$$

- (2) 保留。
 (3) a
 (4) (7) と (8) の関係同様、時間反転による。
 (5) e

^{†4} 実は、局所 $1/2$ -Ho \boxtimes lder 連続な点も存在するが、高々零集合である。また、 $\alpha > 1/2$ については、ほとんど確実に、任意の点で α -Ho \boxtimes lder 連続でない。これは微分可能性についての Paley の結果よりも強い主張である。

^{†5} \limsup を \lim に置き換えても成り立つ。

(6) X を, B の時間反転とし (5), この $t = 0$ における微分可能性を考える. このとき, (7) より,

$$\begin{aligned} D^*X(0) &= \limsup_{h \searrow 0} \frac{X_h - X_0}{h} \\ &\geq \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_{1/n} - X_0}{1/n} \\ &\geq \limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt{n} X_{1/n} = \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{B_n}{\sqrt{n}} = \infty. \end{aligned}$$

すなわち, $D^*X(0) = \infty$ で, $D_*X(0) = -\infty$ も同様にして得る. 特に, X_t は $t = 0$ にて微分可能でない.

ここで, 任意の $t > 0$ に対して, $Y_s := B_{t+s} - B_t$ とすると, Y_s も標準 Brown 運動で (3), Y_0 にて微分可能でない. よって, B も B_t において微分可能でない.

■

命題 1.4.17.

- (1) 最小包絡関数: $\limsup_{t \rightarrow \infty} \frac{B_t}{\sqrt{2t \log \log(t)}} = 1$ a.s.^{†6}
- (2) 一点における連続性の結果・繰り返し対数の法則 (Khinchin 1933):

$$\forall s \in \mathbb{R}_+ \quad \limsup_{t \searrow s} \frac{|B_t - B_s|}{\sqrt{2|t-s| \log \log|t-s|}} = 1 \quad \text{a.s.}$$

1.4.4 見本道の可微分性

命題 1.4.18. 関数 f の右・左微分係数を $D^*f(t) := \limsup_{h \searrow 0} \frac{f(t+h) - f(t)}{h}$, $D_*f(t)$ で表すとする

- (1) 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ について, 殆ど確実に B_t は t において微分可能でない上に, 殆ど確実に $D^*B(t) = +\infty \wedge D_*B(t) = -\infty$.
- (2) (Paley-Wiener-Zygmund 1933) B の見本道は殆ど確実に至る所微分不可能性である.^{†7} さらに, ほとんど確実に $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad D^*B(t) = +\infty \vee D_*B(t) = -\infty$.
- (3) ほとんど確実に $\forall t \in [0,1] \quad D^*B(t) \in \{\pm\infty\}$ という主張は正しくない.

1.4.5 2 次変分の L^2 -収束

変分とは, 分割の全体からなる有向集合からのネットの極限である. 確率過程の 2 次変分過程は, 高頻度取引の分野において realized volatility といい, 重要な統計量となっている. その漸近分散を求めるのに, 混合型中心極限定理が必要となる. この定理は非エルゴード的な確率システムにおける「中心極限定理」となる.

命題 1.4.19 (erratic).

- (1) 殆ど確実に, 任意の $0 < a < b < \infty$ に対して, Brown 運動の見本道は $[a, b]$ 上単調でない.
- (2) ほとんど確実に, 局所的な増加点 $t \in (0, \infty)$ s.t. $\exists_{t \in (a,b)}^{\text{open}} \mathbb{R}_+ [\forall_{s \in (a,t)} f(s) \leq f(t)] \wedge [\forall_{s \in (t,b)} f(t) \leq f(s)]$ を持たない.

記法 1.4.20. $\Sigma(0, T)$ で, $[0, T]$ 上の分割 σ 全体の集合とする. すると, $\sigma_1 \leq \sigma_2 \Leftrightarrow |\sigma_1| \leq |\sigma_2|$ によって分割の集合には順序が定まる.

$$J_\sigma := \sum_{k=1}^n |B_{t_k} - B_{t_{k-1}}|^2$$

によって, 写像 $J: \Sigma(0, T) \rightarrow \mathbb{R}_+$ が定まる.

^{†6} 1/2-Ho nder 連続性が 1/2-大数の法則の系であったように, 繰り返し対数の法則はこの系になる.

^{†7} Paley et al. 1933, Dvoretzky et al. 1961.

命題 1.4.21 (2 次変動の L^2 -収束). $[0, t]$ の部分分割 $\pi := (0 = t_0 < t_1 < \cdots < t_n = t)$ の系列 $(\pi_n), \pi_n \subset \pi_{n+1}$ について, $|\pi| := \max_{j \in n} (t_{j+1} - t_j)$ とする. このとき, 次の $L^2(\Omega)$ -収束が成り立つ:

$$\lim_{|\pi| \rightarrow 0} J_\pi = \lim_{|\pi| \rightarrow 0} \sum_{j=0}^{n-1} (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 = t \quad \in L^2(\Omega).$$

[証明]. 確率変数列を $\xi_j := (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 - (t_{j+1} - t_j)$ ($j \in n$) とおくと, これらは中心化された独立な確率変数列になる. 実際,

$$E[\xi_j] = E[(B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2] - E[t_{j+1} - t_j] = t_{j+1} - t_j - (t_{j+1} - t_j) = 0.$$

また, 各 ξ_j は独立な確率変数列 $(B_{t_{j+1}} - B_{t_j})$ の可測関数による像であるから, やはり独立である.

正規分布の偶数次の中心積率は $\mu_{2r} = \frac{(2r)!}{2^r r!} \sigma^{2r}$ と表せるため, $E[(B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^4] = 3(t_{j+1} - t_j)^2$ であることに注意すると,

$$\begin{aligned} E \left[\left(\sum_{j=0}^{n-1} (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 - t \right)^2 \right] &= E \left[\left(\sum_{j=0}^{n-1} \xi_j \right)^2 \right] = \sum_{j=0}^{n-1} E[\xi_j^2] \\ &= \sum_{j=0}^{n-1} (3(t_{j+1} - t_j)^2 - 2(t_{j+1} - t_j)^2 + (t_{j+1} - t_j)^2) \\ &= 2 \sum_{j=0}^{n-1} (t_{j+1} - t_j)^2 \leq 2t|\pi| \xrightarrow{|\pi| \rightarrow 0} 0. \end{aligned}$$

■

注 1.4.22 (2 次変動の概収束). 分割の列を具体的に指定すれば, 概収束もする. なお, (π_i) が部分分割の系列でない場合, 反例が殆ど確実に存在する. というのも, 殆ど確実に分割の列で $|\pi_n| \rightarrow 0$ を満たすものが存在して,

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=1}^{k(n)} (B(t_j^{(n)}) - B(t_{j-1}^{(n)}))^2 = \infty$$

が成り立つ. 他にこういうものを排除する十分条件として, $\sum_{n \in \mathbb{N}} |\pi_n| < \infty$ がある.

1.4.6 全変動が非有界

$L^2(\Omega)$ -収束する事実からも導けるが, ここでは 2 次変動が概収束する場合について考察しておくことで, より簡単な証明も与える.

補題 1.4.23. $X, Z \in L^2(\Omega)$ は互いに独立で, 対称な確率変数とする: $X \stackrel{d}{=} -X, Z \stackrel{d}{=} -Z$. このとき,

$$E[(X + Z)^2 | X^2 + Z^2] = X^2 + Z^2$$

が成り立つ.

[証明]. $X + Z, X - Z$ は同じ分布を持つから,

$$E[(X + Z)^2 | X^2 + Z^2] = E[(X - Z)^2 | X^2 + Z^2] < \infty$$

よって, 両辺の差を取って, $E[XZ | X^2 + Z^2] = 0$ を得る. ■

命題 1.4.24 (2 次変動の概収束部分列). $[0, t]$ の分割の列 $(\pi^n)_{n \in \mathbb{N}}$ は, 細分関係についての増大列になっているとする. このとき,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=1}^{k(n)} (B_{t_j^{(n)}} - B_{t_{j-1}^{(n)}}) = t \quad \text{a.s..}$$

命題 1.4.25 (2 次変動が概収束するための十分条件). $[0, t]$ の分割の列 $(\pi^n)_{n \geq 1}, \pi^n := \{0 = t_0^n < \cdots < t_{k_n}^n = t\}$ は $\sum_{n \in \mathbb{N}} |\pi^n| < \infty$ を満たしながら $|\pi| \rightarrow 0$ と収束するとする. このとき,

$$\sum_{j=0}^{k_n-1} (B_{t_{j+1}^n} - B_{t_j^n})^2 \xrightarrow{\text{a.s.}} t.$$

系 1.4.26 (全変動の発散). 区間 $[0, t]$ における全変動

$$V := \sup_{\pi} \sum_{j=0}^{n-1} |B_{t_{j+1}} - B_{t_j}|$$

は殆ど確実に ∞ である.

[証明]. Brown 運動の見本道は殆ど確実に連続であるから, $\sup_{j \in n} |B_{t_{j+1}} - B_{t_j}| \xrightarrow{|\pi| \rightarrow 0} 0$ である. よって, もし $V < \infty$ ならば, 2 乗和

$$\begin{aligned} V_2 &:= \sum_{j=1}^{n-1} (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 \leq \sup_{j \in n} |B_{t_{j+1}} - B_{t_j}| \left(\sum_{j=0}^{n-1} |B_{t_{j+1}} - B_{t_j}| \right) \\ &\leq V \sup_{j \in n} |B_{t_{j+1}} - B_{t_j}| \xrightarrow{|\pi| \rightarrow 0} 0. \end{aligned}$$

よって, 2 次変動の L^2 -極限は,

$$\lim_{|\pi| \rightarrow 0} \sum_{j=0}^{n-1} (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 = P[V = \infty] \left(\lim_{|\pi| \rightarrow 0} \sum_{j=0}^{n-1} (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 \right) = t$$

と表せる. $P[V < \infty] = 0$ でない限り, 2 次変動が t に L^2 -収束することに矛盾する. ■

1.5 Wiener 積分と白色雑音

$B: \Omega \rightarrow C_0(\mathbb{R}_+)$ は Wiener 測度を押し出す. この測度は, $C_0(\mathbb{R}_+)$ に限らず, $L^2(\mathbb{R}_+)$ 上に積分 $L^2(\mathbb{R}_+) \rightarrow L^2(\Omega)$ を定める. するとこれは, 非確率的関数に対する確率積分になる (確率積分は Wiener 積分の延長になる).

しかし確率積分では思っても見なかった見方が登場する. そう, 写像 $L^2(\mathbb{R}_+) \rightarrow L^2(\Omega)$ 自体が「クソでかい確率過程」なのだ (しかも Gauss 系). Wiener 積分の適切な部分集合 $H \subset L^2(\mathbb{R}_+)$ への制限として得られる過程 $H \rightarrow L^2(\Omega)$ を白色雑音という. これは H^* 上に測度を押し出しかねない. 実際, 白色雑音は一般の核型可分 Hilbert 空間上に Gauss 確率測度として定義できる.

1.5.1 定義と像の性質

記法 1.5.1.

$$\mathcal{E}_0 := \left\{ \varphi_t = \sum_{j=0}^{n-1} a_j 1_{(t_j, t_{j+1}]}(t) \in L^2(\mathbb{R}_+) \mid n \geq 1, a_0, \dots, a_{j-1} \in \mathbb{R}, 0 = t_0 < \cdots < t_n \right\}$$

は $L^2(\mathbb{R}_+)$ の稠密部分空間である.

定義 1.5.2 (Paley-Wiener integral).

(1) 単関数 $\varphi \in \mathcal{E}_0$ 上の有界線型作用素 $\mathcal{E}_0 \rightarrow L^2(\Omega)$

$$\int_{\mathbb{R}_+} \varphi_t dB_t := \sum_{j=0}^n a_j (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})$$

は等長写像を定める.

(2) この $L^2(\mathbb{R}_+)$ への連続延長 $B: L^2(\mathbb{R}_+) \hookrightarrow L^2(\Omega)$ を **Wiener 積分** という.

(3) Wiener 積分の像は $B(\varphi) = \int_0^\infty \varphi_t dB_t \sim N(0, \|\varphi\|_{L^2(\mathbb{R}_+)}^2)$ を満たし, $\text{Im } B < L^2(\Omega)$ は $L^2(\mathbb{R}_+)$ と等長同型な, Brown 運動が生成する Gauss 部分空間となる.

命題 1.5.3. Wiener 積分の像

$$\mathcal{H}_1 := \left\{ \int_0^\infty f(t) dB_t \mid f \in L^2(\mathbb{R}_+) \right\}$$

は, 共分散を $\text{Cov}[f, g] = (f|g)_{L^2(\mathbb{R}_+)}$ とする中心化された Gauss 系である.

定義 1.5.4 (innovation process). Gauss 過程 X が標準的な表現を持つとは, 関数 $F: \mathbb{R}_+ \rightarrow L^2(\mathbb{R}_+)$ が存在して,

$$X_t = \int_0^t F(u, t) dB(u)$$

と表せ, X_t が生成する情報系が Brown 運動の情報系に一致することをいう. このとき Brown 運動 B を, X の新生過程という.

1.5.2 白色雑音の Wiener 積分による表示

ホワイトノイズは, 体積確定集合 \mathcal{M} で添字付けられた中心化された Gauss 系で, これら集合の共通部分の測度を共分散とするような構造を持ったものをいう.

定義 1.5.5 (white noise). $D \subset \mathbb{R}^m$ を Borel 集合, l を \mathbb{R}^m 上の Lebesgue 測度とする.

- (1) D 内の測度確定な集合の全体を $\mathcal{M}(D) := \{A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^m) \cap P(D) \mid l(A) < \infty\}$ と表す.
- (2) $\mathcal{M}(D)$ 上の中心化された Gauss 系 $(W(A))_{A \in \mathcal{M}(D)}$ であって, $\Gamma(A, B) = E[W(A)W(B)] = l(A \cap B)$ を満たすものを **ホワイトノイズ**いう.

例 1.5.6 (ホワイトノイズと Brown 運動の関係). $D = \mathbb{R}_+$ とすると, ホワイトノイズ $W: \mathcal{M}(\mathbb{R}_+) \rightarrow L^2(\Omega)$ を得る. これの, 区間の集合 $\mathcal{G} = \{[0, t]\}_{t \in \mathbb{R}_+}$ への制限 $W|_{\mathcal{G}} = B$ は Brown 運動である. 逆に Brown 運動を用いて, ホワイトノイズは Wiener 積分としての表示

$$W(A) = \int_0^\infty 1_A(t) dB_t, \quad A \in \mathcal{M}(\mathcal{G})$$

を持つ. 特に, 定義関数に関する Wiener 積分は Brown 運動である:

$$B_t = \int_0^\infty 1_{[0, t]} dB_s.$$

□

命題 1.5.7. $f \in L^2(\mathbb{R}_+)$ の Wiener 積分はホワイトノイズである: $W_f = \int_0^\infty f(s) dB(s)$.

命題 1.5.8. $H := L^2([0, T])$ とし, $\mu = N(0, Q)$ を非退化な Gauss 測度とする. $W: H \rightarrow L^2(H, \mu)$ を \mathbb{R}_+ 上のホワイトノイズとする.

- (1) $B_t := W([0, t]) = W_{1_{[0, t]}}$ と定めるとこれは Brown 運動の修正である.
- (2) この過程の同値類は, $B \in C(\mathbb{R}_+; L^{2m}(H, \mu))$ ($\forall m \in \mathbb{N}$) を満たす連続過程である.

[証明].

- (1) (B1) $B_t \sim N(0, t)$ ($t \geq 0$) より, $B_0 = 0$.
- (B2) 任意の $0 \leq s < t$ について, $B_t - B_s = W_{1_{(s, t]}} \sim N(0, t - s)$.
- (B3) 任意の $0 \leq t_1 < \dots < t_n$ に対して, $1_{(t_1, t_2]}, \dots, 1_{(t_{n-1}, t_n]}$ は直交系である. よって??より, その像 $B_{t_2} - B_{t_1}, \dots, B_{t_n} - B_{t_{n-1}}$ も独立である.
- (B4) Gamma 関数の反転公式より,

$$\int_0^1 (1-r)^{\alpha-1} r^{-\alpha} dr = B(\alpha, 1-\alpha) = \frac{\pi}{\sin \pi \alpha}$$

から, 恒等式

$$\int_s^t (t-\sigma)^{\alpha-1} (\sigma-s)^{-\alpha} d\sigma = \frac{\pi}{\sin \pi \alpha} \quad (0 \leq s \leq \sigma \leq t, \alpha \in (0, 1))$$

を得る. これを用いれば,

$$1_{[0,t]}(s) = \frac{\sin \pi \alpha}{\pi} \int_0^t (t-\sigma)^{\alpha-1} \underbrace{1_{[0,\sigma]}(x)(\sigma-s)^{-\alpha}}_{=: g_\sigma(s)} d\sigma \quad (s \geq 0)$$

を得る. このとき, $g_\sigma \in L^2([0, T])$ かつ $\|g_\sigma\|^2 = \int_0^T g_\sigma^2(s) ds = \frac{\sigma^{1-\alpha}}{1-\alpha}$ より, $\alpha \in \left(0, \frac{1}{2}\right)$ とリスケールすると, $\|g_\sigma\|^2 = \frac{\sigma^{1-2\alpha}}{1-2\alpha}$. よって, $W: H \rightarrow L^2(H, \mu)$ は有界線型であったから特に一様連続で,

$$B_t = W_{1_{[0,t]}} = \frac{\sin \pi \alpha}{\pi} \int_0^t (t-\sigma)^{\alpha-1} W_{g_\sigma} d\sigma$$

と表示でき, $W_{g_\sigma} \sim N\left(0, \frac{\sigma^{1-2\alpha}}{1-2\alpha}\right)$. 補題より, あとは $\sigma \mapsto W_{g_\sigma}(x) \in L^{2m}([0, T])$ μ -a.e. $x \in H$ を示せば良い. これは正規分布の $2m$ 次の積率と Fubini の定理から分かる.

(2) 任意の $t > s$ について, $B_t - B_s \sim N_{t-s}$ の $2m$ 次の積率から分かる. ■

補題 1.5.9. $m > 1, \alpha \in \left(\frac{1}{2m}, 1\right), T > 0$ とし, $f \in L^{2m}([0, T]; H)$ とする. このとき,

$$F(t) := \int_0^t (t-\sigma)^{\alpha-1} f(\sigma) d\sigma \quad t \in [0, T]$$

と定めると, $F \in C([0, T]; H)$.

要諦 1.5.10. Gauss 過程 $W: \mathcal{M}(D) \rightarrow L^2(\Omega)$ は内積を保つことに注意すると, これは Hilb の等長同型 $L^2(D) \xrightarrow{\sim} L^2(\Omega)$ に延長する. この構造を用いて, ホワイトノイズは一般の可分 Hilbert 空間上に定義出来る. ホワイトノイズを $W: H \rightarrow L^2(\Omega)$ とすると, $W: \Omega \times H \rightarrow \mathbb{R}$ と同一視でき, これはもしかしたら見本道値確率変数としては $\Omega \rightarrow H^*$ とみなせて, H^* 上に測度を押し出しているのかもしれない.

1.5.3 Brown 運動の超関数微分としての白色雑音

白色雑音を, もっと一般の可分 Hilbert 空間上の Gauss 測度として定める. さらに, Brown 運動を定める線型作用素 (の仮想的積分核) として, 白色雑音を定める. この関係を「白色雑音は, ブラウン運動の弱微分である」という. 白色雑音は S' 上の Gauss 測度として一意に定まる.

議論 1.5.11 (白色雑音は, Brown 運動の超関数の意味での時間微分である). Wiener 測度を緩増加超関数の空間に実現することで, 仮想的な時間微分 dB_t は自然に捉えられる. S を Schwartz の急減少関数の空間とし, S' をその双対空間とし, $\langle -, - \rangle$ をこの間のペアリングとする. このとき, 次の定理が成り立つ.

定理 1.5.12 (白色雑音の存在定理). $(S', \mathcal{B}(S'))$ 上には, 標準 Gauss 測度 $N(0, \text{id}_S)$ がただ一つ存在する. すなわち, 次を満たす $(S', \mathcal{B}(S'))$ 上の確率測度 ν がただ一つ存在する:

$$\forall \varphi \in S \quad \int_{S'} \exp i \langle u, \varphi \rangle \nu(du) = \exp \left(-\frac{1}{2} \int_{\mathbb{R}} \varphi^2(t) dt \right) = \exp \left(\frac{1}{2} \langle \text{id} \varphi, \varphi \rangle \right)$$

このときの確率空間 $(S', \mathcal{B}(S'), \nu)$ を白色雑音という. これを引き起こす過程 \dot{B} を, \mathbb{R} 上の Brown 運動 $(B_t)_{t \in \mathbb{R}}$ を用いて構成する.

$$\dot{B}(\varphi) := - \int_{\mathbb{R}} B_t \varphi'(t) dt \quad (\varphi \in S)$$

とすると, これは $(S, \mathcal{B}(S))$ 上の S' -値確率変数であり, 白色雑音 ν に従う.

1.5.4 経路積分

量子力学, 量子場理論で生まれた考え方である.

議論 1.5.13. 伝播関数 (propagator) は, 粒子が移動する際の確率振幅を与える. これはある積分核 K が与える積分変換作用素 U で与えられるが, この積分核が曲者である. 場の付値が関数 φ で与えられ, 関数 φ の空間上の, 作用汎関数 S の積分

$$K(x, y) := \int \exp(iS(\varphi)) D\varphi$$

で与えられる. しかし, $D\varphi$ なる測度が不明瞭どころか, 対応する測度が存在しないこともある. **経路積分 (path integral)** の語源は, 多様体 X 上の粒子を記述するシグマ模型においては, $\varphi \in C([0, 1], X)$ は厳密に「道」になるため. ここで (古典的) Wiener 空間が登場する.

1.5.5 Feynman-Kac の公式

Mark Kac は Feynman 経路積分と Wiener 積分の類似性にはじめて注目し, Wiener 積分を通じて微分作用素を研究した. 特に *Can One Hear the Shape of a Drum?* (1966) の論説は有名である.

1.6 Wiener 空間

Wiener(1923) が, 初期の無限次元空間とその上の微積分, すなわち, 見本道の空間上の変分法の例を作った. まずはこの見本道の空間の構造を調べる.

1.6.1 古典的 Wiener 空間

Brown 運動 $\Omega \rightarrow C(\mathbb{R}_+)$ は C -過程であり, C -空間に Wiener 測度を押し出す. これを古典的 Wiener 空間という.

定義 1.6.1 (Wiener space (23)^{†8}).

- (1) $\Omega := \{\omega \in C(\mathbb{R}_+; \mathbb{R}) \mid \omega(0) = 0\}$.
- (2) $\mathcal{F} \subset P(\Omega)$ を, $C(\mathbb{R}_+)$ 上の広義一様収束位相が生成する Borel σ -代数とする. このコンパクト開位相について, Ω は Frechet 空間となる.

命題 1.6.2 (Wiener 測度の構成). (Ω, \mathcal{F}, P) を Wiener 空間とする.

- (1) \mathbb{R}_+ 上の広義一様収束位相が生成する Borel σ -代数 \mathcal{F} は次の円筒集合の集合 $\mathcal{G} \subset P(\Omega)$ によって生成される: $\mathcal{G}(\Omega) = \sigma[\mathcal{G}]$

$$\mathcal{G} = \{C = \{\omega \in \Omega \mid \forall_{i \in [k]} \omega(t_i) \in A_i\} \in P(\Omega) \mid k \in \mathbb{N}_{\geq 1}, A_1, \dots, A_k \in \mathcal{B}(\mathbb{R}), 0 \leq t_1 < \dots < t_k\}$$

- (2) $p_t(x) = (2\pi t)^{-1/2} e^{-x^2/(2t)}$ を正規分布 $N(0, t)$ の確率密度関数とする.

$$P(C) = \int_{A_1 \times \dots \times A_k} p_{t_1}(x_1) p_{t_2-t_1}(x_2 - x_1) \cdots p_{t_k-t_{k-1}}(x_k - x_{k-1}) dx_1 \cdots dx_k.$$

が成り立ち, これの \mathcal{F} 上への延長はたしかに一意的である.

- (3) 任意の $\omega \in \Omega$ に対して, $B_t(\omega) := \omega(t)$ と見本道を定めると, この対応 $\Omega \rightarrow \Omega$ は Brown 運動である.

[証明].

^{†8} 本人は "Differential space" と呼んだ

- (1) $\sigma(\mathcal{G}) \subset \mathcal{F}$ 任意の $k \in \mathbb{N}, 0 \leq t_1 < \cdots < t_k, A_1, \dots, A_k \in \mathcal{G}^1(\mathbb{R})$ に対して, $C(t_1 \in A_1, \dots, t_k \in A_k) = \bigcap_{i \in [k]} \text{pr}_{t_i}^{-1}(A_i)$ と表せる. A_i が全て開集合であるとき, C も開集合となる. A_i が一般のとき, 写像の逆像の集合演算に対する関手性より, C は開集合または閉集合の可算和・積で表せる.

$\mathcal{F} \subset \sigma(\mathcal{G})$ コンパクト開位相は半ノルムの族 $(\rho_n(\omega) := \sup_{t \in K_n} |\omega(t)|)_{n \in \mathbb{N}}$ が定める始位相と一致する: 任意の $n \in \mathbb{N}, A \in \mathcal{G}^1(\mathbb{R})$ に関して, $\rho_n^{-1}(A) = W(K_n, A) \in \sigma[\mathcal{G}]$ である.

- (2) (Ω, \mathcal{F}, P) は σ -有限である: 時刻 $t \in \mathbb{R}_+$ を固定し, \mathbb{R} の増大コンパクト集合 (A_n) に対して $C(t \in A_n)$ を考えると, $P(C(t \in A_n)) < 1$ である. あとは \mathcal{G} が有限加法的であることと, P がその上で完全加法的であることを示せば良い.

\mathcal{G} の有限加法的性 任意の $C(\omega_1 \in A_1, \dots, \omega_k \in A_k) \cup C(\omega'_1 \in A'_1, \dots, \omega'_l \in A'_l) \in \mathcal{G}$, $C(\omega_1 \in A_1, \dots, \omega_k \in A_k)^c = C(\omega_1 \in A_1^c, \dots, \omega_k \in A_k^c) \in \mathcal{G}$.

P の完全加法的性 $\{C_n\} \subset \mathcal{G}$ を互いに素な集合列で, $C := \sum_{n \in \mathbb{N}} C_n \in \mathcal{G}$ を満たすとする. これについて $P(C) = \sum_{n \in \mathbb{N}} P(C_n)$ を示せば良い. このとき, 必要ならば添字を並び替えることにより, ある $k \leq l \in \mathbb{N}$ を用いて,

$$C = \{\omega \in \Omega \mid \omega(t_1) \in A_1, \dots, \omega(t_k) \in A_k, \omega(t_{k+1}) \in \mathbb{R}, \dots, \omega(t_l) \in \mathbb{R}\}, \quad C_n = \{\omega \in \Omega \mid \omega(t_1) \in A_1^n, \dots, \omega(t_l) \in A_l^n\}$$

と表せる. ただし,

$$A_1 = \sum_{n \in \mathbb{N}} A_1^n, \dots, A_k = \sum_{n \in \mathbb{N}} A_k^n, \mathbb{R} = \sum_{n \in \mathbb{N}} A_i^n \quad (k < i \leq l).$$

このとき, $P(C) = \sum_{n \in \mathbb{N}} P(C_n)$ は明らか.

- (3) $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ の任意の見本道 $B_t(\omega) = \omega(t)$ は連続である. Brown 運動の存在は認めたから, あとは P が Brown 運動の法則であることを示せば良い.

(B1) $\forall \omega \in \Omega \quad B_0(\omega) = \omega(0) = 0$.

(B2) 任意の $0 \leq t_1 < \cdots < t_n$ について, $B_{t_n} - B_{t_{n-1}}, \dots, B_{t_2} - B_{t_1}$ が独立であることを示すために, 確率ベクトル $(B_{t_2} - B_{t_1}, \dots, B_{t_n} - B_{t_{n-1}})^T$ の特性関数を調べる. Brown 運動 (W_t) の独立増分性より,

$$\begin{aligned} \int_{\Omega} e^{iu \cdot \begin{pmatrix} B_{t_2} - B_{t_1} \\ \vdots \\ B_{t_n} - B_{t_{n-1}} \end{pmatrix}} &= \int_{\Omega'} e^{iu \cdot \begin{pmatrix} W_{t_2} - W_{t_1} \\ \vdots \\ W_{t_n} - W_{t_{n-1}} \end{pmatrix}} dP' \\ &= \int_{\Omega'} e^{iu(W_{t_2} - W_{t_1})} dP' \times \cdots \times \int_{\Omega'} e^{iu(W_{t_n} - W_{t_{n-1}})} dP' \\ &= \int_{\Omega} e^{iu(B_{t_2} - B_{t_1})} dP \times \cdots \times \int_{\Omega} e^{iu(B_{t_n} - B_{t_{n-1}})} dP. \end{aligned}$$

(B3) 任意の $0 \leq s < t$ について, $B_t - B_s \sim N(0, t - s)$ を示す. 補題の確率変数 $W: \Omega' \rightarrow \Omega$ を用いて,

$$\begin{aligned} \varphi(u) &= \int_{\Omega} e^{iu(B_t(\omega) - B_s(\omega))} dP(\omega) \\ &= \int_{\Omega} e^{iu(\omega(t) - \omega(s))} P(d\omega) \\ &= \int_{\Omega} e^{iu(W(t, \omega') - W(s, \omega'))} P'(d\omega') = \exp\left(-\frac{1}{2}u^2(t - s)\right) \quad (u \in \mathbb{R}) \end{aligned}$$

■

補題 1.6.3 (コンパクト開位相の性質). $K \subset \mathbb{R}_*^{\text{cpt}}, U \subset \mathbb{R}^{\text{open}}$ について,

$$W(K, U) := \{f \in \Omega \mid f(K) \subset U\}$$

を準基^{†9}として生成される Ω 上の位相をコンパクト開位相といい, 次が成り立つ.

- (1) $e: \Omega \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ は連続. 特に $\text{pr}_t: \Omega \rightarrow \mathbb{R} \quad (t \in \mathbb{R}_+)$ は連続 (逆は言えないことに注意).
 (2) $K_n := [0, n]$ として, 半ノルムの族 $(\rho_n(\omega) := \sup_{t \in K_n} |\omega(t)|)_{n \in \mathbb{N}}$ が定める始位相と一致する.

^{†9} 一般にコンパクト集合の有限共通部分はコンパクトとは限らないことに注意.

補題 1.6.4 (Wiener 測度の特徴付け). (B_t) を $(\Omega', \mathcal{F}', P')$ 上の Brown 運動とする. このとき, $B: \Omega' \rightarrow \Omega; \omega' \mapsto B(-, \omega')$ とするとこれは可測で, 命題 1.6.2(2) で定まる Ω 上の測度 P に対して $P^B = P$ on \mathcal{F} を満たす. 特に, 次の変数変換の公式を得る:

$$\forall \varphi \in \mathcal{L}^1(\Omega, \mathcal{F}, P) \quad \int_{\Omega} \varphi(\omega) P(d\omega) = \int_{\Omega'} \varphi(B(-, \omega')) P'(d\omega').$$

[証明]. 可測性は次の議論より明らか.

任意の $k \in \mathbb{N}, 0 \leq t_1 < \dots < t_k, A_1, \dots, A_k \in \mathcal{G}^1(\mathbb{R})$ について, $C(t_1, \dots, t_k; A_1, \dots, A_k)$ 上での値が一致すればよいが, Brown 運動の独立増分性と, 増分が正規分布に従うことより,

$$\begin{aligned} P^B(C(t_1, \dots, t_k; A_1, \dots, A_k)) &= P'[B_{t_1} \in A_1, \dots, B_{t_k} \in A_k] \\ &= \int_{A_1 \times \dots \times A_k} p_{t_1}(x_1) p_{t_2-t_1}(x_2 - x_1) \dots p_{t_k-t_{k-1}}(x_k - x_{k-1}) dx_1 \dots dx_k \\ &= P[C(t_1, \dots, t_k; A_1, \dots, A_k)]. \end{aligned}$$

■

1.6.2 Brown 運動の情報系

一般の確率空間 (Ω, \mathcal{F}, P) 上の Brown 運動が生成する増大情報系を **Brownian filtration** という. 古典的 Wiener 空間では, これは Kolmogorov の σ -加法族と一致するのであったが, これは一般の定義域 (Ω, \mathcal{F}, P) でも同様である.

補題 1.6.5 (自然な情報系の特徴付け). (B_t) をある確率空間 (Ω, \mathcal{F}, P) 上の Brown 運動とする. この Brown 運動の自然な情報系 (\mathcal{F}_t) について, ここでは $\mathcal{F}_t = \sigma[B_s | s \leq t]$ として必ずしも閉 σ -代数ではないとする.

- (1) (左連続性) \mathcal{F}_t は柱状集合 $C(t_1, \dots, t_n; I_1, \dots, I_n)$ ($0 \leq t_1 < \dots < t_n \leq t$) の全体によって生成される. また, $t_n < t$ としても変わらない.
- (2) (0 における右連続性) また \mathcal{F} は Brown 運動の族 $(B_{t+h} - B_h)_{t \in \mathbb{R}_+, h > 0}$ の柱状集合 $D(t_1, \dots, t_n; h; I_1, \dots, I_n)$ ($h > 0$) の全体によっても生成される:

$$D(t_1, \dots, t_n; h; I_1, \dots, I_n) := \{\omega \in \Omega \mid B_{t_1+h}(\omega) - B_h(\omega) \in I_1, \dots, B_{t_n+h}(\omega) - B_h(\omega) \in I_n\}$$

- (3) ($B_s \perp B_t - B_s$ の一般化) 任意の $0 \leq s < t$ について, \mathcal{F}_s は $B_t - B_s$ に対して独立である. したがって特に, 任意の \mathcal{F}_s -可測関数 $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ は $B_t - B_s$ と独立である.
- (4) (Blumenthal one-zero law) $A \in \mathcal{F}_0^+ := \bigcap_{\epsilon > 0} \mathcal{F}_\epsilon$ ならば, $P[A] \in \{0, 1\}$.

[証明].

- (1) \mathcal{F}_t は任意の有限列 $I_1, \dots, I_n \in \mathcal{G}^1(\mathbb{R})$ と任意の有限列 $0 \leq s_1 < \dots < s_n \leq t$ を用いて, $C(s_1, \dots, s_n; I_1, \dots, I_n)$ によって生成されるということである. また, $t_n < t$ を満たす柱状集合の全体を用いても, 見本道の連続性より, 任意の開区間 $I \subset \mathbb{R}$ について, $\{B_t \in I\} = \limsup_{n \rightarrow \infty} \{B_{t-1/n} \in I\}$ と表せる.
- (2) $n \in \mathbb{N}, 0 \leq t_1 < \dots < t_n, h > 0, I_i \in \mathcal{G}^1(\mathbb{R})$ に対して,

$$D(t_1, \dots, t_n; h; I_1, \dots, I_n) := \{\omega \in \Omega \mid B_{t_1+h}(\omega) - B_h(\omega) \in I_1, \dots, B_{t_n+h}(\omega) - B_h(\omega) \in I_n\}$$

なる形の集合全体が生成する σ -代数を \mathcal{G} とすると, 実は $\mathcal{G} = \mathcal{F}$ である.

- (a) $\mathcal{F} \subset \mathcal{G}$ は, 任意の柱状集合 $C(s_1, \dots, s_n; A_1, \dots, A_n)$ は, $\bigcap_{i \in [n]} C(s_i; A_i)$ と表せるから, $C(s; A)$ ($s \geq 0, A \in \mathcal{G}^1(\mathbb{R})$) が \mathcal{G} に入っていることを示せば良い. また A として区間 (∞, a) ($a \in \mathbb{R}$) を取ると,

$$\{B_s < a\} \stackrel{\text{a.s.}}{=} \left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} (B_{s+1/n} - B_{1/n}) < a \right\} = \limsup_{n \rightarrow \infty} \{B_{s+1/n} - B_{1/n} < a\} \in \mathcal{G}$$

- (b) $\mathcal{G} \subset \mathcal{F}$ は, $(B'_s := B_{s+h} - B_h)_{s \in \mathbb{R}_+}$ は再び Brown 運動であることより, $D(t_1; h; I_1) = \{B'_{t_1} \in I_1\} \in \sigma[B'_{t_1}] \subset \mathcal{F}$.

- (3) \mathcal{F}_s は, $C(s_1, \dots, s_n; J_1, \dots, J_n)$ ($0 \leq s_1 < \dots < s_n \leq s, J_i \in \mathcal{B}^1(\mathbb{R})$) の形の柱状集合がなす集合体によって生成されるから, Dynkin 族定理より,

$$P[(B_t - B_s \in I), C(s_1, \dots, s_n; J_1, \dots, J_n)] = P[B_t - B_s \in I]P[C(s_1, \dots, s_n; J_1, \dots, J_n)]$$

を示せば, 残りの等式は単調収束定理より従う.

これは, 左辺は

$$\int_{J_1 \times \dots \times J_n \times I} p_{s_1}(x_1) p_{s_2}(x_2 - x_1) \dots p_{s_n}(x_n - x_{n-1}) p_{t-s}(x) dx_1 \dots dx_n dx$$

と表せるが, これは Fubini の定理より右辺に等しい.

- (4) $A \in \mathcal{F}_0^+$ を任意に取る.

$A \perp \mathcal{G}$ A は \mathcal{F}_0^+ の元であるから, 特に $A \in \mathcal{F}_h$ である. よって, 任意の有限部分集合 $\{0 \leq t_1 < \dots < t_n\} \subset \mathbb{R}_+$ について, 各 $B_{t_i+h} - B_h$ と独立であり, したがって $D(t_1, \dots, t_n; h; I_1, \dots, I_n)$ と独立である. $t_1, \dots, t_n, h, I_1, \dots, I_n$ は任意に取ったから, $A \perp \mathcal{G}$ (Dynkin 族定理と単調収束定理による). すなわち, $\forall G \in \mathcal{G} \quad P[A \cap G] = P[A]P[G]$.

結論 $\mathcal{F}_0^+ \subset \mathcal{F} \subset \mathcal{G}$ より, $G = A$ と取れる. よって, $P[A] = P[A]P[A]$ を得る.

■

命題 1.6.6 (自然な情報系の右連続性). Brown 運動の自然な情報系 ($\mathcal{F}_t := \mathcal{F}[B_s | s \leq t]$) について, \mathcal{F}_t が閉 σ -代数であるとする (usual condition の 1 つ). 次の 2 条件が成り立つ.

- (1) (\mathcal{F}_t) -適合的過程の任意のバージョンは適合的である.
- (2) (\mathcal{F}_t) は右連続である: $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad \cap_{s>t} \mathcal{F}_s = \mathcal{F}_t$.

[証明].

- (1) $(X_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ を (Ω, \mathcal{F}, P) 上の (\mathcal{F}_t) -適合的な確率過程とする: $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad X_t \in \mathcal{L}_{\mathcal{F}_t}(\Omega)$. すなわち, $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad \forall A \in \mathcal{B}^1(\mathbb{R}) \quad \{X_t \in A\} \in \mathcal{F}_t$. Y を X の同値な確率過程とすると, $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad P^{X_t} = P^{Y_t}$ より, 特に $P[X_t \in A] = P[Y_t \in A]$ が成り立つ. よって Y も (\mathcal{F}_t) -適合的になる.
- (2) 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ を取る. $t = 0$ のときは補題 (2) より成り立つ.
 $t > 0$ のときは, $(B_{h+t} - B_t)_{h \in \mathbb{R}_+}$ は再び Brown 運動であるから, この Brown 運動についての自然な情報系を (\mathcal{G}_h) とすると, \mathcal{G}_0 の元はすべて full set か null set であるから, $\mathcal{G}_0 \subset \mathcal{F}_t$, 特に $\sigma[\mathcal{F}_t, \mathcal{G}_0] = \mathcal{F}_t$ であることより,

$$\mathcal{F}_t = \sigma[\mathcal{F}_t, \mathcal{G}_0] = \cap_{\epsilon \geq 0} \sigma[\mathcal{F}_t, \mathcal{G}_\epsilon] = \cap_{\epsilon > 0} \sigma[\mathcal{F}_t, \mathcal{G}_\epsilon].$$

■

1.6.3 Cameron-Martin 定理

ドリフト $F: \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ 付きの Brown 運動を調べることは, 標準 Brown 運動を調べることに等しい. これはちょうど F -Brown 橋と標準 Brown 橋の関係と同じである. これは, Banach 空間 Ω 上の Gauss 測度 μ の, 平行移動に対する挙動を調べていることになる.

この消息を支える Ω の稠密部分空間が, 普遍的な役割を果たす.

1.6.3.1 Cameron-Martin 部分空間

$F(0) = 0$ を満たす見本道 $F \in C([0, 1])$ のうち, ある $F' \in L^2([0, 1])$ の積分として得られるものの全体を Cameron-Martin 部分空間という.

記法 1.6.7 (skelton / Cameron-Martin subspace).

- (1) 標準 Brown 運動の法則を L_0 , ドリフト F 付きの Brown 運動の法則を L_F で表す. $L_F \ll L_0 \Leftrightarrow L_0(A) = 0 \Rightarrow L_F(A) = 0$ がいかなるときか? まず, F が連続で, $F(0) = 0$ が必要なのは明らかである. そうでなければ, L_F は連続でなかったり, 0 からスタートしない見本道に正の確率を許してしまうため.
- (2) $D[0, 1] := \left\{ F \in C[0, 1] \mid \exists f \in L^2[0, 1] \forall t \in [0, 1] F(t) = \int_0^t f(s) ds \right\}$ を Dirichlet 空間という. より一般に Dirichlet 空間は, Dirichlet 積分なる半ノルムが有限となるような Hardy 空間の部分空間で, 正則関数の再生核 Hilbert 空間ともなる. この Dirichlet 空間には特別な名前がついており, skelton または Cameron-Martin 部分空間と呼ばれる.

定義 1.6.8 (Dirichlet space). $\Omega \subset \mathbb{C}$ 上の Dirichlet 空間とは, 正則関数の再生核 Hilbert 空間がなす $H^2(\Omega)$ の部分空間で,

$$\mathcal{D}(\Omega) := \{f \in H^2(\Omega) \mid \mathcal{D}(f) < \infty\} \quad \mathcal{D}(f) := \frac{1}{\pi} \iint_{\Omega} |f'(z)|^2 dA = \frac{1}{4\pi} \iint_{\Omega} |\partial_x f|^2 + |\partial_y f|^2 dx dy.$$

この右辺が変分原理である Dirichlet 原理を定める Dirichlet 積分になっていることから名前がついた.

定義 1.6.9 (RKHS: reproductive kernel Hilbert space). X を集合, $H \subset \text{Map}(X; \mathbb{R})$ を Hilbert 空間とする. 評価関数 $\text{ev}_x : H \rightarrow \mathbb{R}$ が任意の $x \in X$ について有界線型汎関数である $\forall x \in X \text{ ev}_x \in B(H)$ とき, H を再生核 Hilbert 空間という. すなわち, Riesz の表現定理よりある $K_x \in H$ が存在して $\text{ev}_x(-) = (-|K_x)$ と表せる. この対応 $X \rightarrow H; x \mapsto K_x$ が導く双線型形式 $K : X \times X \rightarrow \mathbb{R}; (x, y) \mapsto K(x, y) := (K_x | K_y)$ を再生核という. 再生核は対称で半正定値である.

定理 1.6.10. 関数 $K : X \times X \rightarrow \mathbb{R}$ は対称かつ半正定値であるとする. このとき, ただ一つの Hilbert 空間 H が $\text{Map}(X; \mathbb{R})$ 内に存在して, K を再生核として持つ.

1.6.3.2 Cameron-Martin 定理

$L_F \ll L_0$ ならば, 標準 Brown 運動 B の a.s. 性質は $B + F$ に引き継がれる. これはちょうど Cameron-Martin 部分空間について $F \in D[0, 1]$ に同値. したがって微分を見てみると良い.

定義 1.6.11 (equivalence measure, absolute continuous, singular). 可測空間 (Ω, \mathcal{G}) 上の測度を考える.

- (1) 2つの測度の零集合の全体が一致するとき, すなわち互いに絶対連続であるとき $\mu \ll \nu \wedge \nu \ll \mu$, これらは同値であるという.
- (2) 絶対連続性は, 測度の同値類の間に順序を定める.
- (3) 2つの測度の「台」が分解出来るとき, すなわち, ある分割 $\Omega = A \sqcup A^c$ が存在して $P(A) \cap \mathcal{G} \subset \mathcal{N}(\mu)$ かつ $P(A^c) \cap \mathcal{G} \subset \mathcal{N}(\nu)$ が成り立つとき, 特異であるといい $\mu \perp \nu$ と表す.
- (4) Lebesgue 分解により, 任意の2つの σ -有限測度 μ, ν について, 一方をもう一方に対して絶対連続部分と特異部分との和に分解できる.

定理 1.6.12 (Cameron-Martin). 任意の連続関数 $F \in C[0, 1], F(0) = 0$ について, 次が成り立つ:

- (1) $F \notin D[0, 1]$ ならば, $L_F \perp L_0$ である.
- (2) $F \in D[0, 1]$ ならば, L_F と L_0 は同値である.

要諦 1.6.13. 可微分なドリフト F については, Brown 運動の法則は同値になる. すなわち, ほとんど確実な事象 (見本道の連続性や可微分性) が等しい.

1.6.3.3 証明

証明には martingale を用いる.

記法 1.6.14. $F \in C[0, 1], n > 0$ について, 2進小数点 \mathcal{G}_n で分割して考えた, F の二次変分

$$Q(F) := \lim_{|\Delta| \rightarrow 0} \sum_{k=1}^n (F(t_k) - F(t_{k-1}))^2$$

に至る列を

$$Q_n(F) := 2^n \sum_{j=1}^{2^n} \left[F\left(\frac{j}{2^n}\right) - F\left(\frac{j-1}{2^n}\right) \right]^2$$

と表す.

補題 1.6.15. $F \in C[0, 1], F(0) = 0$ について,

- (1) $(Q_n(F))_{n \in \mathbb{N}}$ は増加列である.
- (2) $F \in D[0, 1] \Leftrightarrow \sup_{n \in \mathbb{N}} Q_n(F) < \infty$.
- (3) $F \in D[0, 1] \Rightarrow Q_n(F) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \|F'\|_2^2$.

[証明].

- (1) $(a+b)^2 = a^2 + 2ab + b^2 \leq 2a^2 + 2b^2$ より, 任意の $j \in [2^n]$ について,

$$\begin{aligned} \left[F\left(\frac{j}{2^n}\right) - F\left(\frac{j-1}{2^n}\right) \right]^2 &= \left[\left(F\left(\frac{2j-1}{2^{n+1}}\right) - F\left(\frac{j-1}{2^n}\right) \right) + \left(F\left(\frac{j}{2^n}\right) - F\left(\frac{2j-1}{2^{n+1}}\right) \right) \right]^2 \\ &\leq 2 \left[F\left(\frac{2j-1}{2^{n+1}}\right) - F\left(\frac{j-1}{2^n}\right) \right]^2 + 2 \left[F\left(\frac{j}{2^n}\right) - F\left(\frac{2j-1}{2^{n+1}}\right) \right]^2 \end{aligned}$$

これを $j \in [2^n]$ について和を取ると,

$$\sum_{j=1}^{2^n} \left[F\left(\frac{j}{2^n}\right) - F\left(\frac{j-1}{2^n}\right) \right]^2 \leq 2 \sum_{j=1}^{2^{n+1}} \left[F\left(\frac{j}{2^{n+1}}\right) - F\left(\frac{j-1}{2^{n+1}}\right) \right]^2$$

より, $(Q_n(F))_{n \in \mathbb{N}}$ の単調増加性を得る.

- (2) $\Rightarrow F \in D[0, 1]$ のとき, ある $f := F' \in L^2[0, 1]$ が存在して, Cauchy-Schwarz より任意の $j \in [2^n]$ について

$$2^n \left(\int_{(j-1)2^{-n}}^{j2^{-n}} f dt \right)^2 \leq 2^n \int_{(j-1)2^{-n}}^{j2^{-n}} 1^2 dt \int_{(j-1)2^{-n}}^{j2^{-n}} f^2 dt = \int_{(j-1)2^{-n}}^{j2^{-n}} f^2 dt$$

が成り立つから,

$$Q_n(F) = 2^n \sum_{j=1}^{2^n} \left(\int_{(j-1)2^{-n}}^{j2^{-n}} f dt \right)^2 \leq \sum_{j=1}^{2^n} \int_{(j-1)2^{-n}}^{j2^{-n}} f^2 dt = \|f\|_2^2 < \infty.$$

\Leftarrow

■

補題 1.6.16 (Paley-Wiener stochastic integral). $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ を標準 Brown 運動とする. $F \in D[0, 1]$ について,

$$\xi_n := 2^n \sum_{j=1}^{2^n} \left[F\left(\frac{j}{2^n}\right) - F\left(\frac{j-1}{2^n}\right) \right] \left[B\left(\frac{j}{2^n}\right) - B\left(\frac{j-1}{2^n}\right) \right]$$

はほとんど確実に L^2 -収束する. この極限を $\int_0^1 F' dB$ で表す.

1.6.4 抽象的 Wiener 空間

Leonard Gross 31- により, 一般の Gauss 測度を調べるために開発され, 見本道の空間 Ω よりも Cameron-Martin 空間を主役に置く. 可分 Hilbert 空間 H 上の経路積分など, うまく Gauss 測度が定義できないことがあるが, これは H を稠密部分空間として含む Banach 空間 B を得て, その上での積分として理解できる. この組 (H, B) を抽象 Wiener 空間という. B 上に Gauss 測度が存在するかやその性質など, 多くの部分は H で決まる.

Gauss 測度の構造定理によると, 任意の Gauss 測度はある抽象 Wiener 空間上に実現される.

定義 1.6.17 (Gross (67)). B を可分 Banach 空間, $i: H \hookrightarrow B$ を可分 Hilbert 空間 H の連続かつ稠密な埋め込み, μ を B 上の Gauss 測度で

$$\forall \varphi \in B^* \subset H^* \quad \int_B e^{i\langle w, \varphi \rangle} d\mu(w) = e^{-\frac{1}{2}\|\varphi\|_{H^*}^2}.$$

を満たすものとする. この 3-組 (B, H, μ) を抽象 Wiener 空間という. H をその Cameron-Martin 空間という.

要諦 1.6.18. 実は上は可分 Banach 空間上の Gauss 測度が必ず満たす性質である. また B は完備可分だから μ は緊密で, あるコンパクトな Banach 空間 $B_1 \hookrightarrow B$ について $\mu(B_1) = 1$ を満たすことを Gross は示した. このような B_1 はある程度の任意性がある.

例 1.6.19 (古典的 Wiener 空間). $C^0([0, T]; \mathbb{R}^d)$ は Wiener 測度 μ について Wiener 空間である. このとき, Cameron-Martin 空間は

$$H := \{w \in C^0([0, T]; \mathbb{R}^d) \mid w \ll \mu \wedge dw/d\mu \in L^2(\mu)\}.$$

逆に, H をホワイトノイズ全体の集合, すなわち, $b'(0) = 0$ を満たす L^2 -導関数 b' を持つ実関数 $b: [0, T] \rightarrow \mathbb{R}$ にノルム $\|b\| := \int_{[0, T]} b'^2(t) dt$ を入れて得る Hilbert 空間とする:

$$H := L_0^{2,1}(T; \mathbb{R}^n) := \{b: [0, T] \rightarrow \mathbb{R} \mid 0 \text{ から始まる見本道 } b \text{ は絶対連続で微分 } b' \text{ は } L^2\text{-可積分である}\}$$

このとき, $B := \{W \in C(T) \mid W(0) = 0\}$ を見本道の空間とすれば, (H, B) は古典的 Wiener 空間である. B 上の Gauss 測度は Brown 運動の法則に一致し, Cameron-Martin 部分空間 H を零集合に持つ. 実際, H の元であるような見本道 (特に微分可能である) は, Brown 運動の見本道としては出現しない. 逆に言えば, H 上にうまく積分を定義できれば, B 上に連続延長するかもしれない. これは測度論・函数解析と確率論の奇妙な融合である! □

議論 1.6.20. H を可分 Hilbert 空間とする. H 上の柱状集合を, 有限個の有界線型汎関数 $\varphi_1, \dots, \varphi_n \in H^*$ を用いて,

$$\{h \in H \mid \varphi_1(h) \in I_1, \dots, \varphi_n(h) \in I_n\} \quad (I_1, \dots, I_n \in \mathcal{B}^1(\mathbb{R}))$$

と表せる集合の全体 \mathcal{G} とする. これはある σ -代数 $\sigma[\mathcal{G}]$ を生成する. (H, \mathcal{G}) 上に Gauss な有限加法的測度は上述の方法で定まるが (これを柱状集合 Gauss 測度という.), これは $\sigma[\mathcal{G}]$ 上に完全加法的な延長を持たない.

ここで, 可分 Banach 空間 B で, 連続線型単射 $i: H \hookrightarrow B$ で像が B 上稠密であるようなものが存在するとする. B の柱状集合 \mathcal{C} を, $i^*B \subset H$ が柱状集合であることとして定義する. Gross (67) は, B の柱状集合体 \mathcal{G} 上の Gauss な有限加法的測度が完全加法的な延長を持つための必要十分条件を導いた. これは B が H に比べて「十分に大きい」と理解できる. このとき, H は零集合になる (H に Gauss 測度が存在しないことと整合的).

定理 1.6.21 (Structure theorem for Gaussian measures (Kallianpur-Sato-Stefan 1969 and Dudley-Feldman-le Cam 1971)). 任意の可分 Banach 空間 B 上の非退化な Gauss 測度 μ とする. このとき, 抽象 Wiener 空間 $i: H \hookrightarrow B$ が存在して, μ は H 上の柱状集合 Gauss 測度の押し出しによって得られる.

要諦 1.6.22. このときの B 上の Gauss 測度 μ は, 任意の汎関数 $f \in B^*$ に対して, $f_*\mu$ は 1 次元正規分布である.

こうして (B, H, μ) 上の積分法は古典論の延長に思える. 問題は微分法である. Malliavin のアイデアの斬新さは, この Wiener 空間上の解析に Ornstein-Uhlenbeck 作用素を利用したことにある.

1.6.5 Paley-Wiener 積分

定理 1.6.23 (Fernique). μ を可分 Banach 空間上の Gauss 測度とする. このとき, ある定数 $\alpha \in \mathbb{R}$ が存在して,

$$\int_B e^{\alpha \|x\|^2} \mu(dx) < \infty.$$

系 1.6.24.

(1) 任意の $\varphi \in \mathcal{B}^*$ は二乗可積分である. この対応を $I_1: B^* \rightarrow L^2(B, \mu)$ とする.

(2) I_1 の H^* 上への延長 $H^* \rightarrow L^2(B, \mu)$ は再び等長写像である. これを **1 次の Wiener 積分** という.

要諦 1.6.25. 多次元の Wiener 積分を Wiener chaos という.

定理 1.6.26 (Gauss 測度の平行移動). $h \in H$ について, 次は同値:

- (1) $\mu(\bullet - h)$ と μ は互いに絶対連続.
- (2) $h \in H$.

このとき, 次が成り立つ:

$$\frac{d\mu(\bullet - h)}{d\mu}(x) = \exp\left(-\frac{1}{2}|h|_H^2 + I_1(\hat{h})(x)\right), \quad x \in B.$$

ただし, $\hat{h} \in H^*$ は $h \in H$ の Riesz 表現とした. また, $h \notin H$ ならば, 互いに特異になる.

1.7 Brown 運動の Markov 性

1.7.1 Markov 過程の定義

定義 1.7.1 (Markov process). $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{F}, P)$ を確率基底とする. 適合過程 $X \in \mathbb{F}$ が **Markov 過程** であるとは, 次を満たすことをいう:

$$\forall_{s \in \mathbb{R}_+, t \in \mathbb{R}^+} \quad \forall_{f \in L^\infty(\mathbb{R})} \quad E[f(X_{s+t}) | \mathcal{F}_s] = E[f(X_{s+t}) | X_s] \quad \text{a.s.}$$

なお, $L^\infty(\mathbb{R})$ は $L(\mathbb{R})_+$ としても良い.

要諦 1.7.2 (Markov 過程の特徴付け). Markov 過程の有限周辺分布は, 起点 X_0 と遷移確率 $(p_{s,t})$ によって定まる.

定義 1.7.3 (transition operator). X を時間的に一様な Markov 過程とする.

- (1) 時刻 0 からの**遷移作用素** $\{P_t\}_{t \in \mathbb{R}_+} \subset B(L^\infty(\mathbb{R}))$ とは, 遷移確率との積分を取る対応

$$P_t[f](x) := \int_{\mathbb{R}} p(0, x, t; dy) f(y)$$

をいう. 遷移確率の定義から, 遷移作用素は半群をなす.

- (2) 生成作用素 A とは, 一様ノルムに関する極限によって定まる対応

$$Af := \lim_{h \searrow 0} \frac{P_h[f] - f}{h}$$

をいう. 時間的に一様でない場合は, これは $(A_s)_{s \in \mathbb{R}_+}$ となる.

要諦 1.7.4. 遷移作用素 $(P_{s,t})$ の言葉を使えば, Markov 性は

$$\forall_{f \in L^\infty(\mathbb{R})} \quad E[f(X_t) | \mathcal{F}_s] = P_{s,t}f(X_s) \quad Q\text{-a.s.}$$

と表せる. さらに $P_{s,t}$ が $P_{|t-s|}$ で表せるとき, 時間的に一様であるという.

1.7.2 Brown 運動の Markov 性

定理 1.7.5 (Markov property). Brown 運動 $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ は自然な情報系 (\mathcal{F}_t) について Markov 過程となる. すなわち,

$$(P_t f)(x) = \int_{\mathbb{R}} f(y) p_t(x - y) dy \quad (t > 0)$$

で, 時刻 s に x に居た場合の $f(B_{s+t})$ の値の平均を返す関数 $P_t f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ への対応 $P_t : L_b(\mathbb{R}) \rightarrow \mathcal{L}(\mathbb{R})$ のなす 1-パラメータ連続半群 $(P_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ を用いて,

$$\forall_{f \in \mathcal{L}(\mathbb{R}) \cap L^\infty(\mathbb{R})} \quad \forall_{s \geq 0, t > 0} \quad E[f(B_{s+t}) | \mathcal{F}_s] = (P_t f)(B_s).$$

また, $f \in \mathcal{L}(\mathbb{R})_+$ としてもよい.

[証明] 補題 1.6.5(1) より $\mathcal{F}_s \perp\!\!\!\perp B_{s+t} - B_s$ だから, $\forall x \in \mathbb{R} \ f(B_{s+t} - B_s + x) \perp\!\!\!\perp \mathcal{F}_s$ だから,

$$\begin{aligned} E[f(B_{s+t})|\mathcal{F}_s] &= E[f(B_{s+t} - B_s + B_s)|\mathcal{F}_s] \\ &= E[f(B_{s+t} - B_s + x)|\mathcal{F}_s]|_{x=B_s} \\ &= E[f(B_{s+t} - B_s + x)]|_{x=B_s} \\ &= \int_{\mathbb{R}} f(y+x) \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{y^2}{2t}} dy |_{x=B_s} \\ &= \int_{\mathbb{R}} f(y+B_s) \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{y^2}{2t}} dy \\ &= \int_{\mathbb{R}} f(y) \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{(B_s-y)^2}{2t}} dy = (P_t f)(B_s). \end{aligned}$$

■

1.7.3 Brown 運動の遷移確率

Brown 運動の遷移確率は熱核である.

命題 1.7.6 . d -次元 Brown 運動の遷移確率のなす連続半群 $(P_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ を定める転移確率

$$p_t(x-y) = \frac{1}{(2\pi t)^{d/2}} \exp\left(-\frac{|x-y|^2}{2t}\right)$$

について,

(1) 熱方程式の初期値問題

$$\frac{\partial p}{\partial t} = \frac{1}{2} \Delta p \quad (t > 0) \quad p_0(x-y) = \delta_0(x-y)$$

の解である.

(2) 任意の $f \in C^{1,2}(\mathbb{R}^+ \times \mathbb{R}^d) \cap C(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}^d)$ であって

$$|f(t,x)| + \left| \frac{\partial f(t,x)}{\partial t} \right| + \sum_{j \in [d]} \left| \frac{\partial f(t,x)}{\partial x_j} \right| + \sum_{j,k \in [d]} \left| \frac{\partial^2 f(t,x)}{\partial x_j \partial x_k} \right| \leq c(t) e^{C|x|}, \quad t > 0, x \in \mathbb{R}^d, C > 0, c: \mathbb{R}^+ \rightarrow \mathbb{R}_+ \text{ は局所有界}$$

を満たすものに対して,

$$\int_{\mathbb{R}^d} p(t,x) \frac{1}{2} \Delta_x f(t,x) dx = \int_{\mathbb{R}^d} f(t,x) \frac{1}{2} \Delta_x p(t,x) dx = \int_{\mathbb{R}^d} f(t,x) \frac{\partial}{\partial t} p(t,x) dx.$$

系 1.7.7 (Brown 運動の遷移確率) . 定理に登場した $P_t \varphi(x) := E[\varphi(B_t + x)]$ ($\varphi \in \mathcal{L}_b(\mathbb{R})$) で定まる転移作用素 $\{P_t\}_{t \in \mathbb{R}_+} \subset \text{Map}(\mathcal{L}_b(\mathbb{R}), \mathcal{L}(\mathbb{R}))$ は半群をなす:

(1) $P_0 = \text{id}$.

(2) $P_t \circ P_s = P_{t+s}$, すなわち,

$$\forall f \in \mathcal{L}_b(\mathbb{R}) \quad \iint_{\mathbb{R} \times \mathbb{R}} f(y) p_s(x-y) p_t(z-x) dy dx = \int_{\mathbb{R}} f(y) p_{s+t}(z-y) dy.$$

また, P_t は正作用素である: $\varphi \geq 0 \Rightarrow P_t \varphi \geq 0$.

1.8 Brown 運動に付随するマルチンゲール

1.8.1 代表的なマルチンゲール

定理 1.8.1 . 次の過程は (\mathcal{F}_t) -マルチンゲールである.

(1) Brown 運動: $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$.

- (2) 中心化された分散の過程： $(B_t^2 - t)_{t \in \mathbb{R}_+}$.
 (3) 幾何 Brown 運動： $(\exp(aB_t - a^2 t/2))_{t \in \mathbb{R}_+}$ ($a \in \mathbb{R}$).
 (4) 複素幾何 Brown 運動： $(\exp(iaB_t + a^2 t/2))_{t \in \mathbb{R}_+}$ ($a \in \mathbb{R}$).

[証明].

- (1) $\forall 0 \leq s < t$ $B_t - B_s \perp \mathcal{F}_s$ 補題 1.6.5(1) より, $E[B_t - B_s | \mathcal{F}_s] = E[B_t - B_s] = 0$.
 (2) 任意の $0 \leq s < t$ について,

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

- (3) 任意の $0 \leq s < t$ について, $B_t - B_s \sim N(0, t - s)$ なので,

$$\begin{aligned} E \left[\exp \left(aB_t - \frac{a^2 t}{2} \right) \middle| \mathcal{F}_s \right] &= \exp(aB_s) E \left[\exp \left(a(B_t - B_s) - \frac{a^2 t}{2} \right) \right] \\ &= \exp \left(aB_s - \frac{a^2 t}{2} \right) \frac{1}{\sqrt{2\pi(t-s)}} \int_{\mathbb{R}} e^{ax} e^{-\frac{x^2}{2(t-s)}} dx \\ &= \exp \left(aB_s - \frac{a^2 t}{2} \right) e^{\frac{(t-s)^2 a^2}{2(t-s)}} \frac{1}{\sqrt{2\pi(t-s)}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{(x-(t-s)a)^2}{2(t-s)}} dx \\ &= \exp \left(aB_s - \frac{sa^2}{2} \right). \end{aligned}$$

- (4) 任意の $0 \leq s < t$ について, $B_t - B_s \sim N(0, t - s)$ の特性関数より,

$$\begin{aligned} E \left[\exp \left(iaB_t + \frac{a^2 t}{2} \right) \middle| \mathcal{F}_s \right] &= \exp \left(iaB_s + \frac{a^2 t}{2} \right) E[\exp(ia(B_t - B_s))] \\ &= \exp \left(iaB_s + \frac{a^2 t}{2} \right) \exp \left(-\frac{1}{2} a^2 (t - s) \right) = \exp \left(iaB_s + \frac{a^2 s}{2} \right). \end{aligned}$$

■

要諦 1.8.2. (3) は正規分布の積率母関数とも, 対数正規分布の確率密度関数の一部とも見れる.

1.8.2 到達時刻

Markov 過程の到達時刻は Laplace 変換の有名な応用先である

Brown 運動とそれに付随するマルチンゲールを用いて, 到達時刻 τ_a の Laplace 変換を得ることが出来る. これは積率母関数を得たことになるから, Laplace 逆変換によって τ_a の分布が分かる.

補題 1.8.3 (到達時刻). $a > 0$ に対して $\tau_a := \inf \{t \in \mathbb{R}_+ \mid B_t = a\}$ とすると, これは (\mathcal{F}_t) -停止時である.^{†10}

[証明].

$$\begin{aligned} \{\tau_a > t\} &= \cap_{s \in [0, t]} \{B_s < a\} \\ &= \cup_{k \in \mathbb{N}} \cap_{s \in [0, t]} \left\{ B_s \leq a - \frac{1}{k} \right\} \stackrel{\text{a.s.}}{=} \cup_{k \in \mathbb{N}} \cap_{s \in [0, t] \cap \mathbb{Q}} \left\{ B_s \leq a - \frac{1}{k} \right\} \in \mathcal{F}_t. \end{aligned}$$

最後の等号は, \subset は明らかであるが, \supset は, 殆ど至る所の $\omega \in \Omega$ に対して $s \mapsto B_s(\omega)$ が連続であるため, $\exists k \in \mathbb{N} \forall s \in [0, t] \cap \mathbb{Q} B_s \leq a - \frac{1}{k}$ は $[0, t]$ 上でも同様の条件が成り立つことを含意する. よって, $\{\tau_a \leq t\} \in \mathcal{F}_t$ もわかる. ■

^{†10} ただし, $\{t \in \mathbb{R}_+ \mid B_t = a\} = \emptyset$ のとき, $\tau_a = \infty$ とするのは \inf の定義である.

要諦 1.8.4. $\{\tau_a < t\}$ を示しても十分であるが、これは情報系 (\mathcal{F}_t) が右連続であることに依る。

命題 1.8.5 (Laplace transformation of Brownian hitting time). 任意の $a > 0$ について、

$$\forall_{\alpha > 0} E[e^{-\alpha \tau_a}] = e^{-\sqrt{2\alpha a}}.$$

[証明]. 幾何 Brown 運動の martingale 性に注目することで、これだけから出てくる。

martingale の用意

任意の $\lambda > 0$ について、 $M_t := e^{\lambda B_t - \lambda^2 t/2}$ は martingale である。^{†11} よって特に $\forall_{t \in \mathbb{R}_+} E[M_t] = E[M_0] = 1$.

この幾何 Brown 運動についての任意抽出

Doob の任意抽出定理より、任意の $N \geq 1$ について、 $E[M_{\tau_a \wedge N} | \mathcal{F}_0] = M_0$. 両辺の期待値を取って、 $E[M_{\tau_a \wedge N}] = 1$.

(a) (関数列の優関数) $\forall_{N \in \mathbb{N}} M_{\tau_a \wedge N} = \exp(\lambda B_{\tau_a \wedge N} - \lambda^2(\tau_a \wedge N)/2) \leq e^{a\lambda}$ より、 $N \rightarrow \infty$ の極限について優収束定理が使える。

(b) (関数列の極限) $e^{t(\lambda \frac{B_t}{t} - \frac{\lambda^2}{2})} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} e^{-\infty} = 0$ を示す。いま、大数の法則より

$$\lambda \frac{B_t}{t} - \frac{\lambda^2}{2} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \frac{-\lambda^2}{2} < 0 \quad (\lambda > 0 \text{ のとき})$$

だから、十分大きな $T > 0$ について、 $\forall_{t \geq T} \lambda \frac{B_t}{t} - \frac{\lambda^2}{2} =: -\epsilon < 0$ より、 $0 \leq M_t = e^{t(\lambda \frac{B_t}{t} - \frac{\lambda^2}{2})} \leq e^{-\epsilon T}$.

$T \rightarrow \infty$ の極限を考えると、 $M_t \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0$. よって、

$$\lim_{N \rightarrow \infty} M_{\tau_a \wedge N} = \begin{cases} M_{\tau_a} & \tau_a < \infty, \\ 0 & \tau_a = \infty. \end{cases}$$

よって優収束定理から、結局 $E[M_{\tau_a}] = 1$ とわかる。特に、 $E[1_{\{\tau_a < \infty\}} M_{\tau_a}] = 1 - E[1_{\{\tau_a = \infty\}} M_{\tau_a}] = 1$. すなわち、

$$E\left[1_{\{\tau_a < \infty\}} \exp\left(-\frac{\lambda^2 \tau_a}{2}\right)\right] = e^{-\lambda a}.$$

あとは $1_{\{\tau_a < \infty\}}$ の部分を外せば良い。

到達時刻はほとんど確実に有限 $\lambda > 0$ は任意とした。 $\forall_{\lambda > 0} 1_{\{\tau_a < \infty\}} \exp\left(-\frac{\lambda^2 \tau_a}{2}\right) \leq 1_{\{\tau_a < \infty\}}$ より可積分な上界が存在する。

$\lambda \rightarrow 0$ に極限について、単調収束定理より、 $E[1_{\{\tau_a < \infty\}}] = P[\tau_a < \infty] = 1$. よって、

$$E\left[\exp\left(-\frac{\lambda^2 \tau_a}{2}\right)\right] = e^{-\lambda a}.$$

$\alpha = \lambda^2/2$ の場合を考えれば良い。

■

要諦 1.8.6. なお、 τ_a の確率密度関数を $f: \mathbb{R}_+ \rightarrow [0, 1]$ とすると、

$$E[e^{-\alpha \tau_a}] = \int_{\mathbb{R}_+} e^{-\alpha s} f(s) ds = \mathcal{L}[f](\alpha)$$

とみれる。また $M_t \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0$ はマルチンゲール収束定理からも導ける。

系 1.8.7 (到達時刻の分布).

(1) Laplace 逆変換より、Brown 運動の到達時刻の分布関数は、

$$P[\tau_a \leq t] = \int_0^t \frac{a e^{-a^2/(2s)}}{\sqrt{2\pi s^3}} ds.$$

$$(2) E[\tau_a e^{-\alpha \tau_a}] = \frac{a e^{-\sqrt{2\alpha a}}}{\sqrt{2\alpha}}.$$

^{†11} $\lambda = 0$ のときは $M_t = 1$ となり、この場合は不適。考えない。

(3) $E[\tau_a] = +\infty$.

[証明].

(1) Laplace 逆変換による.

(2) 両辺の α に関する微分による. $e^{-\alpha\tau_a}$ は ω に関して可積分であるのはもちろん, α についても可微分で, またその導関数 $-\tau_a e^{-\alpha\tau_a}$ も ω に関して可積分だから, 微分と積分は交換して良い.

(3) $\alpha \rightarrow 0$ の極限を考えることによる (単調収束定理).

■

要諦 1.8.8. τ_a の平均は存在しない (発散する) が, 殆ど確実に有限になるという不可解な消息がある. また, (1) は解析的な方法に依らず, 鏡像の原理からも導ける.

1.8.3 脱出時刻

脱出時刻は到達時刻が定める.

命題 1.8.9 (どっちの端から脱出するか確率). $a < 0 < b$ のとき,

$$P[\tau_a < \tau_b] = \frac{b}{b-a}.$$

[証明].

任意抽出定理 Doob の任意抽出定理より, $\forall t \in \mathbb{R}_+, E[B_{t \wedge \tau_a \wedge \tau_b}] = E[B_0] = 0$ a.s. $\forall t \in \mathbb{R}_+, B_{t \wedge \tau_a \wedge \tau_b} \in [a, b]$ より, 優収束定理から $E[B_{\tau_a \wedge \tau_b}] = 0$ を得る.

ここで到達時刻は $\tau_a, \tau_b < \infty$ a.s. を満たすから, $\Omega = \{\tau_a < \tau_b\} \sqcup \{\tau_b < \tau_a\} \sqcup \{\tau_b = \tau_a < \infty\} \sqcup \{\tau_a \wedge \tau_b = \infty\}$ の直和分解のうち最後の2項は零集合だから,

$$0 = P[\tau_a < \tau_b]a + (1 - P[\tau_a < \tau_b])b.$$

■

命題 1.8.10 (脱出時刻の期待値). $a < 0 < b$ のとき, 脱出時刻を $T := \inf \{t \in \mathbb{R}_+ \mid B_t \notin (a, b)\}$ とすると $E[T] = -ab$.

[証明]. $B_t^2 - t$ は martingale であるから, 任意抽出定理より $\forall t \in \mathbb{R}_+, E[B_{T \wedge t}^2] = E[T \wedge t]$. $t \rightarrow \infty$ の極限を考えて,

$$\begin{aligned} E[T] &= E[B_T^2] = a^2 \frac{b}{b-a} + b^2 \frac{a}{a-b} \\ &= \frac{ab(a-b)}{b-a} = -ab. \end{aligned}$$

■

1.9 Brown 運動の強 Markov 性

一般のランダムな時刻 $T \in \mathbb{T}^{<\infty}$ に対しても, その後の運動 $(B_{T+t} - B_T)_{t \in \mathbb{R}_+}$ はそれまでの歴史 \mathcal{F}_T に依らない:
 $E[f(B_{T+t}) | \mathcal{F}_T] = (Pf)(B_T)$.

1.9.1 強 Markov 性の証明

定理 1.9.1 (Hunt (1956) and Dynkin and Yushkevich (1956)).

$T \in \mathbb{T}^{<\infty}(\Omega, (\mathcal{F}_t))$ を停止時とする. このとき, $(\tilde{B}_t := B_{T+t} - B_T)_{t \in \mathbb{R}_+}$ は再び Brown 運動で, \mathcal{F}_T と独立である.

[証明].

T が有界なとき 任意の $\lambda \in \mathbb{R}$ について, $M_t := \exp\left(i\lambda B_t + \frac{\lambda^2 t}{2}\right)$ は martingale である. よって Doob の任意抽出定理より,

$\forall 0 \leq s \leq t$ $E[M_{T+t} | \mathcal{F}_{T+s}] = E[M_{T+s}]$ から, $\frac{\lambda^2(T+t)}{2}, i\lambda B_{T+s}$ が \mathcal{F}_{T+s} -可測であることに注意すると,

$$\begin{aligned} E\left[\exp\left(i\lambda B_{T+t} + \frac{\lambda^2(T+t)}{2}\right) \middle| \mathcal{F}_{T+s}\right] &= E\left[\exp\left(i\lambda B_{T+s} + \frac{\lambda^2(T+s)}{2}\right)\right] \\ E\left[\exp\left(i\lambda \underbrace{(B_{T+t} - B_{T+s})}_{=\tilde{B}_t - \tilde{B}_s}\right) \middle| \mathcal{F}_{T+s}\right] &= E\left[\exp\left(-\frac{\lambda^2}{2}(t-s)\right)\right] = \exp\left(-\frac{\lambda^2}{2}(t-s)\right). \end{aligned}$$

これは, まず任意の $0 \leq s \leq t$ について $\tilde{B}_t - \tilde{B}_s \sim N(0, t-s)$ であることを表しており, さらに任意の $0 \leq t_1 \leq t_2 \leq t_3$ について, $B_{t_3} - B_{t_2} \perp B_{t_2} - B_{t_1}$ も含意している. $B_{T+0} - B_T = 0$ と, $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ から受け継いだ連続性とを併せると Brown 運動であることが分かる.

T が一般のとき 1.8.10 と同様に処理すれば良い.

任意の $N \in \mathbb{N}$ に対して, $T \wedge N$ は有界な停止時だから, $\forall 0 \leq s \leq t$ $T \wedge N + s \leq T \wedge N + t \leq N + t$ も有界. よって, Doob の任意抽出定理より,

$$\forall 0 \leq s \leq t \quad E[M_{T \wedge N + t} | \mathcal{F}_{T \wedge N + s}] = M_{T \wedge N + s}.$$

すなわち,

$$\forall N \in \mathbb{N} \quad \forall 0 \leq s \leq t \quad E[\exp(i\lambda(B_{T \wedge N + t} - B_{T \wedge N + s})) | \mathcal{F}_{T \wedge N + s}] = \exp\left(-\frac{\lambda^2}{2}(t-s)\right).$$

ここで,

$$E[\exp(i\lambda(B_{T+t} - B_{T+s})) | \mathcal{F}_{T+s}] = \exp\left(-\frac{\lambda^2}{2}(t-s)\right)$$

を示したい. 右辺は明らかに \mathcal{F}_{T+s} -可測で可積分であるから, 任意の $A \in \mathcal{F}_{T+s}$ に対して

$$E\left[\exp\left(-\frac{\lambda^2}{2}(t-s)\right) 1_A\right] = E[E[\exp(i\lambda(B_{T+t} - B_{T+s})) | \mathcal{F}_{T+s}] 1_A]$$

を示せば良い. いま, $A \in \mathcal{F}_{T+s}$ より, $A \cap \{T \leq N\} \in \mathcal{F}_{N+s}$ である. 特に, $A \cap \{T \leq N\} \in \mathcal{F}_{T \wedge N + s}$. よって, 右辺は

$$\begin{aligned} &E[E[\exp(i\lambda(B_{T+t} - B_{T+s})) | \mathcal{F}_{T+s}] 1_A] \\ &= E[E[\exp(i\lambda(B_{T+t} - B_{T+s})) | \mathcal{F}_{T+s}] 1_{A \cap \{T \leq N\}}] + E[E[\exp(i\lambda(B_{T+t} - B_{T+s})) | \mathcal{F}_{T+s}] 1_{A \cap \{T > N\}}] \\ &= E\left[\exp\left(-\frac{\lambda^2}{2}(t-s)\right) 1_{A \cap \{T \leq N\}}\right] + E[E[\exp(i\lambda(B_{T+t} - B_{T+s})) | \mathcal{F}_{T+s}] 1_{A \cap \{T > N\}}]. \end{aligned}$$

ここで $N \rightarrow \infty$ の極限を考えると, 第1項は単調収束定理, 第2項は優収束定理により, 総じて右辺は

$$\exp\left(-\frac{\lambda^2}{2}(t-s)\right)$$

に収束する. ■

1.9.2 反射原理

確率過程が定める \sup の過程の尾部確率の評価は, Kolmogorov の不等式から始まる不等式原理である. Brown 運動については, 元の Brown 運動のことばで完全に特徴付けられる.

この結果は, 到達時刻がもたらす強 Markov 性から従う.

補題 1.9.2 (胸像の原理). 時刻 $\tau_a < \infty$ で折り返した確率過程を

$$\hat{B}_t := B_t 1_{\{t \leq \tau_a\}} + (2a - B_t) 1_{\{t > \tau_a\}}$$

と定める. これは再び Brown 運動である.

[証明]. いま, 到達時刻 τ_a は有限な停止時だから, $(B_{t+\tau_a} - a)_{t \in \mathbb{R}_+}, (-B_{t+\tau_a} + a)_{t \in \mathbb{R}_+}$ はいずれも Brown 運動であり, B_{τ_a} と独立.

したがって, $(B_t)_{t \in [0, \tau_a]}$ の右端に接続した過程は, いずれも同じ過程を定める. 1 つ目は Brown 運動 (B_t) で, 2 つ目が (\hat{B}_t) である. したがって, (\hat{B}_t) も Brown 運動である. ■

定理 1.9.3 (Levy's reflection principle (1939)). $M_t := \sup_{s \in [0, t]} B_s$ とする.

$$\forall a > 0 \quad P[M_t \geq a] = 2P[B_t > a].$$

[証明]. $\{M_t \geq a\} = \{B_t > a\} \sqcup \{M_t \geq a, B_t \leq a\}$ と場合分けすると, 2 つ目の場合は $\{\tilde{B}_t \geq a\}$ と同値. よって,

$$P[M_t \geq a] = P[B_t > a] + P[\tilde{B}_t \geq a] = 2P[B_t > a].$$

■

系 1.9.4. 任意の $a > 0$ に対して, $M_a := \sup_{t \in [0, a]} B_t$ は次の密度関数を持つ:

$$p(x) = \frac{2}{\sqrt{2\pi a}} e^{-x^2/(2a)} 1_{[0, \infty)}(x).$$

1.9.3 Brown 運動の最大値

広義の C-過程であるから, 殆ど確実に $[0, 1]$ 上で最大値を取る. 実はさらに, その点は一意的である!

補題 1.9.5. 殆ど確実に, Brown 運動 $(B_t)_{t \in [0, 1]}$ ただ一つの点にて最大値を取る.

[証明].

方針 $[0, 1]$ の分割

$$\mathcal{G}_n := \left\{ \left[\frac{j-1}{2^n}, \frac{j}{2^n} \right] \in P([0, 1]) \mid 1 \leq j \leq 2^n \right\}$$

について,

$$G := \left\{ \omega \in \Omega \mid \exists t_1 \neq t_2 \in [0, 1] \quad \sup_{t \in [0, 1]} B_t = B_{t_1} = B_{t_2} \right\} \subset \bigcup_{n \geq 1} \bigcup_{I_1, I_2 \in \mathcal{G}_n, I_1 \cap I_2 = \emptyset} \left\{ \sup_{t \in I_1} B_t = \sup_{t \in I_2} B_t \right\}$$

が成り立つので, $\forall n \in \mathbb{N} \quad \forall I_1, I_2 \in \mathcal{G}_n \quad I_1 \cap I_2 = \emptyset \Rightarrow P \left[\sup_{t \in I_1} B_t = \sup_{t \in I_2} B_t \right] = 0$ を示せば良い.

証明 任意の閉区間 $[a, b] \subset [0, 1]$ について, 確率変数 $\sup_{t \in [a, b]} B_t : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ の確率分布 $P[\sup_{t \in [a, b]} B_t | \mathcal{F}_a] : \Omega \rightarrow [0, 1]$ は絶対連続であることを示せば十分である.

$\sup_{t \in [a, b]} B_t = \sup_{t \in [a, b]} (B_t - B_a) + B_a$ とみると, $\sup_{t \in [a, b]} (B_t - B_a)$ を \mathcal{F}_a で条件づけたものは, $\sup_{t \in [0, b-a]} B_t$ と同じ確率分布を持つ. 系 1.9.4 より, これは絶対連続である. ■

1.10 Brown 運動の生成作用素と偏微分方程式

$P_t[f(x)] = E[f(x + B_t)]$ をおくことにより, $\{P_t\}_{t \in \mathbb{R}_+}$ は $C_0(\mathbb{R})$ 上で Hille-吉田の意味での強連続半群となり, その生成作用素 $\lim_{t \rightarrow 0} \frac{P_t - I}{t} = \frac{\nabla^2}{2}$ が Laplace 作用素である. I は恒等作用素とした.

1.10.1 Brown 運動の生成作用素

d -次元 Brown 運動の生成作用素は Laplace 作用素の $1/2$ 倍になる.

命題 1.10.1 . 一次元 Brown 運動の生成作用素は $A = \frac{1}{2} \frac{d^2}{dx^2}$ である.

1.10.2 確率論が与える解作用素

命題 1.10.2 (到達時刻による調和関数の構成). $D \subset \mathbb{R}^d$ を有界領域, σ を $x \in D$ から出発する d 次元 Brown 運動の ∂D への到達時刻とすると, $P[\sigma < \infty] = 1$. このとき, 任意の $f \in C_b(\partial D)$ に対して, $u(x) := E_x[f(B_\sigma)]$ は D 上の調和関数である.

[証明].

方針 任意の開球 $B(x, \delta) \subset D$ を取り, これに対して

$$u(x) = \oint_{\partial B(x, \delta)} u(y) dy$$

を示せば良い.

設定 x から出発する Brown 運動の $\partial B(x, \delta)$ への到達時刻を $\sigma : \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+$ とする. さらに $\theta_\tau : \Omega \rightarrow \Omega$ で, ω を $B_\tau(\omega)$ を原点に据えた場合の見本道を実現する $\omega' \leftarrow \omega$ へ対応させる対応 $\omega \mapsto \omega'$ とする. すなわち, $B_t(\theta_\tau(\omega)) = B_{t+\tau}(\omega)$. するとこのとき,

$$\forall \omega \in \Omega \quad B_{\sigma(\theta_\tau(\omega))}(\theta_\tau(\omega)) = B_{\sigma(\omega)}(\omega)$$

よって, 強 Markov 性より,

$$\begin{aligned} u(x) &= E_x[f(B_\sigma)] = E_x[f(B_\sigma \circ \theta_\tau)] \\ &= E_x[E_x[f(B_\sigma \circ \theta_\tau) | \mathcal{F}_\tau]] = E_x[E_x[f(B_\sigma \circ \theta_\tau) | B_\tau]] \\ &= E_x[E_{B_\tau}[f(B_\sigma \circ \theta_\tau)]] = E_x[E_{B_\tau}[f(B_\sigma)]] \\ &= E_x[u(B_\tau)]. \end{aligned}$$

■

注 1.10.3. この u が ∂D 上でも連続であるためには, ∂D の正則性, 例えば C^1 -級などの条件が必要である.

観察 1.10.4. $D \subset \mathbb{R}^d$ を有界領域, $u \in C^2(\bar{D})$ を調和関数とする. B を $x \in D$ から出発する Brown 運動, σ をその ∂D への到達時刻とすれば,

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad u(B_{t \wedge \sigma}) = u(x) + \sum_{i \in [d]} \int_0^{t \wedge \sigma} \frac{\partial u}{\partial x^i}(B_s) dB_s^i + \frac{1}{2} \int_0^{t \wedge \sigma} \Delta u(B_s) ds.$$

ここで, $\forall s < \sigma \quad \Delta u(B_s) = 0$ より, $u(B_{t \wedge \sigma})$ は有界なマルチンゲールとなる.

□

第 2 章

Brown 運動に基づく確率解析

任意の Levy 過程は Brown 運動と Poisson 点過程とに分解出来るとの観点から, Brown 運動に駆動される確率過程のみを扱う. すると, 伊藤解析とは, Hilbert 空間の等長同型 $I: L^2(\Omega \times \mathbb{R}_+, \mathcal{P}) \hookrightarrow L_0^2(\Omega, (\mathcal{F}_t))$ とその代数法則をいう.

- (1) まず発展的・可測で大局的に自乗可積分な過程 $u \in L_{\mathcal{P}}^2(\Omega \times \mathbb{R}_+)$ について, 確率積分 $I: L^2(\mathcal{P}) \rightarrow L_0^2(\Omega)$ を定義する. これは Hilbert 空間の等長同型となる.
- (2) 射影 $L_{\mathcal{P}}^2(\Omega \times \mathbb{R}_+) \rightarrow L_{\mathcal{P}}^2(\Omega \times [0, t])$ に沿って系列 $(M_t := I(1_{[0,t]} u))_{t \in \mathbb{R}_+}$ が定まり, 局所可積分なマルチンゲールとなる. これが一様可積分でもあるとき, ある $I(u) = M_\infty \in L^1(\Omega)$ の条件付き期待値の系列とみれる!
- (3) この不定積分の過程に注目することで, M_∞ が存在しない場合も $(M_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ は定まることがある. $\Omega \times \mathbb{R}_+$ 上で局所自乗可積分なものを $L_{\infty}^2(\mathcal{P})$ で表す. 一方で, $\mathbb{R}_+ \rightarrow L(\Omega)$ で殆ど確実に $L^2(\Omega)$ に入るものを $L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ で表す. 前者は $1_{[0,t]}(\omega)$ を当てれば $L^2(\mathcal{P})$ に入る. 後者は $1_{[0,\tau(\omega)]}(\omega)$ を当てれば $L^2(\mathcal{P})$ に入る.
- (4) こうして I は $L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ 上に延長出来る. するとこの像は局所マルチンゲールで, I は始域と終域の確率収束の測度について連続である.

2.1 大局的確率積分

博士論文 [?] で Lévy 過程の Lévy-伊藤分解定理を定め, [?] で確率積分を定義した. そのアイデアは, 見本道毎に見るのではなく, 見本道の束 $\Omega \rightarrow C(\mathbb{R}_+)$ の平均的な性質に注目することである. 被積分関数は発展的・可測とすることで, 得られる確率変数は適合的になる.

2.1.1 発展的・可測過程の空間

発展的・可測性とは積空間上における $\mathcal{P}/\mathcal{B}(\mathbb{R})$ -可測性である

過程が可測であることより強い条件として, 発展的・可測性を定義する. $L(\mathcal{P})$ の元は可測な適合的過程でもある: $L(\mathcal{P}) \subset L(\mathcal{F} \otimes \mathcal{B}(\mathbb{R}_+)) \cap \mathbb{F}$.

定義 2.1.1 (progressive measurable). 過程 $(u_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ が発展的・可測であるとは, 各時点 t までの過程 $u|_{\Omega \times [0,t]}$ が積写像として可測であることをいう:

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad u|_{\Omega \times [0,t]} \in \mathcal{L}(\Omega \times [0,t], \mathcal{F}_t \times \mathcal{B}([0,t])).$$

補題 2.1.2 (発展的・可測性の十分条件).

- (1) 適合的な可測過程 $u: \Omega \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ には, 発展的・可測なバージョンが存在する (Meyer 1984, Th'm 4.6).
- (2) 適合的な可測過程 $u: \Omega \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ で,

$$\forall T > 0 \quad E \left[\int_0^T u_s^2 ds \right] < \infty$$

を満たすものには, p -可測 (特に w -可測, 発展的・可測) なバージョンが存在する.

- (3) 適合的な D -過程は発展的・可測である.

定理 2.1.3 (発展的可測性の特徴付け).

$$\mathcal{P} := \{A \in \mathcal{P}(\Omega \times \mathbb{R}_+) \mid \forall t \in \mathbb{R}_+ A \cap (\Omega \times [0, t]) \in \mathcal{F}_t \times \mathcal{B}([0, t])\}$$

はたしかに $\mathcal{F} \times \mathcal{B}(\mathbb{R}_+)$ の部分 σ -代数で, 可測過程 $u : \Omega \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ について, 次の 2 条件は同値.

- (1) $\mathcal{P}/\mathcal{B}(\mathbb{R})$ -可測: $u \in \mathcal{L}(\mathcal{P})$.
- (2) u は発展的可測.

[証明].

\mathcal{P} の well-definedness 明らかに, $\forall t \in \mathbb{R}_+ A \cap (\Omega \times [0, t]) \in \mathcal{F}_t \times \mathcal{B}([0, t])$ という条件は, $A = \emptyset, \Omega \times \mathbb{R}_+$ はこれを満たし, これを満たす (A_n) が存在したとき, 合併も満たす. また, 補集合については, $\mathcal{F}_t \times \mathcal{B}([0, t])$ が $\Omega \times [0, t]$ 上の σ -代数をなすことに注意すると, $A \cap (\Omega \times [0, t]) \in \mathcal{F}_t \times \mathcal{B}([0, t])$ のとき, $\bar{A} \cap (\Omega \times [0, t]) = (\Omega \times [0, t]) \setminus (A \cap (\Omega \times [0, t])) \in \mathcal{F}_t \times \mathcal{B}([0, t])$ による.

$\mathcal{P} \subset \mathcal{F} \times \mathcal{B}(\mathbb{R}_+)$ 任意の $A \in \mathcal{P}$ を取ると, 特に $n \in \mathbb{N}$ について, $A_n := A \cap (\Omega \times [0, n]) \in \mathcal{F}_n \times \mathcal{B}([0, n]) \subset \mathcal{F} \times \mathcal{B}(\mathbb{R}_+)$.
 $A = \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \in \mathcal{F} \times \mathcal{B}(\mathbb{R}_+)$.

(1) \Leftrightarrow (2) $\mathcal{P}/\mathcal{B}(\mathbb{R})$ -可測過程 $u : \Omega \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ を取る. 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ について, $u|_{\Omega \times [0, t]}$ による Borel 可測集合 $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ の逆像は $u^{-1}(B) \cap (\Omega \times [0, t])$ であるが, $u^{-1}(B) \in \mathcal{P}$ より, これは $\mathcal{F}_t \times \mathcal{B}([0, t])$ の元である. ■

2.1.2 発展的可測な単過程の確率積分

「発展的可測な 2 乗可積分過程のなす Hilbert 空間」を $L^2(\mathcal{P})(\subset L^2(\mathcal{F} \times \mathcal{B}^1(\mathbb{R})))$ で表し, この上での \mathbb{R}_+ 上での確率積分を定義することを考える. 単過程とは, 時間軸を有限に分解して, それぞれの区間上で特定の 2 乗可積分確率変数 $\phi_j \in \mathcal{L}^2(\Omega)$ (ただし (t_j, ∞) の情報とは独立) とみなせる挙動をする過程をいう.

記法 2.1.4 (確率積分を定義する過程のクラス).

- (1) 空間 $(\Omega \times \mathbb{R}_+, \mathcal{P}, P \times l)$ 上の 2 乗可積分関数の Hilbert 空間を $L^2(\mathcal{P}) := L^2(\Omega \times \mathbb{R}_+, \mathcal{P}, P \times l)$ と表す, ただし l は Lebesgue 測度とした. また, $L_T^2(\mathcal{P}) := L^2(\Omega \times [0, T], \mathcal{P}|_{\Omega \times [0, T]}, P \times l)$ なる略記も用いる. このような関数を発展的可測な確率過程といい, このクラスに対してまずは \mathbb{R}_+ 上での確率積分を定める.
- (2) ノルムを

$$\|u\|_{L^2(\mathcal{P})}^2 := E \left[\int_0^\infty u_s^2 ds \right] = \int_0^\infty E[u_s^2] ds$$

で表す. 最後の等式は Fubini-Tonelli の定理による.

定義 2.1.5 (simple process, stochastic integral).

- (1) $u = (u_t)_{t \in \mathbb{R}_+} \in L^2(\mathcal{P})$ が単過程であるとは,

$$u_t = \sum_{j=0}^{n-1} \phi_j 1_{(t_j, t_{j+1}]}(t), \quad 0 \leq t_0 < t_1 < \cdots < t_n, \phi_j \in \mathcal{L}_{\mathcal{F}_{t_j}}^2(\Omega)$$

を満たすことをいう. 単関数全体の集合を $\mathcal{S} \subset L^2(\mathcal{P})$ で表す.

- (2) 単過程に対する確率積分 $I : \mathcal{S} \rightarrow \mathcal{L}^2(\Omega)$ を

$$I(u) = \int_0^\infty u_t dB_t := \sum_{j=0}^{n-1} \phi_j (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})$$

と定める.

要諦 2.1.6. すでにこの時点で, ϕ_j を $1_{(t_j, t_{j+1}]}$ に対して \mathcal{F}_{t_j} -可測としているため, $\phi_j \perp (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})$ を含意することがトリックになる. また, $I(u) =: u \cdot B$ をセミマルチンゲール記法ともいう.

補題 2.1.7 (単関数上の積分の性質). 積分 $I: \mathcal{G} \rightarrow \mathcal{L}^2(\Omega)$ は, $u, v \in \mathcal{G}, a, b \in \mathbb{R}$ について次を満たす.

- (1) 線形性: $\int_0^\infty (au_t + bv_t)dB_t = a \int_0^\infty u_t dB_t + b \int_0^\infty v_t dB_t.$
- (2) 中心化: $E[I(u)] = E\left[\int_0^\infty u_t dB_t\right] = 0.$
- (3) 等長性: $\|I(u)\|_{\mathcal{L}^2(\Omega)}^2 = E\left[\left(\int_0^\infty u_t dB_t\right)^2\right] = E\left[\int_0^\infty u_t^2 dt\right] = \|u\|_{\mathcal{L}^2(\mathcal{G})}^2.$

[証明].

- (1) u_t, v_t が定める \mathbb{R}_+ の分割の細分を取って考えると良い.
- (2) $\forall_{j \in n} \phi_j \perp (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})$ より,

$$E\left[\int_0^\infty u_t dB_t\right] = \sum_{j=0}^{n-1} E[\phi_j(B_{t_{j+1}} - B_{t_j})] = \sum_{j=0}^{n-1} E[\phi_j]E[B_{t_{j+1}} - B_{t_j}] = 0.$$

- (3) $u_t = \sum_{j=0}^{n-1} \phi_j 1_{(t_j, t_{j+1}]}(t)$ ($\phi_j \in L^2_{\mathcal{F}_{t_j}}(\Omega)$), $\Delta B_j := B_{t_{j+1}} - B_{t_j} \in L^2(\Omega)$ とすると, $(I(u))^2 = \sum_{i,j=0}^{n-1} \phi_i \phi_j \Delta B_i \Delta B_j.$
まず,

$$E[\phi_i \phi_j \Delta B_i \Delta B_j] = \begin{cases} 0, & i \neq j, \\ E[\phi_j^2](t_{j+1} - t_j), & i = j. \end{cases}$$

これは, $i < j$ のとき, $\phi_i \perp \Delta B_j, \phi_j \perp \Delta B_i, \Delta B_i \perp \Delta B_j$ であること 1.6.5 による. $i = j$ のとき, $\phi_i^2 \perp (\Delta B_i)^2$.
これより,

$$\begin{aligned} \|I(u)\|_{\mathcal{L}^2(\Omega)}^2 &= E[I(u)^2] \\ &= \sum_{j=0}^{n-1} E[\phi_j^2](t_{j+1} - t_j) \\ &= E[I(u^2)] = \|u\|_{\mathcal{L}^2(\mathcal{G})}^2. \end{aligned}$$

■

要諦 2.1.8. 証明中の大事な示唆として, $L^2(\mathcal{G})$ 内の C -過程 (Brown 運動など) は, 2. の証明中のように収束する単過程列を取れる. しかし, 一般の $u \in L^2(\mathcal{G})$ にこの方法が通用するわけではない.

2.1.3 一般の発展的可測過程への延長

被積分過程 $u \in L^2(\mathcal{G})$ は, 発展的可測な連続過程で, そしてそれは発展的可測な単過程で近似できる. なお, Brown 運動は発展的可測な連続過程に当てはまる.

命題 2.1.9. $\mathcal{G} \subset L^2(\mathcal{G})$ は稠密.

[証明]. $\mathcal{G} \subset L^2(\mathcal{G})$ の間に, C -過程のクラス

$$C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega)) := \{u \in L^2(\mathcal{G}) \mid u_t: \mathbb{R}_+ \rightarrow L^2(\Omega) \text{ は連続}\}$$

を考える. $C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega)) = C(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$ の如何は発展的可測性についての更なる考察が必要であるから, 記号を使い分けた. 同一視して, $\mathcal{G} \subset C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega)) \subset L^2(\mathcal{G})$ の順に稠密性を示す.

1. $C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$ の $L^2(\mathcal{G})$ 上での稠密性 任意の $u \in L^2(\mathcal{G})$ を取る.

$$u_t^{(n)} := n \int_{(t-\frac{1}{n}) \vee 0}^t u_s ds$$

と定めると, $u^{(n)} : \mathbb{R}_+ \rightarrow L^2(\Omega)$ は連続である: $u^{(n)} \in C(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$. 実際, Lebesgue の収束定理より,

$$\lim_{h \rightarrow 0} u_{t+h}^{(n)} = \lim_{h \rightarrow 0} n \int_{\mathbb{R}_+} 1_{[(t+h-1/n \vee 0), t+h]}(s) u_s ds = u_t^{(n)}.$$

(したがって $\mathcal{F} \times \mathcal{G}^1(\mathbb{R})$ -可測). また, Cauchy-Schwarz の不等式と Fubini の定理より,

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}_+} |u_t^{(n)}(\omega)|^2 dt &= \int_{\mathbb{R}_+} n^2 \left(\int_{\mathbb{R}_+} 1_{[(t-1/n) \vee 0, t]}(s) u_s(\omega) ds \right)^2 dt \\ &\leq \int_{\mathbb{R}_+} n^2 \int_{\mathbb{R}_+} 1_{[(t-1/n) \vee 0, t]}(s) ds \int_{\mathbb{R}_+} 1_{[(t-1/n) \vee 0, t]}(s) u_s^2(\omega) ds dt \\ &\leq n \iint_{\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+} 1_{[(t-1/n) \vee 0, t]}(s) u_s^2(\omega) ds dt \\ &\leq n \iint_{\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+} 1_{[s, s+1/n]}(t) u_s^2(\omega) dt ds = \int_{\mathbb{R}_+} u_s^2(\omega) ds < \infty \end{aligned}$$

であるから, 確かに $u_t^{(n)} \in L^2(\mathcal{P})$ でもある. よって, $u_t^{(n)} \in C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$.

さらに, $u_t^{(n)} \rightarrow u_t$ が成り立つ. 実際, $u_t \in L^2(\Omega \times \mathbb{R}_+, \mathcal{P}, P \times l)$ より,

$$u_t^{(n)} = \frac{\int_0^t u_s ds - \int_0^{(t-1/n) \vee 0} u_s ds}{1/n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} u_t.$$

が, まず任意の $\omega \in \Omega$ について成り立ち, Lebesgue の優収束定理より,

$$\int_0^\infty |u_t(\omega) - u_t^{(n)}(\omega)|^2 dt \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

でもある.

$u_t, u_t^{(n)} \in L^2(\mathcal{P})$ より, 再び Lebesgue の優収束定理から,

$$E \left[\int_{\mathbb{R}_+} |u_t - u_t^{(n)}|^2 dt \right] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0.$$

よって, $L^2(\mathcal{P})$ 上の任意の点には, $C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$ の点列でそれに収束するものが存在する. いずれも距離化可能だから, $\overline{C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))} = L^2(\mathcal{P})$.

2. \mathcal{L} の $L^2(\mathcal{P})$ の位相についての $C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$ 上での稠密性 $u \in C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$ を任意に取る.

$$u_t^{(n,N)} := \sum_{j=0}^{n-1} u_{t_j} 1_{(t_j, t_{j+1}]}(t), \quad \left(t_j := N \frac{j}{n}, j \in n \right)$$

とすると, $u_{t_j} \in L^2_{t_j}(\mathcal{P})$ は発展的の可測より特に $u_{t_j} \in L^2_{\mathcal{F}_{t_j}}(\Omega)$ だから, これはたしかに単過程で, \mathcal{L} のネットである. $u_t^{(n,N)}$ は $t > N$ については 0 であることに注意. これに対して,

$$E \left[\int_0^\infty |u_t - u_t^{(n,N)}|^2 dt \right] \leq E \left[\int_N^\infty u_t^2 dt \right] + N \sup_{|t-s| \leq N/n} E[|u_t - u_s|^2].$$

$n \rightarrow \infty, N \rightarrow \infty$ の極限を考えると, 右辺は 0 に収束する. よって, $L^2(\mathcal{P})$ の相対位相について, $C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega)) \subset \overline{\mathcal{L}}$.

■

要諦 2.1.10.

- (1) Wiener 空間 $C(\mathbb{R}_+)$ などの無限次元位相線型空間は局所コンパクトになり得ない.^{†1} また, $C_c(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$ は $L^2(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$ 上稠密である, という結果は得られそうであるが, 高度である. そこで, $f \in L^1([a, b], \mathbb{R})$ について $F(x) := \int_a^x f(t) dt$ は (a, b) 上殆ど至る所微分可能であり, $F'(x) = f(x)$ が成り立つという Lebesgue の定理を用いた.

^{†1} 位相線型空間が局所コンパクトであることは, 有限次元であることに同値.

(2) また, $C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$ は, 明らかな方法で単過程近似が出来ることを用いた. 病的な関数については, Lebesgue の言葉で処理したのである.

系 2.1.11 (確率積分の等距離延長). 確率積分 $I: \mathcal{L} \rightarrow L^2(\Omega)$ は, 線型な等長同型 $I: L^2(\mathcal{P}) \rightarrow L^2(\Omega)$ に延長できる.

[証明]. 確率積分 I は \mathcal{L} 上の有界線型作用素であったから (等長なので特に有界), $L^2(\mathcal{P})$ 上に作用素ノルムを変えずに一意に連続延長する. 連続延長であることより, 等距離性は保たれる: ノルムの連続性より,

$$\|I(u)\| = \|I(\lim_{n \rightarrow \infty} u^{(n)})\| = \lim_{n \rightarrow \infty} \|I(u^{(n)})\| = \lim_{n \rightarrow \infty} \|u^{(n)}\| = \|u\|.$$

これも含めて証明すると, 次のようになる: 任意の $u \in L^2(\mathcal{P})$ に対して, \mathcal{L} 上の $L^2(\mathcal{P})$ -収束列 $(u^{(n)})$ が取れ, また $I: \mathcal{L} \rightarrow L^2(\Omega)$ の等長性より像は Cauchy 列を定めるから, 極限

$$I(u) := \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^\infty u_t^{(n)} dB_t$$

が存在する. 実際, $2xy \leq x^2 + y^2$ であることより,

$$\begin{aligned} E \left[\left(\int_0^\infty u_t^{(n)} dB_t - \int_0^\infty u_t^{(m)} dB_t \right)^2 \right] \\ \leq E \left[\int_0^\infty (u_t^{(n)} - u_t^{(m)})^2 dt \right] + 2E \left[\int_0^\infty (u_t^{(n)} - u_t^{(m)})(u_t - u_t^{(m)}) dt \right] + E \left[\int_0^\infty (u_t - u_t^{(m)})^2 dt \right] \\ \leq 1 \left(E \left[\int_0^\infty (u_t^{(n)} - u_t)^2 dt \right] + E \left[\int_0^\infty (u_t^{(m)} - u_t)^2 dt \right] \right) \xrightarrow{n, m \rightarrow \infty} 0. \end{aligned}$$

あとは, 収束列 $(u^{(n)})$ の取り方に依らないことを示せば良い. これは, 2つの異なる収束列が同じ u に依存するとき, 2つの収束列の差が定める列は 0 に収束するから, I の $0 \in \mathcal{L}$ での連続性から従う. ■

2.1.4 確率積分の性質

$I: L^2(\Omega \times \mathbb{R}_+, \mathcal{P}, P \times l) \rightarrow L^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ は, $t \in \mathbb{R}_+$ の成分が消えて, 純粋な確率変数のみが残ることとなる. このとき, $\text{Im } I \subset L_0^2(\Omega, \mathcal{F}, P)$ を満たす, Hilb の埋め込みとなっている.

命題 2.1.12 (I は Hilb の射である). 任意の $u, v \in \mathcal{L}^2(\mathcal{P})$ について,

- (1) 中心化されている: $E[I(u)] = 0$.
- (2) 内積を保つ: $\text{Cov}[I(u), I(v)] = E[I(u)I(v)] = E \left[\int_0^\infty u_t dB_t \int_0^\infty v_t dB_t \right] = E \left[\int_0^\infty u_s v_s ds \right] = (u|v)_{L^2(\mathcal{P})}$.

[証明]. $\{u^{(n)}\} \subset \mathcal{L}$ を u に $L^2(\mathcal{P})$ -収束する単過程列とすると, I の連続性より $\{I(u_n)\}$ も $I(u)$ に $L^2(\Omega)$ -収束する.

(1) よって,

$$\begin{aligned} |E[I(u^n)] - E[I(u)]| &\leq E[|I(u^n) - I(u)|] = \|I(u^n) - I(u)\|_{L^1(\Omega)} \\ &\leq \|I(u^n) - I(u)\|_{L^2(\Omega)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0. \end{aligned}$$

または, L^2 -収束する列 $(I(u_n)) \rightarrow I(u)$ の期待値の像も収束するためには, 一様可積分性を示しても十分である.

(2) I の線形性と等長性 2.1.11 より, $(I(u + v))^2$ の確率積分は

$$E[I(u^2)] + E[I(v^2)] + 2E[I(uv)] = E[(I(u + v))^2] = E[(I(u) + I(v))^2] = E[I(u^2)] + E[I(v^2)] + 2E[I(u)I(v)].$$

と 2 通りに表せる. ゆえに, $E[I(uv)] = E[I(u)I(v)]$.

要諦 2.1.13. (2) は極化恒等式による証明である.

2.1.5 不定積分の定義と例

$[0, T]$ 上の不定積分は、 \mathbb{R}_+ 上の確率積分を通じて定める．任意の $u \in L_T^2(\mathcal{P})$ に対して、 (T, ∞) 上では 0 として延長すれば、不定積分は定められる．

χ^2 -分布の普遍性は、Brown 運動を確率積分したものであるから、という観点からも理解できる．

定義 2.1.14 (有限区間上の不定積分)．任意の $[0, T]$ ($T > 0$) 上の発展的可測な 2 乗可積分関数 $u \in L_T^2(\mathcal{P})$ 、ただし、

$$L_T^2(\mathcal{P}) := L^2(\Omega \times [0, T], \mathcal{P}|_{\Omega \times [0, T]}, P \times l).$$

の積分を

$$\int_0^T u_s dB_s := \int_0^\infty \tilde{u}_s 1_{[0, T]}(s) dB_s$$

と定める．ただし、 \tilde{u} は u を (T, ∞) 上で零として延長したものとした．

例 2.1.15 (Brown 運動の不定積分は χ^2 -確率変数)．任意の $T > 0$ に関して、Brown 運動 $(B_t)_{t \in [0, T]}$ は $\mathcal{F}_t \times \mathcal{B}([0, T])$ -可測過程である ($[0, T] \rightarrow \mathcal{L}(\Omega, \mathcal{F}_t, P)$ が C -過程であるため)．よって、Brown 運動自体は発展的可測である．その上、連続過程でもある： $B \in C'(\mathbb{R}_+; L^2(\Omega))$ ．確かに、

$$u_t^{(n)} := \sum_{j=0}^{n-1} B_{t_j} 1_{(t_j, t_{j+1}]}(t), \quad t_j := T \frac{j}{n}$$

と定めると、これは B にノルム収束する単過程の列である．よって、

$$\begin{aligned} I(1_{[0, T]} B) &= \lim_{n \rightarrow \infty} I(u^{(n)}) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=0}^{n-1} B_{t_j} (B_{t_{j+1}} - B_{t_j}) \\ &= \frac{1}{2} \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\sum_{j=0}^{n-1} (B_{t_{j+1}}^2 - B_{t_j}^2) - \sum_{j=0}^{n-1} (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 \right) = \frac{1}{2} B_T^2 - \frac{1}{2} T. \end{aligned}$$

すなわち、

$$\int_0^T B_t dB_t = \frac{1}{2} B_T^2 - \frac{1}{2} T$$

が成り立つ．従って、Brown 運動 B は、 \mathbb{R}_+ 上積分可能ではないが、任意のコンパクト集合上では積分可能で、中心化された χ^2 -分布に従う確率変数になる． \square

要諦 2.1.16. これは、特殊な近づけ方をすると概収束もする．このマルチンゲールに関する一般論が Levy の downward 定理である [?] [Th'm 1.35]．

2.2 確率積分のマルチンゲール

$L^2(\mathcal{P})$ 上の確率積分は一樣可積分なマルチンゲールを定めた．これを一般化して、局所マルチンゲールまで許したい．ここで、 $L^2(\mathcal{P}) \subset L_\infty^2(\mathcal{P}) \subset L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ の関係がある．まず、 $L_\infty^2(\mathcal{P})$ の元の不定確率積分に対する性質を見て、 $L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ への拡張は次節で議論する．

記法 2.2.1. $\Omega \times \mathbb{R}_+$ 上で局所自乗可積分なものを $L_\infty^2(\mathcal{P})$ で表す．一方で、 $\mathbb{R}_+ \rightarrow L(\Omega)$ で殆ど確実に $L^2(\Omega)$ に入るものを $L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ で表す．前者は $1_{[0, t]}(\omega)$ を当てれば $L^2(\mathcal{P})$ に入る．後者は $1_{[0, \tau(\omega)]}(\omega)$ を当てれば $L^2(\mathcal{P})$ に入る．

(1) 発展的可測で、任意の有界閉集合 $[0, T]$ 上で 2 乗可積分な過程のなす空間を

$$L_\infty^2(\mathcal{P}) := \{u \in \mathcal{L}(\mathcal{P}) \mid \forall t \in \mathbb{R}_+ \quad E_{\Omega \times \mathbb{R}_+} [1_{[0, t]} u^2] < \infty\}$$

とすると, これは $L^2(\mathcal{P})$ よりも大きい. 標準的な埋め込み $L^2_T(\mathcal{P}) \hookrightarrow L^2(\mathcal{P})$ と射影 $L^2(\mathcal{P}) \twoheadrightarrow L^2_T(\mathcal{P})$ とはいくつか考えられて, $L^2_T(\mathcal{P}) \subset L^2(\mathcal{P})$ の関係はいささか商空間に近いが, $L^2_\infty(\mathcal{P})$ はおそらく正しく定式化すれば「帰納極限」である.

(2) 本来は, 発展的可測で, 任意の有界閉集合 $[0, T]$ で, 見本過程 $u_s(\omega)$ が殆ど確実に 2 乗可積分になる過程のなす空間

$$L^2_{\text{loc}}(\mathcal{P}) := \{u \in \mathcal{L}(\mathcal{P}) \mid \forall t \in \mathbb{R}_+ \ E_{\mathbb{R}_+}[1_{[0,t]}u^2] < \infty \text{ a.s.}\}$$

で定義できる. 積空間上で可積分ならば, その切り口は殆ど至る所有有限であるから, 明らかに $L^2_\infty(\mathcal{P}) \subset L^2_{\text{loc}}(\mathcal{P})$ であるが, $L^2_{\text{loc}}(\mathcal{P})$ の元が積空間上で可積分とは限らない.

従って, 全て併せると $L^2(\mathcal{P}) \subset L^2_\infty(\mathcal{P}) \subset L^2_{\text{loc}}(\mathcal{P})$ の関係がある.

2.2.1 確率積分のマルチンゲール性

定義 2.2.2 (indefinite integral). $u \in L^2_\infty(\mathcal{P})$ に対して, 区間 $[a, b] \subset \mathbb{R}_+$ 上での不定積分とは, $1_{[a,b]}(s)u_s \in L^2(\mathcal{P})$ であるから, $I(1_{[a,b]}u_s) =: \int_a^b u_s dB_s$ とすれば良い.

命題 2.2.3. 不定積分の過程 $\left(M_t := \int_0^t u_s dB_s\right)_{t \in \mathbb{R}_+}$ ($u \in L^2_\infty(\mathcal{P})$) は martingale である. すなわち, 次の 3 条件を満たす:

- (1) (\mathcal{F}_t) -適合的である.
- (2) 可積分である.
- (3) $\forall s \in [0, t] \ E[M_t | \mathcal{F}_s] = M_s \text{ a.s.}$

[証明]. 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ について, $1_{[0,t]}u \in L^2(\mathcal{P})$ より, ある単過程列 $\{u^n\} \subset \mathcal{L}$ が存在して, $u^n \rightarrow 1_{[0,t]}u$ on $L^2(\mathcal{P})$. このとき, $I[1_{[0,t]}u^n] \rightarrow I[1_{[0,t]}u]$ on $L^2(\Omega)$.

- (1) いま, 各 $I[1_{[0,t]}u^n]$ が \mathcal{F}_t -可測であることに注意すると, $I[1_{[0,t]}u]$ はある概収束する部分列 $\{X_j\} \subset \{I[1_{[0,t]}u]\}$ に関して $\lim_{j \rightarrow \infty} X_j = I[1_{[0,t]}u^n] \text{ a.s.}$ と表せるから, \mathcal{F}_t が任意の零集合を含むことより, やはり \mathcal{F}_t -可測である.
- (2) I の像が $L^2(\Omega)$ であることより.
- (3) 任意の $s \leq t$ に対して,

$$\begin{aligned} E[I(1_{[0,t]}u^{(n)}) | \mathcal{F}_s] &= \sum_{j=0}^{n-1} E[u_{t_j}(B_{t_{j+1}} - B_{t_j}) | \mathcal{F}_s] \\ &= \sum_{j=0}^{n-1} E[E[u_{t_j}(B_{t_{j+1} \wedge t} - B_{t_j}) | \mathcal{F}_{t_j \vee s}] | \mathcal{F}_s] \\ &= \sum_{j=0}^{n-1} E[u_{t_j} E[B_{t_{j+1} \wedge t} - B_{t_j} | \mathcal{F}_{t_j \vee s}] | \mathcal{F}_s] \\ &= \sum_{j=0}^{n-1} u_{t_j} (B_{t_{j+1} \wedge s} - B_{t_j \wedge s}) = I(1_{[0,s]}u^{(n)}). \end{aligned}$$

というように, 時刻 s 以降は \mathcal{F}_s と独立になるために $B_{t_{j+1}} - B_{t_j}$ の項が零因子になり, ちょうど s までの和のみが残ることとなる. さらに, I の連続性より, $I(1_{[0,t]}u^{(n)}) \rightarrow I(1_{[0,t]}u)$ on $L^2(\Omega)$ であるから, 両辺 $n \rightarrow \infty$ の極限を考えると, 条件付き期待値が $L^2(0, \infty)$ -距離に関する非拡大写像であることより,

$$E[I(1_{[0,t]}u) | \mathcal{F}_s] = I(1_{[0,s]}u).$$

■

2.2.2 確率積分の代数的性質

$L^\infty(\mathcal{F}_a)$ -斉次性は, 条件付き期待値の性質 $\forall Z \in L^\infty(\mathcal{G}) \ E[ZX | \mathcal{G}] = ZE[X | \mathcal{G}]$.

命題 2.2.4 (代数法則). 不定積分の (\mathcal{F}_t) -マルチンゲール $\left\{M_t := \int_0^t u_s dB_s\right\}_{t \in \mathbb{R}_+} \subset L^1(\Omega)$ ($u \in L^2_\infty(\mathcal{G})$) について,

- (1) 加法性: $\forall a \leq b \leq c \in \mathbb{R}_+ \quad \int_a^b u_s dB_s + \int_b^c u_s dB_s = \int_a^c u_s dB_s$.
 (2) $L^\infty(\mathcal{F}_a)$ -斉次性: 任意の区間 $(a, b) \subset \mathbb{R}_+$ と, \mathcal{F}_a -可測な有界関数 $F: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ について, $\int_a^b F u_s dB_s = F \int_a^b u_s dB_s$.

[証明].

- (1) 確率積分の線形性より, $I[1_{[a,b]}u_s] + I[1_{[b,c]}u_s] = I[1_{[a,c]}u_s]$.
 (2) $1_{[a,b]}Fu_s \in L^2(\mathcal{G})$ であるから, 確率積分 $\int_a^b Fu_s dB_s$ は確かに定まる. 実際,

$$E \left[\int_a^b u_s^2(\omega) ds \right] < \infty, \quad F(\omega) \in L^2(\Omega)$$

に注意すると, Cauchy-Schwarz の不等式より,

$$\begin{aligned} \int_\Omega \int_{\mathbb{R}_+} 1_{[a,b]}(s) F(\omega) u_s(\omega) ds d\omega &= \int_\Omega F(\omega) \int_a^b u_s(\omega) ds d\omega = \left(F(\omega) \left| \int_a^b u_s(\omega) ds \right| \right)_{L^2(\Omega)} \\ &\leq \|F\|_{L^2(\Omega)} \|u_s\|_{L^2(\Omega \times [0, T])} < \infty. \end{aligned}$$

F を \mathcal{F}_a -可測な有界関数として, $I[1_{[a,b]}Fu] = F \cdot I[1_{[a,b]}u]$ を示せば良い. すると, $1_{[a,b]}u \in L^2(\mathcal{G})$ に対して, 単過程列 $(u^{(n)})$ が取れて, $1_{[a,b]}u$ に $L^2(\mathcal{G})$ -収束する. この任意の $u^{(m)}$ について, $I[1_{[a,b]}Fu^{(m)}] = F \cdot I[1_{[a,b]}u^{(m)}]$ が示せれば, あとは I のノルム連続性から従う. 単過程 $u^{(m)}$ は

$$u^{(m)} := \sum_{j=0}^{n^{(m)}-1} \phi_j^{(m)} 1_{(t_j^{(m)}, t_{j+1}^{(m)}]}, \quad \left(\phi_j^{(m)} \in L^2_{\mathcal{F}_{t_j}}(\Omega), 0 \leq t_1^{(m)} < \dots < t_{n^{(m)}}^{(m)} \right)$$

と表せる. このとき,

$$1_{[a,b]}Fu^{(m)} := \sum_{j=0}^{n^{(m)}-1} F \phi_j^{(m)} 1_{(t_j^{(m)} \vee a, t_{j+1}^{(m)} \wedge b]}$$

も単過程であることを示せば, 結果 $I[1_{[a,b]}Fu^{(m)}] = F \cdot I[1_{[a,b]}u^{(m)}]$ は単過程に対する確率積分 I の定義からすぐに従う. $\phi_j^{(m)}$ は $\mathcal{F}_{t_j^{(m)}}$ -可測としたから, 特に $\mathcal{F}_{t_j^{(m)} \vee a}$ -可測. F は \mathcal{F}_a -可測としたから特に $\mathcal{F}_{t_j^{(m)} \vee a}$ -可測. よって, $1_{[a,b]}Fu^{(m)}$ も単過程である. ■

要諦 2.2.5. おそらく, $I(1_{[a,b]}u)$ は \mathcal{F}_b -可測である.

2.2.3 連続な修正の存在

一般のマルチンゲールは D -変形が存在するが, 不定積分のマルチンゲールは C -変形が取れる.

命題 2.2.6 (C -過程と同等). 任意の $u \in L^2_\infty(\mathcal{G})$ の不定積分のマルチンゲール $(M_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ には連続な修正が存在する.

[証明]. 任意の $u \in L^2_\infty(\mathcal{G})$ と任意の $T > 0$ を取ると, $1_{[0,T]}u \in L^2(\mathcal{G})$ より, 単過程列 $\{u^{(n)}\} \subset \mathcal{B}$ が存在して, $u^{(n)} \rightarrow 1_{[0,T]}u \in L^2(\mathcal{G})$. ここで, 各単過程 $u^{(n)}$ の定める不定積分のマルチンゲール $I[1_{[0,t]}u^{(n)}] =: M_t^{(n)}$ は,

$$M_t^{(n)} = \sum_{j=0}^{m^{(n)}-1} \phi_j^{(n)} (B_{t_{j+1}^{(n)} \wedge t} - B_{t_j^{(n)}}) \quad \left(\phi_j^{(n)} \in L^2_{\mathcal{F}_{t_j^{(n)}}}, 0 \leq t_0^{(n)} < t_1^{(n)} < \dots < t_{m^{(n)}}^{(n)} \leq T \right)$$

と表せるから, C -過程 $\Omega \rightarrow C([0, T]; \mathbb{R})$ であり, いま M_t に各点 $t \in [0, T]$ について $L^2(\Omega)$ -収束することはわかっている. これが, 殆ど確実に $[0, T]$ 上一様収束することを示す. すると, 極限過程 $(J_t)_{t \in [0, T]}$ は連続で, $(M_t)_{t \in [0, T]}$ の修正である.

(a) $(M_t^{(n)} - M_t^{(m)})$ は連続なマルチンゲールだから、これについての Doob の不等式より、任意の $\lambda > 0$ について、

$$\begin{aligned} P \left[\sup_{t \in [0, T]} |M_t^{(n)} - M_t^{(m)}| > \lambda \right] &\leq \frac{1}{\lambda^2} E[|M_T^{(n)} - M_T^{(m)}|^2] = \frac{1}{\lambda^2} \|I(u_T^{(n)} - u_T^{(m)})\|_{L^2(\Omega)} \\ &= \frac{1}{\lambda^2} \|u_t^{(n)} - u_t^{(m)}\|_{L^2(\mathcal{G})} \xrightarrow{n, m \rightarrow \infty} 0. \end{aligned}$$

(b) したがって、任意の $k \in \mathbb{N}$ に対して、十分大きく $n_k, n_k + 1 \in \mathbb{N}$ を取ると、

$$P \left[\sup_{t \in [0, T]} |M_t^{(n_{k+1})} - M_t^{(n_k)}| > \frac{1}{2^k} \right] \leq \frac{1}{2^k}$$

が成り立つ。よって、 $A_k := \left\{ \sup_{t \in [0, T]} |M_t^{(n_{k+1})} - M_t^{(n_k)}| > \frac{1}{2^k} \right\} \subset \Omega$ とおくと、 $\sum_{k=1}^{\infty} P[A_k] < \infty$ 。よって、Borel-Cantelli の補題より、 $N := \limsup_{k \rightarrow \infty} A_k$ とおくとこれは零集合であり、

$$\forall \omega \in \Omega \setminus N \quad \exists k_1 \in \mathbb{N} \quad \forall k \geq k_1 \quad \sup_{t \in [0, T]} |M_t^{(n_{k+1})}(\omega) - M_t^{(n_k)}(\omega)| \leq \frac{1}{2^k}$$

が成り立っている。これは、 $(M_t^{(n_k)})$ が殆ど確実に、 $[0, T]$ 上一様収束することを表している。この極限となる連続関数を $J_t(\omega) : \Omega \times [0, T] \rightarrow \mathbb{R}$ とおく。

(c) ここで、 $(M_t^{(n_k)})$ は $\int_0^t u_s dB_s$ にも $L^2(\Omega)$ -収束するから、 $\forall t \in [0, T] \quad J_t = \int_0^t u_s dB_s$ a.s.. $T > 0$ は任意にとったから、結局任意の $t \in \mathbb{R}_+$ について成り立つ。

■

系 2.2.7 (最大不等式). $u \in L^2_{\infty}(\mathcal{G})$ について、

- (1) $\forall T, \lambda > 0 \quad P \left[\sup_{t \in [0, T]} |M_t| > \lambda \right] \leq \frac{1}{\lambda^2} E \left[\int_0^T u_t^2 dt \right]$.
- (2) $E \left[\sup_{t \in [0, T]} |M_t|^2 \right] \leq 4E \left[\int_0^T u_t^2 dt \right]$.
- (3) (1),(2) は特に $u \in L^2(\mathcal{G})$ の場合、 $T = \infty$ としても成立する。

[証明]. (1),(2) は、不定積分の martingale (M_t) の連続な修正 (\widetilde{M}_t) について (これもマルチンゲール)、 $\forall T > 0 \quad \widetilde{M}_T \in L^2(\Omega)$ であるから、Doob の不等式より、

$$\forall \lambda > 0 \quad P \left[\sup_{0 \leq t \leq T} |\widetilde{M}_t| > \lambda \right] \leq \frac{1}{\lambda^2} E[|\widetilde{M}_T|^2],$$

$$E \left[\sup_{t \in [0, T]} |\widetilde{M}_t|^2 \right] \leq 4E[|\widetilde{M}_T|^2].$$

- (1) $E[|\widetilde{M}_T|^2] = E[|M_T|^2]$ は明らか。また、 $\left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} |\widetilde{M}_t| \neq \sup_{0 \leq t \leq T} |M_t| \right\}$ も零集合であることを示す。
よって、1 式目の左辺は M_t としてもよく、同様に右辺は

$$= \frac{1}{\lambda^2} \|I(1_{[0, T]} u)\|_{L^2(\Omega)}^2 = \frac{1}{\lambda^2} E \left[\int_0^T u_t^2 dt \right]$$

に等しい。

- (2) 同様にして、2 式目の右辺は

$$= 4E \left[\int_0^T u_t^2 dt \right]$$

に等しい。

- (3) $u \in L^2(\mathcal{G})$ の場合、単調収束定理により、 $T \rightarrow \infty$ としても (1) は成り立つ。(2) の左辺が収束するのは、マルチンゲールの 2 次変分過程が可積分であるから、Lebesgue の優収束定理が使える。

■

2.2.4 確率積分のマルチンゲールの二次変分

C-変形が取れたために、二次変分過程を考えられる。不定積分のマルチンゲール M_t の二次変分過程は、単調増加で連続な見本道を持つ適合過程 $\langle M \rangle_t = \int_0^t u_s^2 ds$ となる。こうしてある意味「見本道毎の見方」が返ってきた。

命題 2.2.8 (二次変分). $u \in L_\infty^2(\mathcal{F})$ とする。任意の分割 $\pi := \{0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n = t\} \subset [0, t]$ ($n \in \mathbb{N}$) に関する二次の変動は、任意の $|\pi_n| \rightarrow 0$ について同一の $L^1(\Omega)$ -極限を持つ：

$$S_\pi^2(u) := \sum_{j=0}^{n-1} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s dB_s \right)^2 \xrightarrow{L^1(\Omega)} \int_0^t u_s^2 ds$$

を持つ。

[証明].

$u \in \mathcal{C}$ のとき u を単過程とすると、

$$u = \sum_{i=0}^{m-1} \phi^i 1_{(t^i, t^{i+1}]} \quad \phi^i \in L_{\mathcal{F}_{t^i}}^2(\Omega), 0 \leq t^0 < \dots < t^m \leq t.$$

と表せる。このとき、任意の分割 $\pi_n = \{0 = t_0 < \dots < t_n = t\}$ の番号の振り方を

$$0 = t_{00} < \dots < t_{0n_0} \leq t^0 < t_{11} < \dots < t_{1n_1} \leq t^1 < \dots < t_{mn_m} = t$$

を満たすように定めれば、 $|\pi_n| \rightarrow 0$ のとき、 $\forall i \in [m] \quad n_i \rightarrow \infty$ となる。以降、 $\phi^{i+1} = 0$ とする。このとき、次のように評価できる：

$$\begin{aligned} S_\pi^2(u) &= \sum_{j \in n} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s dB_s \right)^2 \\ &= \sum_{i \in m} \sum_{j \in n_i} \left(\int_{t_{(i+1)j}}^{t_{(i+1)(j+1)}} u_s dB_s \right)^2 + \sum_{i \in m} \left(\int_{t_{(i+1)n_i}}^{t_{(i+2)1}} u_s dB_s \right)^2 \\ &= \sum_{i \in m} (\phi^i)^2 \sum_{j \in n_i} (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 + \sum_{i \in m} \left(\phi^i (B_{t^i} - B_{t_{in_i}}) + \phi^{i+1} (B_{t_{(i+1)0}} - B_{t^i}) \right)^2 \\ &\xrightarrow[|\pi_n| \rightarrow 0]{L^2(\Omega)} \sum_{i \in m} (\phi^i)^2 (t_{j+1} - t_j). \end{aligned}$$

なお、最後の収束は Brown 運動の二次変分 1.4.21 の収束による。

一般の $u \in L_\infty^2(\mathcal{F})$ のとき このとき、 $1_{[0,t]} u \in L^2(\mathcal{F})$ より、任意の $\epsilon > 0$ に対して、ある単過程 $v \in \mathcal{C}$ が存在して、

$$\|1_{[0,t]}(u - v)\|_{L^2(\mathcal{F})}^2 = E \left[\int_0^t (u_s - v_s)^2 ds \right] < \epsilon$$

を満たす。いま、

$$E \left[\left| S_\pi^2(u) - \int_0^t u_s^2 ds \right| \right] \leq E[|S_\pi^2(u) - S_\pi^2(v)|] + E \left[\left| S_\pi^2(v) - \int_0^t v_s^2 ds \right| \right] + E \left[\left| \int_0^t (u_s^2 - v_s^2) ds \right| \right]$$

と評価出来る。

(a) $v \in \mathcal{C}$ であるから、第2項は0に収束する。

(b) 第3項は、 $u_s^2 - v_s^2 = (u_s + v_s)(u_s - v_s)$ とみて Cauchy-Schwarz の不等式を使い、次に三角不等式より、

$$\begin{aligned} E \left[\left| \int_0^t (u_s^2 - v_s^2) ds \right| \right] &\leq E \left[\int_0^t |u - v| |u + v| ds \right] \\ &\leq \left(E \left[\int_0^t (u - v)^2 ds \right] \right)^{1/2} \left(E \left[\int_0^t (u + v)^2 ds \right] \right)^{1/2} < \sqrt{\epsilon} \|u + v\|_{L_t^2(\mathcal{F})} \\ &\leq \epsilon^{1/2} (2\|u\|_{L_t^2(\mathcal{F})} + \|u - v\|_{L_t^2(\mathcal{F})}) = \sqrt{\epsilon} (2\|u\|_{L_t^2(\mathcal{F})} + \sqrt{\epsilon}). \end{aligned}$$

(c) 第1項も、確率積分 $I: L^2(\mathcal{P}) \rightarrow L^2(\Omega)$ が Hilb の同型であり、内積を保存するために

$$\begin{aligned} E[|S_\pi^2(u) - S_\pi^2(v)|] &= E \left[\left| \sum_{j \in N} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u dB \right)^2 - \sum_{j \in N} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} v dB \right)^2 \right| \right] \\ &\leq \sum_{j=0}^{n-1} E \left[\int_{t_j}^{t_{j+1}} |u + v| dB \int_{t_j}^{t_{j+1}} |u - v| dB \right] = \sum_{j \in N} E \left[\int_{t_j}^{t_{j+1}} |u + v| |u - v| ds \right] \end{aligned}$$

と変形出来るが、これは第3項と全く同じ形に帰着している。

以上より、

$$\limsup_{|\pi| \rightarrow 0} E \left[\left| S_\pi^2(u) - \int_0^t u_s^2 ds \right| \right] \leq 2\epsilon^{1/2}(2\|u\| + \epsilon^{1/2}).$$

■

注 2.2.9. $u \in \mathcal{L}$ の場合は $S_\pi^2(u)$ が陽に計算できたので問題がなかったが、一般の $u \in L_\infty^2(\mathcal{P})$ では抽象的に L^2 -ノルムを計算する必要があり、これを実行すると B_s^4 の項が出現してしまうが、 L^1 -収束ならば一般の場合について示せる。さらに、 $u \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ が定める確率積分の局所マルチンゲールの二次変分も同じだが、確率収束しか示せない 2.3.8.

2.2.5 確率積分のマルチンゲールの積率の存在

二次変分の存在が示せたら、マルチンゲールの一般論から、任意次数の積率が存在するという強力な結果が得られる。

系 2.2.10 (Burkholder-David-Gundy inequality). $u \in L_\infty^2(\mathcal{P})$ について、

$$\forall_{p>0, T>0} \quad c_p E \left[\left| \int_0^T u_s^2 ds \right|^{p/2} \right] \leq E \left[\sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t u_s dB_s \right|^p \right] \leq C_p E \left[\left| \int_0^T u_s^2 ds \right|^{p/2} \right].$$

要諦 2.2.11. これは最大不等式の精緻化で、特に二次変動過程の値 $\langle M \rangle_T$ を用いているもの、と見れる。

2.2.6 停止時までの積分

定義 2.2.12 (停止時までの積分). $\tau \in \mathbb{T}(\mathcal{F}_t)$ を停止時とする。時刻 τ までの確率積分 $\int_0^\tau u_t dB_t$ とは、確率変数

$$\omega \mapsto \left(\int_0^{\tau(\omega)} u_t dB_t \right) (\omega)$$

とする。

命題 2.2.13 (停止時による剪断過程の積分は、積分区間への停止時の代入に等しい). $u \in L^2(\mathcal{P})$ で、 $\tau: \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+$ を停止時とする。このとき、 $u1_{[0, \tau]} \in L^2(\mathcal{P})$ で、

$$I[u1_{[0, \tau]}] = \int_0^\infty u_t 1_{[0, \tau]}(t) dB_t = \int_0^\tau u_t dB_t.$$

[証明].

u が単過程で τ が単関数であるとき まず、

$$u_t = F 1_{(a, b]}(t) \quad (0 \leq a < b, F \in L_{\mathcal{F}_a}^2(\Omega)), \quad \text{Im } \tau \subset \{0 = t_0 < t_1 < \cdots < t_n\}$$

と表せる場合を考える。このとき、 $1_{[0, \tau]}$ は

$$1_{[0, \tau]}(t) = \sum_{j=0}^{n-1} 1_{\{\tau \geq t_{j+1}\}} 1_{(t_j, t_{j+1}]}(t)$$

と表せるが、いま τ は離散値だから $\{\tau \geq t_{j+1}\} = \{\tau \leq t_j\} \in \mathcal{F}_{t_j}$ が成り立ち、 $1_{(0,\tau]}$ は単過程である。よって、 $u1_{[0,\tau]} = u(1_{\{0\}} + 1_{[0,\tau]}) \in L^2(\mathcal{P})$ 。そしてこのとき、

$$\begin{aligned} I(u1_{[0,\tau]}) &= F \sum_{j=0}^{n-1} 1_{\{\tau \geq t_{j+1}\}} I(1_{(t_j, t_{j+1}]} \cap (a, b]) \\ &= F \sum_{i=1}^n 1_{t=t_i} I(1_{(a, b]} \cap [0, t_i]) \\ &= F(B_{b \wedge \tau} - B_{a \wedge \tau}) = F(B_b^\tau - B_a^\tau) = \int_0^\tau u_t dB_t. \end{aligned}$$

u が単過程で τ が一般であるとき $\tau_n \searrow \tau$ を満たす離散値停止時の列 (τ_n) が取れる??。このとき、右辺は $t \mapsto B_t$ の連続性より、左辺は $\tau_n \searrow \tau$ は $L^2(\Omega)$ -収束もするので、 I の連続性より従う。

u も一般であるとき 一般の $u \in L^2(\mathcal{P})$ には、単過程列 $\{u^{(n)}\} \subset \mathcal{E}$ が存在して、 $u^{(n)} \xrightarrow{L^2(\mathcal{P})} u$ 。このとき、 $T = \infty$ の場合の最大不等式より、

$$\begin{aligned} E \left[\left| \int_0^\tau u_t^{(n)} dB_t - \int_0^\tau u_t dB_t \right|^2 \right] &\leq E \left[\sup_{t \in \mathbb{R}_+} \left| \int_0^t (u_s^{(n)} - u_s) dB_s \right|^2 \right] \\ &\leq 4E \left[\int_0^\infty |u_s^{(n)} - u_s|^2 ds \right] = 4\|u_s^{(n)} - u_s\|_{L^2(\mathcal{P})}^2. \end{aligned}$$

よって、たしかに

$$\int_0^\tau u_t^{(n)} dB_t \xrightarrow{L^2(\Omega)} \int_0^\tau u_t dB_t$$

が成り立つ。

■

要諦 2.2.14. τ で切断した過程 $u_t 1_{[0,\tau]}$ の確率積分 $I(u_t 1_{[0,\tau]})$ は、任意の $\omega \in \Omega$ に対して、積分区間 $[0, \tau(\omega)]$ とそこでの確率積分の値 $I(u1_{[0,\tau(\omega)]})(\omega)$ を同時に考慮する確率変数に等しい、というある種の可換性の成立を示唆する消息である。

2.3 局所マルチンゲールへの延長

マルチンゲールに軸を取り替えて更なる延長をする

定積分 $I(u) \in L^2(\Omega)$ ではなく、不定積分のマルチンゲールに注目すれば、より一般的な非積分関数 $u \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ に関して確率積分 $I : L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P}) \rightarrow \mathcal{M}_{\text{loc}}^{0,c}$ が定まる。いままでは、マルチンゲール \mathcal{M}^0 には必ず極限が存在したために、自然な $L^2(\mathcal{P}) \rightarrow L^2(\Omega)$ が存在していたのである。

2.3.1 二次変動の到達時刻の列

定義 2.3.1. 局所 2 乗可積分な過程 $u \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ に対して、確率時刻 $T_n : \Omega \rightarrow \overline{\mathbb{R}_+}$ ($n \in \mathbb{N}$) を、 u の二次変動過程 $\left(\int_0^t u_s^2 ds \right)_{t \in \mathbb{R}_+}$ が n に到達する時刻

$$T_n := \inf \left\{ t \in \mathbb{R}_+ \mid \int_0^t u_s^2 ds = n \right\}$$

とする。

補題 2.3.2. T_n は停止時で、切断過程 $u_t^{(n)} := u_t 1_{[0, T_n]}(t) \in L^2(\mathcal{P})$ は確率可積分である。

2.3.2 定義と局所マルチンゲール性

命題 2.3.3. 局所 2 乗可積分な過程 $u \in L^2_{\text{loc}}(\mathcal{G})$ に対して, 適合的な連続過程 $\left(\int_0^t u_s dB_s\right) \in C \cap \mathbb{F}$ が存在して,

$$\forall n \in \mathbb{N} \quad \forall t \in [0, T_n] \quad \int_0^t u_s^{(n)} dB_s = \int_0^t u_s dB_s.$$

[証明]. 任意に $m \in \mathbb{N}$ を取ると, $n \leq m$ に対して, $L^2(\mathcal{G})$ の元の停止時までの剪断過程の確率積分は, 元の $L^2(\mathcal{G})$ の元の確率積分に停止時を代入したものに等しい 2.2.13 から,

$$\forall t \in [0, T_n] \quad \int_0^t u_s^{(n)} dB_s = \int_0^{t \wedge T_n} u_s^{(m)} dB_s = \int_0^t u_s^{(m)} dB_s$$

そこで,

$$\int_0^t u_s dB_s := \int_0^t u_s^{(n)} dB_s \quad \text{on } \{t \leq T_n\}$$

と定める. これは張り合わせの条件を満たすから, たしかに $t \in \mathbb{R}_+$ 上に一つの関数を定めている. こうして, $M_t : \Omega = \cup_{n \in \mathbb{N}} \{t \leq T_n\} \rightarrow C(\mathbb{R}; \mathbb{R})$ が定まった.

これが適合的な連続過程であることは, 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ について, ある $n \in \mathbb{N}$ が存在して $t \leq T_n$ であり,

$$\int_0^t u_s dB_s = \int_0^t u_s^{(n)} dB_s$$

は \mathcal{F}_t -可測であり, 右辺は連続な修正を持つことから判る. ■

要諦 2.3.4 (駆動過程の剪断). 非積分関数が違うとき, 確率積分の枠組みでは駆動過程である B_t に帰着させる必要がある (命題 2.2.13). この, 「駆動過程の剪断」を用いてこそ, 確率積分の定義を一般化出来たのである.

系 2.3.5 (一般化された確率積分の局所マルチンゲール性). $u \in L^2_{\text{loc}}(\mathcal{G})$ の定める不定積分の過程 (M_t) は連続な局所マルチンゲールである: $M \in {}^0M_{\text{loc}} \cap C$. すなわち, ある $T_n \nearrow \infty$ a.e. を満たす停止時の列が存在して, 各 $n \in \mathbb{N}$ について, 停止過程 $M^{T_n} = (M_{t \wedge T_n})_{t \in \mathbb{R}_+}$ は (一様可積分な) マルチンゲールである.

2.3.3 確率積分の確率連続性

$I : L^2(\mathcal{G}) \rightarrow L^2(\Omega)$ とは違って, もはや等長性は持たないが, 対応 $I : L^2_{\text{loc}}(\mathcal{G}) \rightarrow \mathcal{M}_{\text{loc}}^{0,c} \xrightarrow{\text{ev}_T} L^1(\Omega)$ は確率連続である.

命題 2.3.6. $u \in L^2_{\text{loc}}(\mathcal{G})$ とする. このとき,

$$\forall K, \delta, T > 0 \quad P \left[\left| \int_0^T u_s dB_s \right| \geq K \right] \leq P \left[\int_0^T u_s^2 ds \geq \delta \right] + \frac{\delta}{K^2}.$$

系 2.3.7 (確率積分の連続性). 列 $\{u^{(n)}\} \subset L^2_{\text{loc}}(\mathcal{G})$ は $u \in L^2_{\text{loc}}(\mathcal{G})$ に (各点 $T \in \mathbb{R}_+$ で) 確率収束するとする:

$$\forall \epsilon > 0 \quad \forall T > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P \left[\left| \int_0^T (u_s^{(n)} - u_s)^2 dx \right| > \epsilon \right] = 0.$$

このとき, 任意の $T > 0$ について,

$$\int_0^T u_s^{(n)} dB_s \xrightarrow{P} \int_0^T u_s dB_s.$$

2.3.4 局所マルチンゲールの二次変分

一般化された確率積分 $I: L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P}) \rightarrow \mathcal{M}_{\text{loc}}^{0,c}$ についても、二次変分過程が存在し、

$$\left(\int_0^t u_s^2 dB_s \right)_{t \in \mathbb{R}_+}$$

である。これは、まず $L_{\infty}^2(\mathcal{P})$ にある場合に計算でき、次に $L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ であるときはカットオフ $(-n) \vee f \wedge n \in L_{\infty}^2(\mathcal{P})$ を考えることで同様に示せる。

命題 2.3.8. $u \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ の不定積分の過程 (M_t) について、

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad \forall \pi_n := \{0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n = t\} \quad \sum_{j=0}^{n-1} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s dB_s \right)^2 \xrightarrow[|\pi_n| \rightarrow 0]{P} \int_0^t u_s^2 ds.$$

2.4 伊藤の公式

記法 2.4.1.

- (1) $L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P}) := \left\{ u \in \mathcal{L}(\mathcal{P}) \mid \forall t \in \mathbb{R}_+ \int_0^t u_s^2 ds < \infty \text{ a.s.} \right\}.$
- (2) $L_{\text{loc}}^1(\mathcal{P}) := \left\{ v \in \mathcal{L}(\mathcal{P}) \mid \forall t > 0 \int_0^t |v_s| ds < \infty \text{ a.s.} \right\}.$
- (3) $C^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$ で、 $t \in \mathbb{R}_+$ について 1 階、 $x \in \mathbb{R}$ について 2 階連続微分可能な関数全体のなす空間とする。

2.4.1 伊藤過程の定義と例

定義 2.4.2. 適合的で連続な実過程 $X \in C \cap \mathbb{F}$ が**伊藤過程**であるとは、

$$\exists u \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P}) \quad \exists v \in L_{\text{loc}}^1(\mathcal{P}) \quad \exists X_0 \in \mathcal{L}_{\mathcal{F}_0}(\Omega) \quad X_t = X_0 + \int_0^t u_s dB_s + \int_0^t v_s ds$$

が成り立つことをいう。ただし、 (\mathcal{F}_t) は右連続な情報系としたから、 $\mathcal{F}_0 = 2$ より、 $\exists c \in \mathbb{R} \quad X_0 = c \text{ a.s.}$ に注意 1.6.5.

例 2.4.3. B_t^2 は伊藤過程である 2.1.15:

$$B_t^2 = \int_0^t 2B_s dB_s + t.$$

一般に、可微分関数 $f \in C^2(\mathbb{R})$ について、 $f(B_t)$ と表せる過程は伊藤過程であり、確率不定積分 (t について局所マルチンゲールな成分) と可微分な見本道を持つ過程との和に分解出来る。 \square

2.4.2 伊藤過程の二次共変分

dB_s と ds で絶妙に次元が違うことの方が宿っており、後に出る計算規則

\times	dB_t	dt
dB_t	dt	0
dt	0	0

の基となる。

記法 2.4.4 (共変分). 伊藤過程

$$X_t = X_0 + \int_0^t u_s^X dB_s + \int_0^t v_s^X ds$$

に対して、

$$M_t^X := \int_0^t u_s^X dB_s, \quad A_t^X := \int_0^t v_s^X ds.$$

とき,

$$\langle X, Y \rangle_t := \lim_{|\pi_n| \rightarrow 0} \sum_{j \in n} (X_{t_{j+1}} - X_{t_j})(Y_{t_{j+1}} - Y_{t_j})$$

と定めると, これは極限として定めたので, 明らかに $(\omega \in \Omega$ を止めるごとに) 双線型写像である.

命題 2.4.5 (伊藤過程の二次共変分). X, Y を伊藤過程とする:

$$X_t = X_0 + \int_0^t u_s^X dB_s + \int_0^t v_s^X ds, \quad Y_t = Y_0 + \int_0^t u_s^Y dB_s + \int_0^t v_s^Y ds.$$

このとき, X, Y の二次共変分は, 局所マルチンゲール M_t^X, M_t^Y の二次共変分に一致する:

$$\langle X, Y \rangle_t = \int_0^t u_s^X u_s^Y ds = \left\langle \int_0^t u_s^X dB_s, \int_0^t u_s^Y dB_s \right\rangle_t$$

すなわち, 次が成り立つ:

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad \forall \pi_n = \{0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n = t\} \quad \sum_{j \in n} (Y_{t_{j+1}} - Y_{t_j})(X_{t_{j+1}} - X_{t_j}) \xrightarrow{P_{|\pi_n| \rightarrow 0}} \int_0^t u_s^X u_s^Y ds.$$

[証明]. この極限 $\langle X, Y \rangle$ が存在するならば, その線形性より,

$$\langle X|Y \rangle = \langle M^X|M^Y \rangle + \langle M^X|A^Y \rangle + \langle A^X|M^Y \rangle + \langle A^X|A^Y \rangle$$

である. 後ろの3項が零であることを示す.

(1) A^X, A^Y は $t \in \mathbb{R}_+$ について絶対連続であるから特に $[0, t]$ 上一様連続であり, それと三角不等式より,

$$\begin{aligned} \sum_{j \in n} (A_{t_{j+1}}^X - A_{t_j}^X)(A_{t_{j+1}}^Y - A_{t_j}^Y) &\leq \sup_{|s-u| \leq |\pi_n|, s, u \in [0, t]} |A_u^X - A_s^X| \sum_{j \in n} |A_{t_{j+1}}^Y - A_{t_j}^Y| \\ &\leq \sup_{|s-u| \leq |\pi_n|, s, u \in [0, t]} |A_u^X - A_s^X| \int_0^t |v_s^Y| ds. \end{aligned}$$

$v_s^Y \in L_{\text{loc}}^1(\mathcal{P})$ より, 右辺は任意の $t \in \mathbb{R}_+$ について有限. よって, $|\pi_n| \rightarrow 0$ の極限で,

$$\sum_{j \in n} (A_{t_{j+1}}^X - A_{t_j}^X)(A_{t_{j+1}}^Y - A_{t_j}^Y) \xrightarrow{P} 0.$$

よって $\langle A^X|A^Y \rangle$ は存在し, $= 0$.

(2) M^X は $t \in \mathbb{R}_+$ について連続であるから, 特に $[0, t]$ 上一様連続であるから, 同様にして

$$\begin{aligned} \sum_{j \in n} (M_{t_{j+1}}^X - M_{t_j}^X)(A_{t_{j+1}}^Y - A_{t_j}^Y) &\leq \sup_{|s-u| \leq |\pi_n|, s, u \in [0, t]} |M_u^X - M_s^X| \sum_{j \in n} |A_{t_{j+1}}^Y - A_{t_j}^Y| \\ &\leq \sup_{|s-u| \leq |\pi_n|, s, u \in [0, t]} |M_u^X - M_s^X| \int_0^t |v_s^Y| ds. \end{aligned}$$

同様にして, $\langle M^X|A^Y \rangle = \langle A^X|M^Y \rangle = 0$.

(3) 最後に, 第1項は, $u^X + u^Y \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ であるから, これについての二次変分過程 2.3.8 は

$$\begin{aligned} \sum_{j \in n} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s^X dB_s \right)^2 + \sum_{j \in n} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s^Y dB_s \right)^2 + 2 \sum_{j \in n} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s^X dB_s \right) \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s^Y dB_s \right) &= \sum_{j \in n} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} (u_s^X + u_s^Y) dB_s \right)^2 \\ &\xrightarrow{P} \int_0^t (u_s^X + u_s^Y)^2 ds = \int_0^t ((u_s^X)^2 + (u_s^Y)^2 + 2u_s^X u_s^Y) ds. \end{aligned}$$

よって, 連続写像定理より,

$$\sum_{j \in n} \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s^X dB_s \right) \left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s^Y dB_s \right) \xrightarrow{P} \int_0^t u_s^X u_s^Y ds.$$

以上より,

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad \forall \pi_n = \{0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n = t\} \quad \sum_{j \in n} (Y_{t_{j+1}} - Y_{t_j})(X_{t_{j+1}} - X_{t_j}) \xrightarrow{P_{|\pi_n| \rightarrow 0}} \int_0^t u_s^X u_s^Y ds.$$

2.4.3 伊藤過程の確率微分形式

定義 2.4.6 (stochastic differential).

$$X_t = X_0 + \int_0^t u_s dB_s + \int_0^t v_s ds$$

を伊藤過程とする.

- (1) これを $dX_t = u_s dB_s + v_s ds$ と略記し, これを**確率微分形式による表示**という.
 (2) 2つの確率微分形式 dX, dY の積とは, 互いの二次共変分過程を表すとする:

$$dX \cdot dY := d\langle X, Y \rangle.$$

2.4.4 確率積分の定めるマルチンゲール差分列

$[0, t]$ の任意の分割 $\{t_i\} \subset [0, t]$ に対して,

$$\epsilon_i := \int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s^2 ds - \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2$$

はマルチンゲール差分列を定める: $E[\epsilon_i | \mathcal{F}_{t_i}] = 0$. そもそも $\lim_{|\pi_n| \rightarrow 0} \sum_{i \in n} \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2 = \int_0^t u_s^2 ds$ であるが, この収束が起こるに当たって, 小さな ϵ_i は martingale 差分になっているので, 足し合わせると零になる, ということが起こっているのである.

命題 2.4.7. 任意の $u \in L^2(\mathcal{G}), [a, b] \subset \mathbb{R}_+$ について,

$$\epsilon := \int_a^b u_s^2 ds - \left(\int_a^b u_s dB_s \right)^2$$

は $E[\epsilon | \mathcal{F}_a] = 0$ を満たす.

[証明].

- (1) $u \in \mathcal{G}$ を単過程とする:

$$u = \sum_{j=0}^{k-1} \phi_j 1_{(t_j, t_{j+1}]} \quad \phi_j \in L^2(\mathcal{F}_{t_j}), a = t_0 < \dots < t_k = b.$$

とすると,

$$\epsilon = \sum_{j=0}^{k-1} \phi_j^2 (t_{j+1} - t_j) - \left(\sum_{j=0}^{k-1} \phi_j (B_{t_{j+1}} - B_{t_j}) \right)^2.$$

この第2項の条件付き期待値は,

$$\begin{aligned} E \left[\left(\sum_{j=0}^{k-1} \phi_j (B_{t_{j+1}} - B_{t_j}) \right)^2 \middle| \mathcal{F}_a \right] &= E \left[\sum_{j \in k} \phi_j^2 (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 \middle| \mathcal{F}_a \right] + 2E \left[\sum_{j>i} \phi_i \phi_j (B_{t_{i+1}} - B_{t_i})(B_{t_{j+1}} - B_{t_j}) \middle| \mathcal{F}_a \right] \\ &= \sum_{j \in k} E[\phi_j^2 E[(B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 | \mathcal{F}_{t_j}] | \mathcal{F}_a] + 2 \sum_{j>i \in k} E[\phi_i \phi_j (B_{t_{i+1}} - B_{t_i}) E[B_{t_{j+1}} - B_{t_j} | \mathcal{F}_{t_j}] | \mathcal{F}_a] \\ &= \sum_{j \in k} E[\phi_j^2 (t_{j+1} - t_j) | \mathcal{F}_a]. \end{aligned}$$

と整理出来る. これより, $E[\epsilon | \mathcal{F}_a] = 0$ が従う.

- (2) 一般の $u \in L^2(\mathcal{G})$ を取ると, 単過程列 $\{u^{(n)}\} \subset \mathcal{G}$ で $u^{(n)} \xrightarrow{L^2(\mathcal{G})} u$ を満たすものが取れる. これについての

$$\epsilon^{(n)} := \sum_{j \in k^{(n)}} (\phi_j^{(n)})^2 (t_{j+1} - t_j) - \left(\sum_{j \in k^{(n)}} \phi_j^{(n)} (B_{t_{j+1}} - B_{t_j}) \right)^2$$

も $\epsilon^{(n)} \xrightarrow{L^1(\Omega)} \epsilon$ が示せれば, 条件付き期待値も収束する $0 = E[\epsilon^{(n)}|\mathcal{F}_a] \xrightarrow{L^1(\Omega)} E[\epsilon|\mathcal{F}_a] = 0$ ことが判る. これは Cauchy-Schwarz の不等式から

$$\begin{aligned} \|\epsilon - \epsilon^{(n)}\|_1 &\leq \left\| \int_a^b u_s^2 ds - \int_a^b (u_s^{(n)})^2 ds \right\|_1 + \left\| \left(\int_a^b u_s dB_s \right)^2 - \left(\int_a^b u^{(n)} dB_s \right)^2 \right\|_1 \\ &\leq \|u - u^{(n)}\|_2 \|u + u^{(n)}\|_2 + \|u - u^{(n)}\|_2 \|u + u^{(n)}\|_2 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0. \end{aligned}$$

より判る. ■

系 2.4.8. 任意の $u \in L^2_{\text{loc}}(\mathcal{P})$, $[a, b] \subset \mathbb{R}_+$ について, $E[\epsilon|\mathcal{F}_a] = 0$.

[証明]. $T_n := \inf \left\{ t \in \mathbb{R}_+ \mid \int_0^t u_s^2 ds = n \right\}$ による剪断過程 $\{u_t^{(n)}\} \subset L^2(\mathcal{P})$ の列について, 命題 2.3.3 より,

$$\forall n \in \mathbb{N} \quad \forall t \in [0, T_n] \quad \int_0^t u_s^{(n)} dB_s = \int_0^t u_s dB_s.$$

よって, 任意の $[a, b] \subset \mathbb{R}_+$ に対して十分大きな $n \in \mathbb{N}$ を取れば, 成り立つことが判る. ■

2.4.5 伊藤の公式

Brown 運動 B の汎関数 $f \in C^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$ について,

$$f(t, B_t) = f(0, 0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, B_s) dB_s + \int_0^t \left(\frac{\partial f}{\partial t}(s, B_s) + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(s, B_s) \right) ds.$$

一般の伊藤過程 X については,

$$df(t, X_t) = \frac{\partial f}{\partial t}(t, X_t) dt + \frac{\partial f}{\partial x}(t, X_t) \underbrace{dX_t}_{=u_t dB_t + v_t dt} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(t, X_t) \underbrace{(dX_t)^2}_{=u_t^2 dt}$$

に従うから,

$$f(t, X_t) = f(0, X_0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial t}(s, X_s) ds + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, X_s) (u_s dB_s + v_s ds) + \frac{1}{2} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(s, X_s) u_s^2 ds.$$

定理 2.4.9 (Ito's formula). $f \in C^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$, X を伊藤過程とする. このとき, $Y_t := f(t, X_t)$ は再び伊藤過程で, 次のような修正を持つ:

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad Y_t \stackrel{\text{a.s.}}{=} f(0, X_0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial t}(s, X_s) ds + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, X_s) u_s dB_s + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, X_s) v_s ds + \frac{1}{2} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(s, X_s) u_s^2 ds.$$

要諦 2.4.10.

(1) X による整理: 前の命題から, 共変分の $\langle X \rangle_t = \int_0^t u_s^2 ds = \left\langle \int_0^t u_s dB_s \right\rangle_t$ の記法を採用すると,

$$Y_t = f(0, X_0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial t}(s, X_s) ds + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, X_s) dX_s + \frac{1}{2} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(s, X_s) d\langle X \rangle_s$$

と表記できる. 微分形式の記法 $dX_t := u_t dB_t + v_t dt$, $d\langle X \rangle_t := u_t^2 dt$ に注意. 特に非自明なのは, $\frac{d}{dt} \int_0^t u_s dB_s = u_t \frac{dB_t}{dt}$.

(2) 二次変分 $d\langle X \rangle$ の $(dX)^2$ への書き換え: すると, 形式的計算規則 $(dB_t)^2 = dt$, $dB_t dt = dt dB_t = dt dt = 0$ に従うことで, **伊藤の公式の微分形**

$$df(t, X_t) = \frac{\partial f}{\partial t}(t, X_t) dt + \frac{\partial f}{\partial x}(t, X_t) dX_t + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(t, X_t) (dX_t)^2$$

とも表せる. なお, 計算規則より, $(dX_t)^2 = u_t^2 dt = d\langle X \rangle_t$ である.

補題 2.4.11 (伊藤の公式の証明 (簡易版)).

$$X_t = X_0 + \int_0^t u_s^X dB_s + \int_0^t v_s^X ds$$

について,

(1) それぞれの過程は well-defined である:

$$\frac{\partial f}{\partial t}(s, X_s), \frac{\partial f}{\partial x}(s, X_s)v_s, \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(s, X_s)u_s^2 \in L_{\text{loc}}^1(\mathcal{P}), \quad \frac{\partial f}{\partial x}(s, X_s)u_s \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P}).$$

(2) $v = 0, \frac{\partial f}{\partial t} = 0$ とする. このとき, $X_t = X_0 + \int_0^t u_s dB_s$ で, f は第一引数 t について定数で,

$$f(X_t) = f(X_0) + \int_0^t f'(X_s)u_s dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t f''(X_s)u_s^2 ds.$$

[証明].

(1) $\frac{\partial f}{\partial t}(s, X_s)$ は $s \in [0, t]$ に関する連続関数であるから, $[0, t]$ 上有界, 特に $[0, t]$ 上可積分である. $\frac{\partial f}{\partial x}(s, X_s)v_s, \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(s, X_s)u_s^2$ はいずれも $[0, t]$ 上の有界関数と可積分関数の積であるから, Ho [lder] の不等式より可積分である. $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(s, X_s)u_s$ はこの 2 乗がその形になっている.

(2)

方針 f, u_s に関する条件

- (a) $f \in C_b^2(\mathbb{R})$ と有界で,
 (b) $|X_0| \leq N$ を満たす任意に取った $N \in \mathbb{N}^+$ について, $\int_0^\infty u_s^2 ds < N, \sup_{t \in \mathbb{R}_+} |X_t| \leq N$ を満たす. 特に, $u_s \in L^2(\mathcal{P})$.
 の下で示す. すると, 一般の $u_s \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ と $f \in C^2(\mathbb{R})$ について,

$$T_N := \inf \left\{ t \in \mathbb{R}_+ \mid \int_0^t u_s^2 ds \geq N \vee |X_t| \geq N \right\}$$

を停止時の列とすると $T_N \nearrow \infty$ であり, $u_s^{(N)} := 1_{[0, T_N]} u_s$ は (b) を満たす. さらに, $\{f_N\} \subset C_c^2(\mathbb{R})$ を $\forall x \in [-N, N] \ f(x) = f_N(x)$ を満たす関数の列とすると, 広義一様に $f_N \rightarrow f$ であり, f_N は (a) を満たすから, 伊藤の公式より,

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \ f_N(X_t^{(N)}) \stackrel{\text{a.s.}}{=} f_N(X_0^{(N)}) + \int_0^t f'_N(X_s^{(N)})u_s dB_s + \frac{1}{2} \int_0^t f''_N(X_s^{(N)})u_s^2 ds, \quad X_t^{(N)} := X_0 + \int_0^t u_s^{(N)} dB_s.$$

さて, ここで発展的・可測な過程- L^2 : $u_s \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ に関する確率積分の定義 2.3.3 から,

$$\forall N \in \mathbb{N} \ \forall t \in [0, T'_N] \ \int_0^t u_s 1_{[0, T'_N]} dB_s = \int_0^t u_s dB_s, \quad T'_N := \inf \left\{ t \in \mathbb{R}_+ \mid \int_0^t u_s^2 ds \geq N \right\}.$$

ここで, $T_N \leq T'_N$ より, $[0, T_N]$ 上では $1_{[0, T_N]} = 1_{[0, T'_N]}$ であることに注意すれば, 命題 2.2.13 より,

$$\int_0^t u_s 1_{[0, T'_N]} dB_s = \int_0^{t \wedge T'_N} u_s 1_{[0, T_N]} dB_s = \int_0^{t \wedge T_N} u_s 1_{[0, T_N]} dB_s = \int_0^t u_s 1_{[0, T_N]} dB_s.$$

2 つを併せて

$$\forall N \geq 1 \ \forall t \in [0, T_N] \ \int_0^t u_s 1_{[0, T_N]} dB_s = \int_0^t u_s dB_s$$

が成り立つが, これに $t = t \wedge T_N \in [0, T_N]$ を代入しても問題ない. これより,

$$X_t^{(N)} = X_0 + \int_0^{T_N \wedge t} u_s dB_s = X_{T_N \wedge t}$$

を得る. したがってこれを上の式に代入し, 注意深く変形すると

$$\forall N \in \mathbb{N} \ \forall t \in \mathbb{R}_+ \ f(X_{T_N \wedge t}) = f(X_0) + \int_0^{T_N \wedge t} f'(X_s)u_s dB_s + \frac{1}{2} \int_0^{T_N \wedge t} f''(X_s)u_s^2 ds.$$

$N \rightarrow \infty$ としても, この等式は a.s. に成り立ち続ける.

Taylor の定理による展開 $[0, t]$ の等分割 $t_i := \frac{it}{n}$ を考えると、各区間 $[t_i, t_{i+1}]$ における 2 次の Taylor の定理より、確率変数の列 $\tilde{X}_i \in \left(\inf_{u \in [t_i, t_{i+1}]} X_u, \sup_{u \in [t_i, t_{i+1}]} X_u \right)$ が存在して、

$$f(X_t) - f(X_0) = \sum_{i \in n} f'(X_{t_i})(X_{t_{i+1}} - X_{t_i}) + \frac{1}{2} \sum_{i \in n} f''(\tilde{X}_i)(X_{t_{i+1}} - X_{t_i})^2.$$

右辺の 2 項が公式の右辺の形に $n \rightarrow \infty$ の極限で確率収束することが示せれば、概収束する部分列を取ることが出来ることを意味するため、伊藤の公式の成立が確認できる。

(a) まず第一項について、 $\sum_{i \in n} f'(X_{t_i})(X_{t_{i+1}} - X_{t_i}) \xrightarrow{L^2(\Omega)} \int_0^t f'(X_s) u_s dB_s$ である。

実際、確率積分は線型であることと、 $f'(X_{t_i})$ は確率積分の内外に自由に移動できること 2.2.4 に注意すれば、

$$\begin{aligned} \left\| \sum_{i \in n} \left(f'(X_{t_i}) \int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s - \int_{t_i}^{t_{i+1}} f'(X_s) u_s dB_s \right) \right\|_2^2 &= \left\| \sum_{i \in n} \int_{t_i}^{t_{i+1}} (f'(X_{t_i}) - f'(X_s)) u_s dB_s \right\|_2^2 \\ &\leq 2 \sum_{i \in n} \left\| \int_{t_i}^{t_{i+1}} (f'(X_{t_i}) - f'(X_s)) u_s dB_s \right\|_2^2 \\ &= 2 \sum_{i \in n} E \left[\int_{t_i}^{t_{i+1}} (f'(X_{t_i}) - f'(X_s))^2 u_s^2 ds \right] \\ &\leq 2 \sum_{i \in n} E \left[\sup_{|s-u| \leq t/n} (f'(X_s) - f'(X_u))^2 \int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s^2 ds \right] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0. \end{aligned}$$

最後の収束は、 $f'(X_s)$ の $s \in [0, t]$ 上の一様連続性と、 $\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s^2 ds \leq N < \infty$ の仮定による。

(b) 次に第二項について、 $\sum_{i \in n} f''(\tilde{X}_i)(X_{t_{i+1}} - X_{t_i})^2 \xrightarrow{P} \int_0^t f''(X_s) u_s^2 ds$ である。実際、両辺を引き、うまく適切な項を加えると、次の 3 項の和とみなせる：

$$\begin{aligned} &\int_0^t f''(X_s) u_s^2 ds - \sum_{i \in n} f''(\tilde{X}_i)(X_{t_{i+1}} - X_{t_i})^2 \\ &= \sum_{i \in n} \int_{t_i}^{t_{i+1}} (f''(X_s) - f''(X_{t_i})) u_s^2 ds \\ &\quad + \sum_{i \in n} f''(X_{t_i}) \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s^2 ds - \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2 \right) \\ &\quad + \sum_{i \in n} (f''(X_{t_i}) - f''(\tilde{X}_i)) \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2 \\ &=: A_1^{(n)} + A_2^{(n)} + A_3^{(n)}. \end{aligned}$$

(第 1 項) 次のように評価できる：

$$|A_1^{(n)}| = \left| \sum_{i \in n} \int_{t_i}^{t_{i+1}} (f''(X_s) - f''(X_{t_i})) u_s^2 ds \right| \leq \sup_{|s-r| \leq t/n} |f''(X_s) - f''(X_r)| \int_0^t u_s^2 ds \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{a.s.} 0.$$

最後の収束は $f''(X_s)$ の $s \in [0, t]$ 上での一様連続性による。

(第 2 項) 第 2 項は $\xi_i := \int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s^2 ds - \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2$ とおくと、

$$A_2^{(n)} := \sum_{i \in n} f''(X_{t_i}) \xi_i$$

と表せる。このとき、 $E[\xi_i | \mathcal{F}_{t_i}] = 0$ であり 2.4.7, また Burkholder の不等式 2.2.10 から確率変数 $\int_0^t u_s dB_s$ の任意次の積率は存在し、特に L^2 -有界であるから、

$$\forall i < j \in n \quad E[f''(X_{t_i}) \xi_i f''(X_{t_j}) \xi_j] = E[E[f''(X_{t_i}) \xi_i f''(X_{t_j}) \xi_j | \mathcal{F}_{t_j}]] = E[f''(X_{t_i}) \xi_i f''(X_{t_j}) E[\xi_j | \mathcal{F}_{t_j}]] = 0.$$

と $f'' \in C_b(\mathbb{R})$ に注意して,

$$\begin{aligned} \|A_2^{(n)}\|_2^2 &= \sum_{i \in n} E[f''(X_{t_i})^2 \xi_i^2] + 2 \sum_{i < j \in n} E[f''(X_{t_i}) \epsilon_i f''(X_{t_j}) \epsilon_j] \\ &= \sum_{i \in n} E[f''(X_{t_i})^2 \xi_i^2] \leq \|f''\|_\infty^2 \sum_{i \in n} E[\xi_i^2] \\ &\leq \|f''\|_\infty^2 \sum_{i \in n} E \left[\left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s^2 ds \right)^2 + \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^4 \right] \\ &\leq \|f''\|_\infty^2 E \left[N \sup_{i \in n} \int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s^2 ds + \sup_{i \in n} |X_{t_{i+1}} - X_{t_i}|^2 \sum_{i \in n} \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2 \right] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0. \end{aligned}$$

最後の収束は, X_s の $s \in [0, t]$ 上の一様連続性と, $\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s^2 ds$ の絶対連続性と, $\sum_{i=0}^{n-1} \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2$ が有界であるため:

$$\sum_{i=0}^{n-1} \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2 \xrightarrow{P} \int_0^t u_s^2 ds.$$

(第3項) 次のように評価できる:

$$|A_3^{(n)}| = \left| \sum_{i \in n} (f''(X_{t_i}) - f''(\tilde{X}_i)) \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2 \right| \leq \sup_{i \in n} |f''(X_{t_i}) - f''(\tilde{X}_i)| \sum_{i \in n} \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2 \xrightarrow{P} 0.$$

最後の収束は, 有界項 $\sum_{i=0}^{n-1} \left(\int_{t_i}^{t_{i+1}} u_s dB_s \right)^2$ が確率収束についてしか有界であることを確認していないためである.

結論 以上の収束は, ある部分列を取ることで全て a.s. の意味で成立させることが出来ることから, 伊藤の公式を得る. ■

要諦 2.4.12.

- (1) 2つの有界性条件 $f \in C_b^2(\mathbb{R})$ と $\forall \omega \in \Omega \int_0^\infty u_s^2(\omega) ds < \infty$ を課して良いのは, この状況下で結果が得られれば, 前者は $C^2(\mathbb{R})$ で $C_c^2(\mathbb{R})$ が (広義一様位相について) 稠密であること, 後者の $u_s \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})$ の確率積分はそもそも ∞ に発散する停止過程の言葉で定義したので, $u \in L^2(\mathcal{P})$ の範囲で示せば十分なのである.
- (2) この条件の下で, 伊藤の公式の本質は Taylor の定理であり, 1次項が $f'(X_s) dX_s$ を産み, 2次項が $f''(X_s) dX_s^2$ を産む. いずれも, $t \in \mathbb{R}_+$ 毎に示せば良いから, $f'(X_s), f''(X_s)$ の $s \in [0, t]$ に関する一様連続性の過程により, 緻密に評価することとなる. 二階微分の項について, $A_1^{(n)}$ は代表点 t_k の取り方によるズレであり, 一階微分の場合と全く同様の議論になる. $A_3^{(n)}$ は Taylor の定理の代表点 \tilde{X}_i の取り方によるズレであり, こちらの場合も似た議論になる. しかしこの2つのズレを繋ぐ $A_2^{(n)}$ は martingale difference としての構造を見る必要があるが, 確率積分は「等長」というか連続なので, 結局は収束する.

補題 2.4.13 (伊藤の公式の証明 (完全版)). 一般の

$$X_t = X_0 + \int_0^t u_s^X dB_s + \int_0^t v_s^X ds$$

と $v \in L_{\text{loc}}^1(\mathcal{P}), f \in C^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$ についても成り立つ:

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad f(t, X_t) \stackrel{\text{a.s.}}{=} f(0, X_0) + \int_0^t \left(\frac{\partial f}{\partial t} + \frac{\partial f}{\partial x} v_s + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} u_s^2 \right) ds + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x} u_s dB_s.$$

2.4.6 系として得られる公式

例 2.4.14 (Brown 運動の n 乗公式).

(1) $f(x) = x^2, X_t = B_t = \int_0^t dB_t$ とすると,

$$f(X_t) = B_t^2 = 2 \int_0^t B_t dB_t + t$$

を得る. $f(x) = x^3$ とすると,

$$B_t^3 = 3 \int_0^t B_t^2 dB_t + 3 \int_0^t B_t dt$$

を得る. 一般に,

$$\forall n \geq 2 \quad B_t^n = n \int_0^t B_s^{n-1} dB_s + \frac{n(n-1)}{2} \int_0^t B_s^{n-2} ds.$$

□

例 2.4.15 (局所マルチンゲールの構成公式).

(1) 指数局所マルチンゲール: $f(t, x) := \exp\left(ax - \frac{a^2 t}{2}\right)$ とすると,

$$\begin{aligned} f(t, B_t) &= f(0, B_0) + \int_0^t a \exp\left(aB_s - \frac{a^2 s}{2}\right) dB_s + \int_0^t \left(-\frac{a^2}{2}\right) \exp\left(aB_t - \frac{a^2 t}{2}\right) dt + \frac{1}{2} \int_0^t a^2 \exp\left(aB_t - \frac{a^2 t}{2}\right) dt \\ &= 1 + a \int_0^t Y_s dB_s. \end{aligned}$$

特に, (ドリフトのない) 幾何 Brown 運動 $Y_t = e^{aB_t - a^2 t/2}$ は確率微分方程式

$$dY_t = aY_t dB_t, \quad Y_0 = 1$$

の解である. $Y_t' = e^{aB_t}$ は解ではない! これは, f が次の関係を満たすためである.

$$\frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 0.$$

(2) 一般に, $f \in C^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$ は上の関係式を満たすとして,

$$f(t, B_t) = f(0, 0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, B_s) dB_s.$$

これは再び伊藤過程であるだけでなく, 連続な局所マルチンゲールである. これが自乗可積分でもあるための条件は $\frac{\partial f}{\partial x} \in L_\infty^2(\mathcal{P})$ を満たすことである.

□

2.5 局所時間に関する田中の公式

Brown 運動の汎関数の例に, Brown 運動の局所時間がある. これについて, 伊藤の公式により, 局所時間に関する田中の公式を得る.

定義 2.5.1 (Brownian local time). 点 $x \in \mathbb{R}$ における Brown 運動の局所時間とは, 次によって定まる確率場 $(L_t^x)_{(x,t) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+}$ をいう:

$$L_t^x(\omega) := \lim_{\epsilon \searrow 0} \frac{1}{2\epsilon} l(\{s \in [0, t] \mid |B_s - x| \leq \epsilon\}).$$

補題 2.5.2.

- (1) (Levy 48) 任意の $(x, t) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+$ に対して極限 $L_t^x \in L(\Omega)$ は存在する.
- (2) (L_t^x) には $\mathbb{R} \times \mathbb{R}_+$ 上連続な修正が存在する.

要諦 2.5.3. 次の証明 (Trotter 58) は, 田中の公式の右辺が連続な修正を持つことを示すことによって, 局所時間の存在を示す. すなわち, 田中の公式とは, 存在した場合の必要条件を先に導き, そこから連続な修正を持つことを示すことで存在を導く補題としての立場のものが, 「公式」として独立したものである.

[証明].

方針

■

命題 2.5.4 (局所時間の性質). \mathbb{R} 上の測度 $\mu_t : \mathcal{B}(\mathbb{R}) \rightarrow [0, \infty]$ ($t \in \mathbb{R}_+$) を

$$\mu_t(A) := \int_0^t 1_{\{B_s \in A\}} ds, \quad A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}).$$

で定める.

- (1) $\mu_t \ll L$.
- (2) $\frac{d\mu_t}{dL}(x) = L_t^x$ a.s.

すなわち, 次が成り立つ:

$$\forall f \in L^\infty(\mathbb{R}) \cup L(\mathbb{R})_+ \quad \int_0^t f(B_s) ds = \int_{\mathbb{R}} f(x) L_t^x dx.$$

要諦 2.5.5. この観察から, L_t^x とは $(B_s)_{s \in [0, t]}$ が点 $x \in \mathbb{R}$ で過ごす時間の割合, 形式的には

$$L_t^x = \int_0^t \delta_x(B_s) ds$$

と理解出来ることがわかる. この性質を持つ連続関数 $L : \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}_+$ を局所時間として定義し, 極限としての定義を性質とすることもできる.

定理 2.5.6 (Tanaka (63)).

- (1) $\forall (x, t) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+ \quad \frac{1}{2} L_t^x = (B_t - x)_+ - (-x)_+ - \int_0^t 1_{\{B_s > x\}} dB_s$ a.s.
- (2) $\forall (x, t) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+ \quad \frac{1}{2} L_t^x = (B_t - x)_- - (-x)_- + \int_0^t 1_{\{B_s < x\}} dB_s$ a.s.

系 2.5.7.

$$\forall (x, t) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+ \quad L_t^x = |B_t - x| - |x| - \int_0^t \text{sign}(B_s - x) dB_s.$$

2.6 伊藤の公式の多次元化

定義 2.6.1 (Ito process). n 次元の連続な適合過程 $(X_t)_{t \in \mathbb{R}_+} \in \mathbb{F} \cap C$ が m 次元 Brown 運動に駆動される n 次元伊藤過程であるとは,

$$X_t = X_0 + \int_0^t u_s dB_s + \int_0^t v_s ds, \quad v \in M_{n1}(L_{\text{loc}}^1(\mathcal{P})), u \in M_{nm}(L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P})).$$

という表示を持つことをいう.

記法 2.6.2. ここで,

$$X = \begin{pmatrix} X^1 \\ \vdots \\ X^n \end{pmatrix}, u_s = \begin{pmatrix} (u_s)^1 \\ \vdots \\ (u_s)^n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (u_s)_1^1 & \cdots & (u_s)_m^1 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ (u_s)_1^n & \cdots & (u_s)_m^n \end{pmatrix}, v = \begin{pmatrix} v^1 \\ \vdots \\ v^n \end{pmatrix}$$

の記法を導入しよう.

2.6.1 多次元版の伊藤の公式

微分系に注目すれば、可微分関数 $f \in C^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}^n)$ によって次のような変換を受ける、というのが伊藤の公式である：

$$df(t, X_t) = \frac{\partial f}{\partial t}(t, X_t)dt + \nabla_x f(t, X_t)dX_t + \frac{1}{2} \sum_{i,j \in [n]} \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(t, X_t)dX_t^i dX_t^j.$$

定理 2.6.3 (multidimensional version of Ito formula (1942)). X を m 次元 Brown 運動を駆動過程とする n 次元伊藤過程, $f \in C^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}^n)$ を関数とする. このとき, $Y_t := f(t, X_t)$ も n 次元伊藤過程で, 次のように表示される：

$$\begin{aligned} \forall t \in \mathbb{R}_+ \quad Y_t &\stackrel{\text{a.s.}}{=} f(0, X_0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial t}(s, X_s)ds + \sum_{i \in [n]} \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x_i}(s, X_s)dX_s^i \\ &\quad + \frac{1}{2} \sum_{i,j \in [n]} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(s, X_s)(u_s u_s^\top)_{ij}ds. \end{aligned}$$

要諦 2.6.4.

- (1) (二次変動の項の変形) m 次元伊藤過程 X の成分 X^i, X^j の二次共変動を, 局所マルチンゲール成分 $u_s dB_s$ の第 i, j 横ベクトルの内積を通じて

$$\langle X^i, X^j \rangle_t := \int_0^t ((u_s)^i)(u_s)^j ds = \int_0^t (u_s u_s^\top)_{ij} ds = \int_0^t \sum_{k \in [m]} (u_s)_{ik} (u_s)_{jk} ds = \left\langle \sum_{k \in [m]} \int_0^t (u_s)_{ik} dB_s^k, \sum_{k \in [m]} \int_0^t (u_s)_{jk} dB_s^k \right\rangle.$$

と定義出来る. すると,

$$d\langle X^i, X^j \rangle_t = (u_s u_s^\top)_{ij} ds$$

と表せるから, 伊藤の公式は

$$\begin{aligned} Y_t &= f(0, X_0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial t}(s, X_s)ds + \sum_{i \in [n]} \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x_i}(s, X_s)dX_s^i \\ &\quad + \frac{1}{2} \sum_{i,j \in [n]} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(s, X_s)d\langle X^i, X^j \rangle_s. \end{aligned}$$

と表せる.

- (2) こうして, 伊藤の公式の微分形は

$$df(t, X_t) = \frac{\partial f}{\partial t}(s, X_s)ds + \sum_{i \in [n]} \frac{\partial f}{\partial x^i}(s, X_s)dX_s^i + \frac{1}{2} \sum_{i,j \in [n]} \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(s, X_s)d\langle X^i, X^j \rangle_s.$$

さらにベクトル解析の記号 $\nabla_x = \left(\frac{\partial}{\partial x^1}, \dots, \frac{\partial}{\partial x^n} \right)$ と, そもそも $dX_t^i = (u^i)_t dB_t = \sum_{k \in [m]} (u_k^i)_t dB_t^k$ に気をつけて, 計算規則

$$dX_t^i dX_t^j = ((u^i)_t dB_t)((u^j)_t dB_t) = ((u^i)_t | (u^j)_t) dt = d\langle X^i, X^j \rangle_t$$

を用いて, 次のように表される：

$$dY_t = \frac{\partial f}{\partial t}(t, X_t)dt + \nabla_x f(t, X_t)dX_t + \frac{1}{2} \sum_{i,j \in [n]} \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(t, X_t)dX_t^i dX_t^j.$$

2.6.2 一般次元の伊藤の公式の証明

記法 2.6.5. 次に注意：

$$\forall i \in [n] \quad dX_t^i = (u_s)^i dB_s = \sum_{j \in [m]} (u_s)_j^i dB_s^j.$$

補題 2.6.6 (Taylor 展開から得る一階微分の項の評価). X を m 次元 Brown 運動に駆動される n 次元伊藤過程

$$X_t = X_0 + \int_0^t u_s dB_s$$

とし, $\pi_N = \{0 = t_0 < \dots < t_N = t\}$ を $[0, t]$ の等分割 $t_k = \frac{kt}{N}$ とする. このとき, 任意の $f \in C(\mathbb{R})$ について,

$$\sum_{k=0}^{N-1} f(X_{t_k})(X_{t_{k+1}}^i - X_{t_k}^i) \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{L^2(\Omega)} \int_0^t f(X_s) dX_s^i.$$

ただし, $dX_s^i = (u^i)_s dB_s = \sum_{l=1}^m (u_l^i)_s dB_s^l$ に注意.

[証明].

$$X_{t_{k+1}}^i - X_{t_k}^i = \int_{t_k}^{t_{k+1}} u_s^i dB_s = \int_{t_k}^{t_{k+1}} dX_s^i$$

に注意すれば, 命題より, L^2 -ノルムは次のように評価できる:

$$\begin{aligned} \left\| \int_0^t f(X_s) dX_s^i - \sum_{k=0}^{N-1} f(X_{t_k})(X_{t_{k+1}}^i - X_{t_k}^i) \right\|_{L^2(\Omega)}^2 &= \left\| \sum_{k=0}^{N-1} \int_{t_k}^{t_{k+1}} (f(X_s) - f(X_{t_k})) dX_s^i \right\|_{L^2(\Omega)}^2 \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} E \left[\left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (f(X_s) - f(X_{t_k})) dX_s^i \right)^2 \right] \\ &\quad + 2 \sum_{l > k} E \left[\left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (f(X_s) - f(X_{t_k})) dX_s^i \right) \left(\int_{t_l}^{t_{l+1}} (f(X_s) - f(X_{t_l})) dX_s^i \right) \right] \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} E \left[\left(\sum_{l=1}^m \int_{t_k}^{t_{k+1}} (f(X_s) - f(X_{t_k})) u_l^i dB_s^l \right)^2 \right] \\ &\leq \sum_{k=0}^{N-1} \sum_{l=1}^m \left\| \int_{t_k}^{t_{k+1}} (f(X_s) - f(X_{t_k})) (u_l^i)_s dB_s^l \right\|_{L^2(\Omega)}^2 \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} \sum_{l=1}^m E \left[\int_{t_k}^{t_{k+1}} (f(X_s) - f(X_{t_k}))^2 (u_l^i)_s^2 ds \right] \\ &\leq m \sum_{k=1}^{N-1} E \left[\sup_{|s-u| \leq t/N} (f(X_s) - f(X_u))^2 \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s^2 ds \right]. \end{aligned}$$

f は連続としたから, $f(X_s)$ の $s \in [0, t]$ 上の一様連続性より, これは 0 に収束する. なお, 途中の変形において, $\int_0^t (f(X_s) - f(X_{t_l})) dX_s^i$ のマルチンゲール性による

$$\begin{aligned} \forall_{k > l} \quad E \left[\left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (f(X_s) - f(X_{t_k})) dX_s^i \right) \left(\int_{t_l}^{t_{l+1}} (f(X_s) - f(X_{t_l})) dX_s^i \right) \right] \\ = E \left[\left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (f(X_s) - f(X_{t_k})) dX_s^i \right) E \left[\int_{t_l}^{t_{l+1}} (f(X_s) - f(X_{t_l})) dX_s^i \middle| \mathcal{F}_{t_{k+1}} \right] \right] = 0 \end{aligned}$$

を用いた. ■

補題 2.6.7 (Taylor 展開から得る二階微分の交差項の評価). (B^1, \dots, B^m) を m 次元 Brown 運動, $\pi_N = \{0 = t_0 < \dots < t_N = t\}$ を $[0, t]$ の等分割 $t_k = \frac{kt}{N}$, $u_l^i, u_h^j \in L^2(\mathcal{F})$ とする. このとき,

(1) 独立な Brown 運動の二次共変分は零である:

$$\forall_{i \neq j \in [m]} \quad \sum_{k \in N} (B_{t_{k+1}}^i - B_{t_k}^i)(B_{t_{k+1}}^j - B_{t_k}^j) \xrightarrow[|\pi_N| \rightarrow 0]{L^2(\Omega)} 0.$$

(2) 独立な Brown 運動に駆動される確率積分のマルチンゲールの二次共変分は零である:

$$\forall_{l \neq h \in [m]} \quad \sum_{k \in N} \int_{t_k}^{t_{k+1}} u_l^i dB_s^l \int_{t_j}^{t_{k+1}} u_h^j dB_s^h \xrightarrow[|\pi_N| \rightarrow 0]{L^1(\Omega)} 0.$$

[証明].

(1) $L^2(\Omega)$ -ノルムは次のように評価できる:

$$\begin{aligned} \left\| \sum_{k \in N} (B_{t_{k+1}}^i - B_{t_k}^i)(B_{t_{k+1}}^j - B_{t_k}^j) \right\|_2^2 &= E \left[\left(\sum_{k \in N} (B_{t_{k+1}}^i - B_{t_k}^i)(B_{t_{k+1}}^j - B_{t_k}^j) \right)^2 \right] \\ &\leq 2E \left[\sum_{k=0}^{N-1} (B_{t_{k+1}}^i - B_{t_k}^i)^2 (B_{t_{k+1}}^j - B_{t_k}^j)^2 \right] \\ &= 2 \sum_{k \in N} E \left[(B_{t_{k+1}}^i - B_{t_k}^i)^2 (B_{t_{k+1}}^j - B_{t_k}^j)^2 \right] \\ &= 2 \sum_{k \in N} (t_{k+1} - t_k)^2 = 2 \sum_{k \in N} \left(\frac{t}{N} \right)^2 = \frac{2t^2}{N} \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0. \end{aligned}$$

(2) 単過程の $u \in \mathcal{G}$ のとき u_l^i と u_h^j の不連続点を合併することで, 同じ添字 $\{0 = t^0 < \dots < t^M = t\}$ を用いて,

$$u_l^i = \sum_{m \in M} \phi^m 1_{(t^m, t^{m+1}]}, \quad u_h^j = \sum_{m \in M} \psi^m 1_{(t^m, t^{m+1}]}, \quad \phi^m, \psi^m \in L_{\mathcal{F}_{t^m}}^2(\Omega).$$

と表せる. また, $0 = t^0, t^M = t$ と取ったので, $\phi^0, \phi^{M-1} = 0$ の可能性があることに注意. ここで, π_N の添字を辞書式順序で $\{0 = t_{00} < \dots < t_{0(N_0-1)} < t_{11} < \dots < t_{1(N_1-1)} < t_{21} < \dots < t_{(M-1)1} < \dots < t_{(M-1)(N_{M-1}-1)} < t_{(M-1)(N_{M-1})} = t\}$ と振り直し, さらに $t^m = t_{(m-1)N_{m-1}} = t_{m0}$ と定めると, $|\pi_N| \rightarrow 0$ のとき $N_m \rightarrow \infty (m = 0, \dots, M-1)$ で,

$$\begin{aligned} \sum_{k \in N} \int_{t_k}^{t_{k+1}} u_l^i dB^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} u_h^j dB^h &= \sum_{m \in M} \sum_{k=0}^{N_m} \phi^m (B_{t_{m(k+1)}}^l - B_{t_{mk}}^l) \psi^m (B_{t_{m(k+1)}}^h - B_{t_{mk}}^h) \\ &= \sum_{m \in M} \phi^m \psi^m \sum_{k=0}^{N_m} (B_{t_{m(k+1)}}^l - B_{t_{mk}}^l) (B_{t_{m(k+1)}}^h - B_{t_{mk}}^h). \end{aligned}$$

と表せる. (1) の議論より, これは 0 に $L^2(\Omega)$ -収束する.

一般の $u \in L^\infty(\Omega)$ のとき 任意の $\epsilon > 0$ に対して, $\|1_{[0,t]}(u_l^i - v_l^i)\|_{L^2(\mathcal{G})}, \|1_{[0,t]}(u_h^j - v_h^j)\|_{L^2(\mathcal{G})} < \epsilon$ を満たす $v_l^i, v_h^j \in \mathcal{G}$ を取る. これに対して, 0 への $L^1(\Omega)$ -収束を示したい項を

$$\sum_{k \in N} \int_{t_k}^{t_{k+1}} u_l^i dB^l \int_{t_j}^{t_{k+1}} (u_h^j - v_h^j) dB^h + \sum_{k \in N} \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i - v_l^i) dB^l \int_{t_j}^{t_{k+1}} v_h^j dB^h + \sum_{k \in N} \int_{t_k}^{t_{k+1}} v_l^i dB^l \int_{t_j}^{t_{k+1}} v_h^j dB^h$$

と 3 つに分解すると, 第三項が 0 に $L^2(\Omega)$ -収束する場合は, 上の議論による.

(a) 第一項の $L^1(\Omega)$ -ノルムは, Cauchy-Schwarz の不等式を 2 回使うことで,

$$\begin{aligned} E \left[\left| \sum_{k \in N} \int_{t_k}^{t_{k+1}} u_l^i dB^l \int_{t_j}^{t_{k+1}} (u_h^j - v_h^j) dB^h \right| \right] &\leq \sum_{k \in N} E \left[\int_{t_k}^{t_{k+1}} u_l^i dB^l \int_{t_j}^{t_{k+1}} (u_h^j - v_h^j) dB^h \right] \\ &\leq \sum_{k \in N} \left(E \left[\left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} u_l^i dB^l \right)^2 \right] E \left[\left(\int_{t_j}^{t_{k+1}} (u_h^j - v_h^j) dB^h \right)^2 \right] \right)^{1/2} \\ &\leq \left(\sum_{k \in N} E \left[\left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} u_l^i dB^l \right)^2 \right] \right)^{1/2} \left(\sum_{k \in N} E \left[\left(\int_{t_j}^{t_{k+1}} (u_h^j - v_h^j) dB^h \right)^2 \right] \right)^{1/2} \\ &\leq \left(E \left[\int_0^t (u_l^i)^2 ds \right] \right)^{1/2} \left(E \left[\int_0^t (u_h^j - v_h^j)^2 ds \right] \right)^{1/2} \\ &< \sqrt{\epsilon} \left(E \left[\int_0^t (u_l^i)^2 ds \right] \right)^{1/2}. \end{aligned}$$

と評価できる.

(b) 第二項の $L^1(\Omega)$ -ノルムも全く同様に,

$$E \left[\left| \sum_{k \in N} \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i - v_l^i) dB^l \int_{t_j}^{t_{k+1}} v_h^j dB^h \right| \right] < \sqrt{\epsilon} \left(E \left[\int_0^t (v_h^j)^2 ds \right] \right)^{1/2} \leq \sqrt{\epsilon} (\|u\|_{L_t^2(\mathcal{G})} + \sqrt{\epsilon}).$$

と評価できる.

要諦 2.6.8 (11/16 の講究の焦点). u の 4 次の積率の存在が不明であるため, $L^2(\Omega)$ -ノルムの評価ができないことは, 確率積分のマルチンゲールの二次変分の証明 2.2.8 と同様である. この問題は, 上のように $L^1(\Omega)$ -ノルムで議論するか, Burkholder の不等式 2.2.10 を用いることで打開できる.

補題 2.6.9 (Taylor 展開から得る二階微分の項の評価 (駆動過程が同じ場合)). (B^1, \dots, B^m) を m 次元 Brown 運動とし, $\pi_N = \{0 = t_0 < \dots < t_N = t\}$ を $[0, t]$ の等分割 $t_k = \frac{kt}{N}$ とする. このとき, 任意の $i, j \in [n]$ と $l \in [m]$ について,

$$\sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(\tilde{X}_k) \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s dB_s^l \right) \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j)_s dB_s^l \right) \xrightarrow[|\pi_N| \rightarrow 0]{P} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_s) (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds.$$

[証明]. 確率収束を示したい差は, 次のように 3 つの項に分解できる:

$$\begin{aligned} & \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_s) (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds - \sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(\tilde{X}_k) \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s dB_s^l \right) \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j)_s dB_s^l \right) \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} \int_{t_k}^{t_{k+1}} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_s) - \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_{t_k}) \right) (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds \\ & \quad + \sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_{t_k}) \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds - \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s dB_s^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j)_s dB_s^l \right) \\ & \quad + \sum_{k=0}^{N-1} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_{t_k}) - \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(\tilde{X}_k) \right) \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s dB_s^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j)_s dB_s^l \\ &=: A_1^{(N)} + A_2^{(N)} + A_3^{(N)}. \end{aligned}$$

まず, $(dX_l^i)_s := (u_l^i)_s dB_s^l$, $(dX_l^j)_s := (u_l^j)_s dB_s^l$ とおくとこれは伊藤過程で, この二次共変分について次が成り立つ (命題 2.4.5):

$$\sum_{k=0}^{N-1} ((X_l^i)_{t_{k+1}} - (X_l^i)_{t_k}) ((X_l^j)_{t_{k+1}} - (X_l^j)_{t_k}) \xrightarrow[|\pi_N| \rightarrow 0]{P} \int_0^t (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds.$$

第一項 この項は

$$|A_1^{(N)}| \leq \sup_{|s-u| \leq t/N} \int_0^t (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds$$

と評価でき, $A_1^{(N)} \rightarrow 0$ a.s. が X_s の $s \in [0, t]$ に関する一様連続性から判る.

第三項 上述の事実注意到すれば, 同様に $A_3^{(N)} \xrightarrow{P} 0$ が判る.

第二項 マルチンゲール差分列の構造に注目すれば, $A_2^{(N)} \rightarrow 0 \in L^2(\Omega)$ が判る. まず,

$$\epsilon_k := \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds - \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s dB_s^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j)_s dB_s^l$$

はマルチンゲール差分列である: $E[\epsilon_k | \mathcal{F}_{t_k}] = 0$. これに注目すれば,

$$\begin{aligned} \|A_2^{(N)}\|_2^2 &= \left\| \sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_{t_k}) \epsilon_k \right\|_2^2 \\ &= \sum_{k=1}^{N-1} E \left[\left(\frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_{t_k}) \right)^2 \epsilon_k^2 \right] + 2 \underbrace{\sum_{k_1 < k_2 \leq N} E \left[\frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_{t_{k_1}}) \epsilon_{k_1} \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_{t_{k_2}}) \epsilon_{k_2} \right]}_{=0} \\ &\leq \left\| \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j} \right\|_\infty^2 \sum_{k=1}^{N-1} E[\epsilon_k^2] \\ &= \left\| \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j} \right\|_\infty^2 E \left[\sum_{k=0}^{N-1} \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds \right)^2 + \sum_{k=0}^{N-1} \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s dB_s^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j)_s dB_s^l \right)^2 \right. \\ & \quad \left. - 2 \sum_{k=0}^{N-1} \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s dB_s^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j)_s dB_s^l \right] \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&\leq \left\| \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j} \right\|_{\infty}^2 E \left[N \sup_{k \in N} \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)(u_l^j) ds \right. \\
&\quad + \sup_{k \in N} |(X_l^i)_{t_{k+1}} - (X_l^i)_{t_k}| |(X_l^j)_{t_{k+1}} - (X_l^j)_{t_k}| \sum_{k=0}^{N-1} \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i) dB_s^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j) dB_s^l \\
&\quad \left. - 2 \sup_{k \in N} \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)(u_l^j) ds \sum_{k=0}^{N-1} \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i) dB_s^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j) dB_s^l \right]
\end{aligned}$$

と評価できる．最右辺は，まず第一項と第三項が Lebesgue 積分の積分区間に対する絶対連続性より，第二項が $(X_l^i)_s, (X_l^j)_s$ の $s \in [0, t]$ 上の一様連続性により，全て 0 に収束する．もちろん，第二項と第三項のその他の因数は，有界であることは上述した伊藤過程の二次の共変分に確率収束することによる．

また， $E[\epsilon_k^2]$ を展開するに当たって，恒等式 $(A - B)^2 \leq 2(A^2 + B^2)$ を用いても良い．

■

補題 2.6.10 (一般次元の伊藤の公式 (簡略版)). X を m 次元 Brown 運動に駆動される n 次元伊藤過程， $f \in C^2(\mathbb{R}^n)$ とすると，

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad f(X_t) \stackrel{\text{a.s.}}{=} f(X_0) + \sum_{i \in [n]} \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x^i}(s, X_s) dX_s^i + \frac{1}{2} \sum_{i, j \in [n]} \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(s, X_s) (u_s u_s^\top)_{ij} ds.$$

[証明].

問題の所在 $f \in C_b^2(\mathbb{R}^n)$, $\int_0^\infty u_s^2 ds < N$, $\sup_{s \in \mathbb{R}_+} |X_s| < N$ の仮定の下で示せば良い．すると，一般の $f \in C^2(\mathbb{R}^n)$ について $f_N \nearrow f$ を $f_N := f|_{[-N, N]^n}$ で定め，一般の $u_s \in L_{\text{loc}}^2(\mathcal{P}; \mathbb{R}^{nm})$ について剪断過程 $u_s^{(N)} := 1_{[0, T_N]} u_s$ を $T_N := \inf \left\{ t \in \mathbb{R}_+ \mid \int_0^t u_s^2 ds \geq N \vee |X_t| \geq N \right\}$ について考えれば，この各 $N \in \mathbb{N}$ についての伊藤の公式は

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad f(X_{t \wedge T_N}) \stackrel{\text{a.s.}}{=} f(X_0) + \sum_{i \in [n]} \int_0^{t \wedge T_N} \frac{\partial f}{\partial x^i}(s, X_s) dX_s^i + \frac{1}{2} \sum_{i, j \in [n]} \int_0^{t \wedge T_N} \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(s, X_s) (u_s u_s^\top)_{ij} ds$$

と表され， $N \rightarrow \infty$ の極限を考えることで，一般の場合の公式も得る．

証明の方針 $\pi_N := \{0 = t_0 < \dots < t_N = t\}$ を $[0, t]$ の N 等分割 $t_k := \frac{kt}{N}$ として，Taylor の定理より，任意の $k \in N$ について $\inf_{t_k \leq s \leq t_{k+1}} X_s \leq \tilde{X}_k \leq \sup_{t_k \leq s \leq t_{k+1}} X_s$ を満たす $\tilde{X}_k : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ が存在して (可測とは限らない)，

$$\begin{aligned}
f(X_t) - f(X_0) &= \sum_{k=0}^{N-1} (f(X_{t_{k+1}}) - f(X_{t_k})) \\
&= \sum_{k=0}^{N-1} \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x^i}(X_{t_k})(X_{t_{k+1}}^i - X_{t_k}^i) + \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{N-1} \sum_{i, j=1}^n \frac{\partial^2 f(\tilde{X}_k)}{\partial x^i \partial x^j} (X_{t_{k+1}}^i - X_{t_k}^i)(X_{t_{k+1}}^j - X_{t_k}^j).
\end{aligned}$$

よって，次の 2 点を示せば良いことが判る：

(1) $i \in [n]$ について，

$$A_i^{(N)} := \sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial f}{\partial x^i}(X_{t_k})(X_{t_{k+1}}^i - X_{t_k}^i) \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{P} \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x^i}(s, X_s) dX_s^i.$$

(2) $i, j \in [n]$ について，

$$A_{i,j}^{(N)} := \sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f(\tilde{X}_k)}{\partial x^i \partial x^j} (X_{t_{k+1}}^i - X_{t_k}^i)(X_{t_{k+1}}^j - X_{t_k}^j) \xrightarrow[N \rightarrow \infty]{P} \int_0^t \frac{\partial^2 f(s, X_s)}{\partial x^i \partial x^j} (u_s u_s^\top)_{ij} ds.$$

(1) の証明 (1) の $A_i^{(N)}$ の $L^2(\Omega)$ -収束が上の補題 2.6.6 から従う． dX_s^i は dB^l の線型和であり，交差項を処理する段階が 1 次元の場合と異なる．

(2) の証明 次に (2) の $A_{ij}^{(N)}$ は，補題に従うとさらに

$$\sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f(\tilde{X}_k)}{\partial x^i \partial x^j} (X_{t_{k+1}}^i - X_{t_k}^i)(X_{t_{k+1}}^j - X_{t_k}^j)$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f(\tilde{X}_k)}{\partial x^i \partial x^j} \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u^i)_s dB_s \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u^j)_s dB_s \right) = \sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f(\tilde{X}_k)}{\partial x^i \partial x^j} \left(\sum_{l,h=1}^m \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i)_s dB_s^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_h^j)_s dB_s^h \right) \\
&= \sum_{l=1}^m \sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f(\tilde{X}_k)}{\partial x^i \partial x^j} \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i) dB^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^j) dB^l \right) + 2 \sum_{l>h \in [m]} \sum_{k=0}^{N-1} \frac{\partial^2 f(\tilde{X}_k)}{\partial x^i \partial x^j} \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i) dB^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_h^j) dB^h \right) \\
&= B_l^{ij} + B_{lh}^{ij}.
\end{aligned}$$

と分解でき、この第二項が $B_{lh}^{ij} \xrightarrow{L^2(\Omega)} 0$ と消えて、第一項が

$$B_l^{ij} \xrightarrow{p} \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_s) (u_s u_s^\top)_{ij} ds = \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_s) d\langle X^i, X^j \rangle_s = \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(X_s) \sum_{l=1}^m (u_l^i)_s (u_l^j)_s ds.$$

に確率収束する。実際、

(a) 第二項 B_{lh}^{ij} は L^2 -ノルムが

$$\left\| \sum_{k \in N} f_{x_j x_i}(\tilde{X}_k) \left(\int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i) dB^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_m^j) dB^m \right) \right\|_{L^2(\Omega)} \leq \|f_{x_j x_i}\|_{L_t^\infty(\Omega)} \left\| \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_l^i) dB^l \int_{t_k}^{t_{k+1}} (u_m^j) dB^m \right\|_{L^2(\Omega)}$$

と抑えられ、補題 2.6.7 より右辺は 0 に収束する。

(b) 第一項 B_l^{ij} の確率収束は、各 $l \in [m]$ について駆動過程が同一であるから、補題 2.6.9 のように、一次元の場合と平行に議論出来る。

■

2.6.3 系として得られる公式

まず部分積分公式

$$d(XY)_s = X_s dY_s + Y_s dX_s + dX_s dY_s.$$

を得る。Leibniz 則も破れていることに注意。

系 2.6.11 (部分積分公式). X, Y を m 次元 Brown 運動に駆動される n 次元伊藤過程とする。

$$X_t Y_t = X_0 Y_0 + \int_0^t X_s dY_s + \int_0^t Y_s dX_s + \int_0^t d\langle X, Y \rangle_s.$$

[証明]. $f(x, y) = xy$ とすると、 $f_{xx} = f_{yy} = 0$ に注意して、

$$\begin{aligned}
f(X_t, Y_t) &= f(X_0, Y_0) + \int_0^t \left(\frac{\partial f}{\partial x}(X_s, Y_s) dX_s + \frac{\partial f}{\partial y}(X_s, Y_s) dY_s \right) + \frac{1}{2} \int_0^t 2 \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(X_s, Y_s) dX_s dY_s \\
&= X_0 Y_0 + \int_0^t (Y_s dX_s + X_s dY_s) + \int_0^t dX_s dY_s.
\end{aligned}$$

あとは $dX_s dY_s = d\langle X, Y \rangle_s$ による。

■

注 2.6.12. ただし、

$$\begin{aligned}
dX_s dY_s &= u_s^X dB_s u_s^Y dB_s = ((u_s^X)^1 dB_s^1 + \cdots + (u_s^X)^m dB_s^m)((u_s^Y)^1 dB_s^1 + \cdots + (u_s^Y)^m dB_s^m) \\
&= (u_s^X)^1 (u_s^Y)^1 ds + \cdots + (u_s^X)^m (u_s^Y)^m ds = u_s^X (u_s^Y)^\top ds = d\langle X, Y \rangle_s
\end{aligned}$$

に注意。

命題 2.6.13 (Brown 運動の汎関数としてのマルチンゲールの構成). $f \in C^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}^n)$, B を m -次元 Brown 運動とする。このとき、 n 次元確率過程

$$X_t := f(t, B_t) - \int_0^t \left(\frac{1}{2} \Delta f(s, B_s) + \frac{\partial f}{\partial t}(s, B_s) \right) ds$$

を考える。

- (1) X_t は局所マルチンゲールである: $X_t \in \mathcal{M}_{\text{loc}}$.
 (2) さらに次を満たすならば, X はマルチンゲールでもある:

$$\exists_{K_1 \geq 0} \exists_{\beta \in (0,2)} \exists_{K_2 \in L^1_{\text{loc}}(\mathbb{R}_+)_+} \sum_{i \in [m]} \left(\frac{\partial f}{\partial x_i}(t, x) \right)^2 \leq K_2(t) \exp(K_1 |x|^\beta).$$

特に, 調和関数 $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ に対して (あるいは熱方程式の解 $f: \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ に対して), $f(B_t)$ は局所マルチンゲールである.

[証明].

- (1) m 次元 Brown 運動 B は, I_m を単位行列として

$$B_t = \int_0^t I_m dB_s$$

と表されるから, 伊藤の公式より

$$f(t, B_t) = f(0, B_0) + \int_0^t \left(\frac{\partial f}{\partial t}(s, B_s) + \frac{1}{2} \sum_{i,j \in [n]} \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j}(s, B_s) \delta_{ij} \right) ds + \int_0^t \nabla_x f(s, B_s) \cdot dB_s.$$

から,

$$\begin{aligned} X_t &= f(t, B_t) - \int_0^t \left(\frac{1}{2} \Delta f(s, B_s) + \frac{\partial f}{\partial t}(s, B_s) \right) ds \\ &= f(0, B_0) + \int_0^t \nabla f(s, B_s) \cdot dB_s = f(0, B_0) + \int_0^t \sum_{i \in [m]} f_{x_i}(s, B_s) dB_s^i. \end{aligned}$$

と表せる. よって, X_t はドリフト項を持たない伊藤過程であり, 特に連続な局所マルチンゲールである.

- (2) X_t がマルチンゲールであるためには, 任意の $i \in [m]$ に対して

$$\frac{\partial f}{\partial x^i}(s, B_s) \in L^2_{\infty}(\mathcal{P})$$

であれば十分である. マルチンゲールの和は再びマルチンゲールであることに注意. よって, 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ について, Fubini-Tonelli の定理より

$$\begin{aligned} E \left[\int_0^t (f_{x^i}(s, B_s))^2 ds \right] &\leq E \left[\int_0^t K_2(s) \exp(K_1 |B_s|^\beta) ds \right] \\ &= \int_0^t K_2(s) E[e^{K_1 |B_s|^\beta}] ds \end{aligned}$$

となるが, $B_s \sim N(0, s)$ と $0 \leq \beta < 2$ より, $L > (2tK_1)^{-(2-\beta)}$ と取れば, 任意の $s \in [0, t]$ に対して $(0 \leq) 2sK_1 |x|^{\beta-2} < 1$. すなわち, $0 < (1 - 2sK_1 |x|^{\beta-2}) =: K \leq 1$. これより, 任意の $s \in [0, t]$ について,

$$\begin{aligned} E[e^{K_1 |B_s|^\beta}] &= \int_{\mathbb{R}} e^{K_1 |x|^\beta} \frac{1}{\sqrt{2\pi s}} e^{-\frac{x^2}{2s}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi s}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{x^2}{2s} (1 - 2sK_1 |x|^{-(2-\beta)})} dx \\ &\leq \frac{1}{\sqrt{2\pi s}} \int_{-L}^L e^{-\frac{x^2}{2s} (1 - 2sK_1 |x|^{-(2-\beta)})} dx + \frac{1}{\sqrt{2\pi s}} \int_{|x| \geq L} e^{-\frac{x^2}{2s} K} dx < \infty. \end{aligned}$$

である. ■

要諦 2.6.14 (熱方程式の解について局所マルチンゲール性は保存する). $n = 1$ の場合, $f \in C^{1,2}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R})$ が熱方程式

$$\frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 0$$

を満足するならば,

$$f(t, B_t) = f(0, 0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(s, B_s) dB_s$$

は再び伊藤過程であるだけでなく, ドリフト項を持たないため連続な局所マルチンゲールになる. さらに自乗可積分マルチンゲールでもあるためには, $\frac{\partial f}{\partial x} \in L^2_{\infty}(\mathcal{P})$ であれば良い.

2.7 伊藤の公式の局所マルチンゲールへの応用

伊藤の公式は Brown 運動について多くのことを教えてくれる。

2.7.1 Brown 運動の特徴付け

拡散過程の中で、 $A = \frac{1}{2} \Delta$ を生成作用素とするものとして Brown 運動は特徴付けられた。何度も用いていた二次変分過程の特徴によって Brown 運動が特徴付けられる。

定理 2.7.1 (Levy). $X \in C \cap {}^0M_{\text{loc}}$ を d -次元過程とする。次は同値：

- (1) X は d 次元 Brown 運動である。
- (2) 二次変分過程は $\forall i, j \in [d] \langle X^i, X^j \rangle_t = \delta_{ij} t$ である。
- (3) 任意の $f_1, \dots, f_d \in L^2(\mathbb{R}_+)$ に対して、指数過程

$$\mathcal{E}_t^{if} := \exp \left(i \sum_{j \in [d]} \int_0^t f_j(s) dX_s^j + \frac{1}{2} \sum_{k \in [d]} \int_0^t f_k^2(s) ds \right)$$

は複素値マルチンゲールである。

要諦 2.7.2. 1 次元局所マルチンゲール $X \in M_{\text{loc}}$ が $X_t^2 - t \in M_{\text{loc}}$ を満たすとする。 X が C -過程でもあるなら Brown 運動に限る。一般の過程だと、強度 $c = 1$ の Poisson 過程は $N_t - t$ も $(N_t - t)^2 - t$ もマルチンゲールである。

2.7.2 局所マルチンゲールの構成

定義 2.7.3. 次を満たす多項式 h_n を **Hermite 多項式**という：

$$\sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{u^n}{n!} h_n(x) = \exp \left(ux - \frac{u^2}{2} \right), \quad u, x \in \mathbb{R}.$$

補題 2.7.4.

- (1) 次のようにも表せる：

$$h_n(x) = e^{\frac{x^2}{2}} (-1)^n \frac{d^n}{dx^n} (e^{-\frac{x^2}{2}}).$$

- (2) 任意の $a > 0$ について、

$$\exp \left(ux - \frac{au^2}{2} \right) = \exp \left(u\sqrt{a} \frac{x}{\sqrt{a}} - \frac{(u\sqrt{a})^2}{2} \right) = \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{u^n}{n!} a^{n/2} h_n \left(\frac{x}{\sqrt{a}} \right) =: \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{u^n}{n!} H_n(x, a).$$

- (3) 次の微分法則を満たす：

$$\frac{\partial H_n}{\partial x} = n H_{n-1}, \quad \left(\frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial x^2} + \frac{\partial}{\partial a} \right) H_n(x, a) = 0.$$

ただし、

$$H_n(x, a) := a^{n/2} h_n \left(\frac{x}{\sqrt{a}} \right), \quad H_n(x, 0) := x^n.$$

命題 2.7.5. $M \in {}^0M_{\text{loc}}$ について、

$$L_t^{(n)} := H_n(M_t, [M]_t)$$

を考える。

- (1) $L^{(n)} \in M_{\text{loc}}$.

(2) 次のように確率積分によって表示できる：

$$L_t^{(n)} = n! \int_0^t dM_{s_1} \int_0^{s_1} dM_{s_2} \cdots \int_0^{s_{n-1}} dM_{s_n}.$$

2.7.3 連続マルチンゲールの時間変換を受けた Brown 運動としての表現

連続な局所マルチンゲールは、時間軸変換を受けた Brown 運動である。

定理 2.7.6 (Dambis-Dubins-Schwarz). M を連続な局所マルチンゲールであって $\lim_{t \rightarrow \infty} \langle M, M \rangle_t = \infty$ a.s. を満たすとする。このとき、 $\tau(s) := \{t > 0 \mid \langle M, M \rangle_t > s\}$ について、

- (1) $B_s := M_{\tau(s)}$ は $(\mathcal{F}_{\tau(s)})$ -Brown 運動である。
- (2) $M_t = B_{\langle M \rangle_t}$ a.s. が成り立つ。

注 2.7.7. Brown 運動の空間 $(\Omega, \mathcal{F}, P, \mathbb{F})$ を拡張することで、条件 $\langle M, M \rangle_\infty = \infty$ を取り去ることが出来る。また、 β_s も (\mathcal{F}_t) -適合とは限らないが、同様に時間軸を調整した情報系については適合的である。

2.7.4 局所マルチンゲールの積率不等式

定理 2.7.8 (Burkholder-Davis-Gundy). 任意の $p > 0$ に対して、 $c_p, C_p > 0$ が存在して、任意の連続な局所マルチンゲール M で $M_0 = 0$ を満たすものに対して、次が成り立つ：

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad c_p E[(M_t^*)^{2p}] \leq E[\langle M \rangle_t^p] \leq C_p E[(M_t^*)^{2p}], \quad M^* := \sup_{0 \leq s \leq t} |M_s|.$$

2.8 Stratonovich 積分

伊藤積分での $I(u)$ ($u \in \mathcal{G}$) は前方 Riemann 和とした 2.1.6. ここで対称 Riemann 和を取ったならば、また別の積分が定義出来る。

2.8.1 伊藤過程に対する定義

ここでは駆動過程も一般の伊藤過程としよう。

命題 2.8.1 ((Fisk-)Stratonovich integral). X, Y を伊藤過程、 $\pi_n := \{0 = t_0 < t_1 < \cdots < t_n = t\} \subset [0, t]$ を分割とする。次の収束が成り立つ：

$$\sum_{j \in \pi} \frac{Y_{t_j} + Y_{t_{j+1}}}{2} (X_{t_{j+1}} - X_{t_j}) \xrightarrow{|\pi_n| \rightarrow 0} \int_0^t Y_s dX_s + \frac{1}{2} \langle X, Y \rangle_t =: \int_0^t Y_s \circ dX_s.$$

[証明].

$$\sum_{j \in \pi} \frac{Y_{t_j} + Y_{t_{j+1}}}{2} (X_{t_{j+1}} - X_{t_j}) = \sum_{j \in \pi} Y_{t_j} (X_{t_{j+1}} - X_{t_j}) + \sum_{j \in \pi} \frac{1}{2} (Y_{t_{j+1}} - Y_{t_j}) (X_{t_{j+1}} - X_{t_j})$$

と分解すると、第二項は伊藤過程の二次共変分に確率収束する 2.4.5. 続いて第一項は

$$\sum_{j \in \pi} Y_{t_j} \int_{t_j}^{t_{j+1}} u_s^X dB_s + \sum_{j \in \pi} Y_{t_j} \int_{t_j}^{t_{j+1}} v_s^X dx \xrightarrow{P} \int_0^t Y_s u_s dB_s + \int_0^t Y_s v_s^X ds$$

すなわち、

$$\sum_{j \in \pi} \int_{t_j}^{t_{j+1}} (Y_{t_j} - Y_s) u_s^X dB_s \xrightarrow{P} 0, \quad \sum_{j \in \pi} \int_{t_j}^{t_{j+1}} (Y_{t_j} - Y_s) v_s^X ds \xrightarrow{P} 0$$

を示せば良い。第二項は、

$$\sum_{j \in n} \int_{t_j}^{t_{j+1}} (Y_{t_j} - Y_s) v_s ds \leq \sup_{|u-s| \leq |\tau_n|} \int_0^t v_s ds \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \text{ a.s.}$$

が Y_s の $s \in [0, t]$ に関する一様連続性から判る。第一項は $u_s^X \in L^2(\mathcal{G})$ の場合、

$$\begin{aligned} E \left[\left(\sum_{j \in n} \int_{t_j}^{t_{j+1}} (Y_{t_j} - Y_s) u_s^X dB_s \right)^2 \right] &= \sum_{j \in n} E \left[\left(\int_{t_j}^{t_{j+1}} (Y_{t_j} - Y_s) u_s^X dB_s \right)^2 \right] \\ &= E \left[\int_0^t (Y_{t_j} - Y_s)^2 (u_s^X)^2 ds \right] \rightarrow 0 \end{aligned}$$

が示せる。一般の場合の $u_s^X \in L^2_{\text{loc}}(\mathcal{G})$ は停止時の議論による。 ■

2.8.2 変数変換公式

伊藤の公式と違い、形式的には \mathbb{R}^n 上の微積分と全く同様の規則に従う。

命題 2.8.2. $f \in C^3(\mathbb{R})$ ならば、

$$f(X_t) = f(X_0) + \int_0^t f'(X_s) \circ dX_s.$$

[証明]. 伊藤の公式と命題より、

$$\begin{aligned} f(X_t) &= f(X_0) + \int_0^t f'(X_s) dX_s + \frac{1}{2} \int_0^t f''(X_s) d\langle X \rangle_s \\ &= f(X_0) + \int_0^t f'(X_s) \circ dX_s - \frac{1}{2} \langle f'(X), X \rangle_t + \frac{1}{2} \int_0^t f''(X_s) d\langle X \rangle_s. \end{aligned}$$

後は次の補題による。 ■

補題 2.8.3.

$$\langle f'(X), X \rangle_t = \left\langle \int_0^t f''(X_s) u_s dB_s, \int_0^t u_s dB_s \right\rangle = \int_0^t f''(X_s) d\langle X \rangle_s.$$

[証明]. 伊藤の公式より、過程 $f'(X_s)$ の局所マルチンゲール成分は $f''(X_s) u_s dB_s$ であるためであり、この $u_s dB_s$ との二次共変分は $f''(X_s) u_s^2 ds = f''(X_s) d\langle X \rangle_s$ である。 ■

2.9 後退確率積分

後退確率積分は、通常確率積分の言葉で特徴づけることが出来る。

2.9.1 後ろ向き確率積分の定義

非常に不自然で危険な香りのする定義をするが、これが後ろ向きの Brown 運動 $(B_T - B_t)_{t \in [0, T]}$ に関する後ろ向き過程 u_{T-t} の確率積分と全く等価になっている点が肝要なのである。

定義 2.9.1 (backward filtration / future filtration, backward predictable). 期限 $T > 0$ を定める。

- (1) $\hat{\mathcal{F}}_t := \sigma[\{B_T - B_s\}_{t \leq s \leq T} \cup \mathcal{N}]$ とすると、 $(\hat{\mathcal{F}}_t)_{t \in [0, T]}$ は閉 σ -代数の減少列である。これを**減退情報系**という。
- (2) 過程 u が**後退可予測**とは、 $\forall t \in [0, T]$ $u|_{\Omega \times [t, T]}$ が $\hat{\mathcal{F}}_t \otimes \mathcal{B}([t, T])$ -可測であることをいう。

(3) $[0, T]$ 上の二乗可積分な後退可予測関数全体の空間を

$$L_T^2(\hat{\mathcal{P}}) := \left\{ u \in \mathcal{L}_T(\hat{\mathcal{P}}) \mid E \left[\int_0^T u_s^2 ds \right] < \infty \right\}$$

で表す.

要諦 2.9.2. B_T というランダムな到着点を逆に出発点とした「巻き戻し運動の世界」のフィルトレーションの巻き戻しを減退乗法系, 「巻き戻し運動の世界」に関する発展的可測性を「後退可予測」という.

メモ 2.9.3. $\hat{\mathcal{P}}$ は発展的可測の場合と同様に, $\Omega \times \mathbb{R}_+$ 上の σ -代数として表現出来るか?

定義 2.9.4 (backward Ito stochastic integral). 減退情報系付き確率空間 $(\Omega, \mathcal{F}, P, (\hat{\mathcal{F}}_t))$ 上の二乗可積分過程 $u \in L_T^2(\hat{\mathcal{P}})$ の後退伊藤積分とは, 次の $L^2(\Omega)$ -極限をいう:

$$\int_0^T u_t \hat{d}B_t := \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=0}^{n-2} \frac{1}{|\pi_n|} \left(\int_{t_{j+1}}^{t_{j+2}} u_s ds \right) (B_{t_{j+1}} - B_{t_j}), \quad t_j = \frac{T}{n} j.$$

補題 2.9.5 (後退 Riemann 和の極限としての特徴付け).

(1) 任意の $t_2 \geq t_1 \in [0, T]$ について, 確率変数 $B_{t_2} - B_{t_1}$ は任意の $\hat{\mathcal{F}}_s$ ($s \notin (t_1, t_2)$) と独立である.

$$\int_{(j+1)\frac{T}{n}}^{(j+2)\frac{T}{n}} u_s ds, \quad B_{(j+1)\frac{T}{n}} - B_{j\frac{T}{n}}.$$

(2) 上述の $L^2(\Omega)$ -極限

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=0}^{n-2} \left(\frac{n}{T} \int_{(j+1)\frac{T}{n}}^{(j+2)\frac{T}{n}} u_s ds \right) (B_{(j+1)\frac{T}{n}} - B_{j\frac{T}{n}})$$

は存在する.

(3) 過程 $u \in L_T^2(\hat{\mathcal{P}})$ はさらに $L^2(\Omega)$ -連続で $(\hat{\mathcal{F}}_t)$ -適合的であるとする. このとき, 次の等式が $L^2(\Omega)$ -で成り立つ:

$$\int_0^T u_t \hat{d}B_t = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=0}^{n-1} u_{(j+1)T/n} (B_{(j+1)T/n} - B_{jT/n}) \in L^2(\Omega).$$

[証明].

(1) 明らか.

(2) **方針** いま, 過程 $(u_{T-t})_{t \in [0, T]}$ は, 増大情報系 $(\hat{\mathcal{F}}_{T-t})_{t \in [0, T]}$ に対して, 通常の意味で発展的可測であるから, $L_T^2(\mathcal{P})$ の中で単過程の集合 \mathcal{S} はやはり稠密である. そこで, 対応 $\mathcal{S} \rightarrow L^2(\Omega)$ が線型なのは明らかだから, あとは有界であることを示せば良い.

問題の所在 まず,

$$u_t = \sum_{i=0}^{m-1} \phi_i 1_{(t_i, t_{i+1}]}(t), \quad \phi_i \in L_{\hat{\mathcal{F}}_{t_i}}^2(\Omega), 0 = t_0 < \cdots < t_m = T.$$

と表せるとすると,

$$\|u\|_{L_T^2(\hat{\mathcal{P}})}^2 = \sum_{i \in m} E[\phi_i^2](t_{i+1} - t_i).$$

よって特に $\sup_{i \in [m]} E[\phi_i^2] \leq \frac{1}{\inf_{i \in m} |t_{i+1} - t_i|} \|u\|_{L_T^2(\hat{\mathcal{P}})}^2$ であるから, あとは任意の $n \in \mathbb{N}$ に対して,

$$\left\| \sum_{j=0}^{n-2} \frac{1}{|\pi_n|} \left(\int_{t_{j+1}}^{t_{j+2}} u_s dB_s \right) (B_{t_{j+1}} - B_{t_j}) \right\|_{L^2(\Omega)}^2$$

が $\sup_{i \in [m]} E[\phi_i^2]$ の定数倍で抑えられれば良い.

証明 まず, $[0, T]$ の n 等分割 $\left\{\frac{T}{n}, 2\frac{T}{n}, \dots, n\frac{T}{n}\right\}$ に対して, $0 = t_0 < t_1 < \dots < t_m = T$ のどの間にあるかで,

$t_m = \tau_0 < \tau_1 < \dots < \tau_{n_m-1} \leq \tau_{n_m} = t_{m+1}$ と番号をつけ直す. この中で, ϕ_i が $\hat{\mathcal{F}}_{t_i}$ 可測であることに注意すると,

$$\begin{aligned} \frac{n^2}{T^2} \sum_{j=0}^{n-2} E \left[\left(\int_{t_{j+1}}^{t_{j+2}} u_s dB_s \right)^2 (B_{t_{j+1}} - B_{t_j})^2 \right] &= \frac{n^2}{T^2} \sum_{i=0}^{m-1} \sum_{k=0}^{n_m-1} E \left[\left(\int_{\tau_k}^{\tau_{k+1}} \phi_i ds \right)^2 (B_{\tau_k} - B_{\tau_{k-1}})^2 \right] \\ &\leq \frac{n^2}{T^2} \sum_{i=0}^{m-1} \sum_{k=0}^{n_m-1} E \left[(\phi_i)^2 \frac{T^n}{n^2} \right] (\tau_{t_{k+1}} - \tau_{t_k}) \\ &= \frac{n^2}{T^2} \sum_{i=0}^{m-1} \sum_{k=0}^{n_m-1} E[\phi_i^2] \frac{T^2}{n^2} n_m \leq T \sup_{i \in [m]} E[\phi_i^2]. \end{aligned}$$

(3)

$$\begin{aligned} &\sum_{j=0}^{n-2} \left(\frac{n}{T} \int_{(j+1)\frac{T}{n}}^{(j+2)\frac{T}{n}} u_s ds \right) (B_{(j+1)\frac{T}{n}} - B_{j\frac{T}{n}}) - \sum_{j=0}^{n-1} u_{(j+1)\frac{T}{n}} (B_{(j+1)\frac{T}{n}} - B_{j\frac{T}{n}}) \\ &= \sum_{j=0}^{n-2} (B_{(j+1)\frac{T}{n}} - B_{j\frac{T}{n}}) \left(\frac{n}{T} \int_{(j+1)\frac{T}{n}}^{(j+2)\frac{T}{n}} u_s ds - u_{(j+1)\frac{T}{n}} \right) + u_T (B_T - B_{\frac{n-1}{n}T}) \end{aligned}$$

の $L^2(\Omega)$ -ノルムが 0 に収束することを示せば良い. 第 2 項は明らかに $n \rightarrow 0$ で 0 に $L^2(\Omega)$ -収束する. 第 1 項は, いま因数 $\left(\frac{n}{T} \int_{(j+1)\frac{T}{n}}^{(j+2)\frac{T}{n}} u_s ds - u_{(j+1)\frac{T}{n}} \right)$ が $\hat{\mathcal{F}}_{(j+1)\frac{T}{n}}$ 可測であるから,

$$E \left[\left(\sum_{j=0}^{n-2} (B_{(j+1)\frac{T}{n}} - B_{j\frac{T}{n}}) \left(\frac{n}{T} \int_{(j+1)\frac{T}{n}}^{(j+2)\frac{T}{n}} u_s ds - u_{(j+1)\frac{T}{n}} \right) \right)^2 \right] = \sum_{j=0}^{n-2} \frac{T}{n} E \left[\left(\frac{n}{T} \int_{(j+1)\frac{T}{n}}^{(j+2)\frac{T}{n}} u_s ds - u_{(j+1)\frac{T}{n}} \right)^2 \right]$$

と変形出来るが, u_s が連続であることより, これは明らかに 0 に収束する. ■

要諦 2.9.6 (11/30 の講究の焦点).

2.9.2 伊藤積分との関係

命題 2.9.7 (伊藤積分との関係). $\hat{B}_t := B_T - B_{T-t}$ とすると, これは $\hat{\mathcal{F}}_{T-t}$ -Brown 運動である. このとき, 任意の後退可予測な過程 $u \in L_T^2(\hat{\mathcal{P}})$ について, 次が成り立つ:

$$\int_0^T u_t \hat{d}B_t = \int_0^T u_{T-t} d\hat{B}_t.$$

[証明]. 上述の後方 Riemann 和の極限としての特徴付けから明らか. ■

2.10 確率積分の一般化

2.10.1 Riemann 和としての方法の総覧

マルチンゲールになるのは伊藤積分のみ

Brown 運動の見本道が有界変動でないことより, $\epsilon \in [0, 1]$ をいじることで $L^2(\Omega)$ -極限が種々の様相を示す. マルチンゲールを基本言語に据えれば, 古典的な微積分規則は棄却されて自然であることが判る.

命題 2.10.1. 任意の $\epsilon \in [0, 1]$ について,

$$\sum_{i \in [n]} ((1-\epsilon)B_{t_i} + \epsilon B_{t_{i+1}})(B_{t_{i+1}} - B_{t_i}) \xrightarrow[|\pi_n| \rightarrow 0]{L^2(\Omega)} \frac{1}{2} B_t^2 + \left(\epsilon - \frac{1}{2} \right) t.$$

が成り立つ. さらに, 右辺がマルチンゲールであることと $\epsilon = 0$ とは同値.

2.10.2 Young 積分とラフパス

Terry Lyons の発想は, Levy の確率面積の概念の助けを借りて, 「逆にパスごとの定義に戻る」ということである. Riemann-Stieltjes 積分の方法の一般化によって, $X_t, Y_t \in \mathbb{R}^d$ がそれぞれ α, β -Ho \boxtimes lder 連続で $\alpha + \beta > 1$ を満たす場合に $\int_0^T X_t dY_t$ が定義出来る.

歴史 2.10.2. では一般の $f \in \text{Map}(\mathbb{R}^d, \mathbb{R})$ について, 伊藤積分と同様の方法で積分が定義出来るための十分条件を考えたい. これは

$$B_{0,t}^{i,j}(\omega) := \int_0^t B_u^i(\omega) dB_u^j(\omega) \quad (i, j \in [d])$$

が定義できて (Young 積分では出来ない), かつ, ある一定の代数的条件 (Chen's identity) と解析的条件 (Ho \boxtimes lder 連続性) を満たす, という形のものが, Terry Lyons によって発見された. そして Young 積分の場合の議論と並行に, 逐次積分にあたる積分が定義されれば, 方程式の解はラフパスの連続な汎関数となる. この性質がラフパス解析に強力さを与えている.

背景 2.10.3. Gauss 過程, 非整数 Brown 運動はセミマルチンゲールではなく, このような確率過程を Brown 運動などのマルチンゲールから考察するにはラフパスの理論が必要になる.

2.10.3 伊藤過程の一般化

歴史 2.10.4. Ito, K. (1974). Stochastic Differentials. *Applied Math. and Optimization*. 1:374-381. にて, 数年前から quasi-martingale と呼ばれていた半マルチンゲールの全体の空間 Q を代数とみて, 伊藤積分, Stratonovich 積分, Kunita-Watanabe の二次変分などの操作が, Banach 代数として理解することで "stochastic calculus" を打ち立てようという試みが見られる.

定義 2.10.5 (semi-martingale). $X \in C$ が連続な (\mathcal{F}_t, P) -セミマルチンゲールであるとは, ある $M \in M_{\text{loc}} \cap C$ と $A \in C \cap \mathbb{F} \cap \mathcal{A}$ を用いて $X = M + A$ と表せることをいう.

命題 2.10.6. X を連続なセミマルチンゲールとする.

- (1) X は有限な二次変動を持つ.
- (2) $(X|X) = (M|M)$.

特に, 分解 $X = M + A$ は一意である.

定義 2.10.7. X, Y を連続な半マルチンゲールとする.

$$(X|Y) := (M|N) = \frac{1}{4}((X + Y|X + Y) - (X - Y|X - Y))$$

と定める.

2.10.4 伊藤積分の一般化

駆動過程は連続な半マルチンゲールにまで一般化され, この場合被積分過程は発展的可測な局所有界過程 (狭くなっている).

定義 2.10.8. $M \in H^2$ を $L^2(\Omega)$ -有界な連続マルチンゲールとする.

- (1) 被積分関数は, 有界変動過程 $[M]_s$ について自乗可積分な発展的可測過程の同値類 $L^2(M)$ とする. これはノルム

$$\|K\|_M^2 := E \left[\int_0^\infty K_s^2 d(M|M)_s \right] < \infty$$

について Hilbert 空間をなす.

(2) ある $K \cdot M \in {}^0H^2$ が唯一存在して $\forall_{N \in H^2} (K \cdot M|N) = K \cdot (M|N)$ を満たす. この対応 $L^2(M) \hookrightarrow {}^0H^2$ は等長である.

定義 2.10.9.

- (1) ここから, $M \in M_{\text{loc}} \cap C$ とし, 任意の $d[M]_s$ について局所自乗可積分な発展的可測過程 $K \in L^2_{\text{loc}}(M)$ に対して, ある $K \cdot M \in {}^0M_{\text{loc}} \cap C$ が唯一存在して $\forall_{N \in M_{\text{loc}} \cap C} (K \cdot M|N) = K \cdot (M|N)$.
- (2) 最後に, $K \in L^\infty_{\text{loc}}(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}^n)$ を局所有界, $X = M + A$ を連続な半マルチンゲールとすると, 確率積分は

$$K \cdot X := K \cdot M + K \cdot A$$

で定める. $K \cdot X$ は再び連続な半マルチンゲールである.

定理 2.10.10 (優収束定理). X を連続な半マルチンゲール, (K^n) を局所有界な過程で 0 に各点収束する列で, ある局所有界な優過程 K を持つものとする: $\forall_{n \in \mathbb{N}} |K^n| \leq K$. このとき, 広義一様に $(K^n \cdot X) \xrightarrow{P} 0$.

命題 2.10.11 (Riemann 和の極限としての特徴付け). K を左連続で局所有界とする. 任意の分割 $\pi_n \subset [0, t], |\pi_n| \rightarrow 0$ について,

$$\sum_{i \in [n]} K_{t_i} (X_{t_{i+1}} - X_{t_i}) \xrightarrow{P} \int_0^t K_s dX_s.$$

2.10.5 伊藤の公式の一般化

歴史 2.10.12. Krylov, N. V. (1971). On an inequality in the theory of stochastic integrals. *Th. of Prob. and its Appl.* 16: 438–448. にて, 凸多面体の理論を用いて, $f \in C^2$ から $f \in W^2_{d, \text{loc}}$ へ一般化した. これは Bellman 方程式と拡散過程のコントロールの議論で肝要になる.

2.11 マルチンゲールの積分表現

不定積分の対応 $L^2_\infty(\mathcal{P}) \ni u \mapsto (M_t = I(1_{[0, t]} u)) \in \mathcal{M}^2$

$$\begin{array}{ccc} L^2_\infty(\mathcal{P}) & \longrightarrow & \mathcal{M}^2(\mathbb{F}) \\ \downarrow \Psi & & \downarrow \Psi \\ u & \longmapsto & M_t = \int_0^t u_s dB_s. \end{array}$$

は, Brown 運動の情報系 $\mathbb{F} = (\mathcal{F}_t)$ に関するマルチンゲールで二乗可積分なものの全体の空間 $\mathcal{M}^2(\mathbb{F})$ 上に全射を定める. 具体的な表示の実際の構成において, Malliavin 解析が活躍する.

2.11.1 L^2 -確率変数の表現

まず $T > 0$ を止めて考える. すると, 確率積分は, \mathcal{F}_T -可測な自乗可積分確率変数の全体 $L^2_{\mathcal{F}_T}(\Omega)$ 上に全射 $L^2_T(\mathcal{P}) \rightarrow L^2_{\mathcal{F}_T}(\Omega)$ を定める. すなわち, 自乗可積分確率変数が確率積分であることは, Brown 運動の情報系に対して可測であることに同値.

定理 2.11.1 (integral representation theorem for L^2 random variable (Ito)). 任意の $T > 0$, $F \in L^2_{\mathcal{F}_T}(\Omega)$ に対して, 一つの過程 $u \in L^2_T(\mathcal{P})$ が存在して,

$$F = E[F] + \int_0^T u_s dB_s.$$

[証明].

モデルとなる議論 まず, $F \in L^2_{\mathcal{F}_T}(\Omega)$ が, 決定論的な関数 $h \in L^2([0, T])$ を用いた次のような表式を持つ場合を考える:

$$F = \exp \left(\int_0^T h_s dB_s - \frac{1}{2} \int_0^T h_s^2 ds \right).$$

この F に至る過程

$$Y_t = \exp \left(\underbrace{\int_0^t h_s dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t h_s^2 ds}_{=: X_t} \right) \quad t \in [0, T]$$

は, $f(x) = e^x$ に関する伊藤の公式より,

$$\begin{aligned} Y_t &= f(X_t) = f(X_0) + \int_0^t f'(X_s) h_s dB_s - \int_0^t \frac{1}{2} f''(X_s) h_s^2 ds + \frac{1}{2} \int_0^t f''(X_s) h_s^2 ds \\ &= 1 + \int_0^t Y_s h_s dB_s. \end{aligned}$$

$t = T$ を代入することで,

$$F = 1 + \int_0^T Y_s h_s dB_s$$

を得る. これはたしかに, 確率積分は中心化されていることより $E[F] = 1$, $Yh \in L_\infty^2(\mathcal{G})$ を満たすことに注意.

実際これは, $(Y_t)_{t \in [0, T]}$ が連続な局所マルチンゲールであり, $E[|Y_T|^2] < \infty$ より, Doob の不等式から

$$E \left[\sup_{t \in [0, T]} |Y_t|^2 \right] \leq 4E[|F|^2]$$

を得るため, Cauchy-Schwarz の不等式から

$$E \left[\int_0^T (Y_s h_s)^2 ds \right] \leq E \left[\sup_{t \in [0, T]} |Y_t|^2 \int_0^T h_s^2 ds \right] \leq 4 \|F\|_{L^2(\Omega)} \|h\|_{L^2([0, T])}.$$

問題の所在 F が上述の「決定論的関数が定める 0 から始まる伊藤過程の指数関数」の形の線型和で表せる場合も同様. あとは, 一般の $F \in L_{\mathcal{F}_T}^2(\Omega)$ が, 上述の「決定論的関数が定める 0 から始まる伊藤過程の指数関数」の形の確率変数の線型和の列 (F_n) で $L^2(\Omega)$ -近似できることを用いれば良い.

存在 上の議論より, $u^{(n)} \in L_T^2(\mathcal{G})$ が存在して,

$$F_n = E[F_n] + \int_0^T u_s^{(n)} dB_s$$

と表せる. 確率積分の等長性より,

$$\begin{aligned} E[(F_n - F_m)^2] &\geq \text{Var}[F_n - F_m] = E \left[\left(\int_0^T (u_s^{(n)} - u_s^{(m)}) dB_s \right)^2 \right] \\ &= E \left[\int_0^T (u_s^{(n)} - u_s^{(m)})^2 ds \right]. \end{aligned}$$

であるから, $u^{(n)}$ も $L_T^2(\mathcal{G})$ の Cauchy 列である. よって, 極限 $u \in L_T^2(\mathcal{G})$ が存在し, Lebesgue の優収束定理と再び確率積分の等長性 (特に L^2 -連続性) より,

$$\begin{aligned} F &= \lim_{n \rightarrow \infty} F_n = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(E[F_n] + \int_0^T u_s^{(n)} dB_s \right) \\ &= E[F] + \int_0^T u_s dB_s. \end{aligned}$$

一意性 仮に $u^{(1)}, u^{(2)} \in L_T^2(\mathcal{G})$ について

$$F = E[F] + \int_0^T u_s^{(1)} dB_s = E[F] + \int_0^T u_s^{(2)} dB_s$$

と表せるならば, 確率積分の等長性より,

$$0 = E \left[\left(\int_0^T (u_s^{(1)} - u_s^{(2)}) dB_s \right)^2 \right] = E \left[\int_0^T (u_s^{(1)} - u_s^{(2)})^2 ds \right]$$

から, $u_s^{(1)}(\omega) = u_s^{(2)}(\omega)$ a.e. $(\omega, s) \in \Omega \times [0, T]$.

補題 2.11.2 (指数型マルチンゲールの全体性).

$$\mathcal{E} := \left\{ F(h) := \exp \left(\int_0^T h_s dB_s - \frac{1}{2} \int_0^T h_s^2 ds \right) \in L^2_{\mathcal{F}_T}(\Omega) \mid h \in L^2([0, T]) \right\}$$

が生成する線型部分空間は $L^2_{\mathcal{F}_T}(\Omega)$ 上稠密である. この条件を, $L^2_{\mathcal{F}_T}(\Omega)$ 上 **total** であるという.

[証明]. 実は $[0, T]$ 上の単関数の全体を $S \subset L^2([0, T])$ とすれば, $\{F(h)\}_{h \in S}$ がすでに total である.

方針 一般に局所凸空間の凸部分集合の, 弱位相に関する稠密集合と元来の位相についての稠密集合とは一致する. さらに $L^2_{\mathcal{F}_T}(\Omega)$ は Hilbert 空間で, 弱位相を w^* -位相とは一致するから, 従って, \mathcal{E} が total であることを示すには, \mathcal{E} が $L^2_{\mathcal{F}_T}(\Omega)$ 上の分離族であることを示せば良い (Hahn-Banach の延長定理の帰結). すなわち, 任意の $Y \in L^2(\Omega, \mathcal{F}_T)$ が $\forall F \in \mathcal{E} (Y|F) = 0$ を満たすならば, $Y = 0$ であることを示せば良い.

主張 任意の $\{0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n\} \subset [0, T]$ に対して, \mathbb{R}^n 上の測度を

$$\mu(A) := E[Y 1_A(B_{t_1} - B_{t_0}, \dots, B_{t_n} - B_{t_{n-1}})] \quad A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$$

で定める. すると, 関数

$$\varphi(u_1, \dots, u_n) = E \left[Y \exp \left(\sum_{i=1}^n u_i (B_{t_i} - B_{t_{i-1}}) \right) \right]$$

は明らかに \mathbb{C}^n 上の正則関数に延長するから, Y についての仮定より \mathbb{C}^n 上で 0. 特に μ の Fourier 変換が

$$E \left[Y \exp \left(i \sum_{i=1}^n u_i (B_{t_i} - B_{t_{i-1}}) \right) \right] = 0$$

であることから, Fourier 変換の単射性より $\mu = 0$ が解る. $\sigma[B_{t_1} - B_{t_0}, \dots, B_{t_n} - B_{t_{n-1}}] = \sigma[B_{t_1}, \dots, B_{t_n}]$ より, 特に, $\forall A \in \sigma[B_{t_1}, \dots, B_{t_n}] E[Y 1_A] = 0$.

証明 ここで, $\sigma[B_{t_1}, \dots, B_{t_n}]$ の形の部分 σ -代数は $\sigma[B_t; t \geq 0]$ の乗法系をなすから, 任意の $A \in \mathcal{F}_T$ についても $E[Y 1_A] = 0$. これは $Y = 0$ を意味する.

要諦 2.11.3 (指数関数の論理的重要性). これが「指数型のマルチンゲール」に注目する所以の一つであろうが, このようなことが成り立つための大事な理由の一つに, 証明の途中の φ の解析接続が成功しているということがある.

2.11.2 M^2 -確率過程の表現

Brown 運動の情報系 \mathbb{F} に関しては, $\mathcal{M}^2(\mathbb{F})$ の元が $\mathcal{M}^2(\mathbb{F}) \cap C$ に属する修正によって表現出来ることが系として得られる.

系 2.11.4 (martingale representation theorem). $M \in \mathcal{M}_2$ は二乗可積分な (\mathcal{F}_t) -マルチンゲールとする. このとき, 唯一の $u \in L^2_{\infty}(\mathcal{P})$ が存在して,

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad M_t = E[M_0] + \int_0^t u_s dB_s.$$

と表せる. 特に, M は連続な修正を持つ.

[証明]. 任意にマルチンゲール $\{M_t\} \subset L^2(\Omega)$ を取る. このとき, 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ に対して, ある $u^{(t)} \in L^2_t(\mathcal{P})$ が存在して,

$$M_t = E[M_t] + \int_0^t u^{(t)} dB = E[M_0] + \int_0^t u^{(t)} dB$$

と表せる. このとき, 任意の $0 \leq s < t$ に対して $u^{(s)} = u^{(t)}$ であることを示せば良い. いま, マルチンゲール性 $E[M_t | \mathcal{F}_s] = M_s$ より,

$$E[M_0] + E \left[\int_0^t u^{(t)} dB \middle| \mathcal{F}_s \right] = \int_0^s u^{(t)} dB = \int_0^s u^{(s)} dB.$$

$u^{(s)}, u^{(t)} \in L_t^2(\mathcal{P})$ 上で確率積分は全単射だから, $u^{(s)} = u^{(t)}$ が従う. ■

要諦 2.11.5.

- (1) 任意の連続な局所マルチンゲール M に関しても同様の結論が成り立つ [Le Gall, 2016].
- (2) Brown 運動の情報系に関する任意の停止時は可予測である [Revuz and Yor, 1999] (V.3.3).

例 2.11.6 (Brown 運動の 3 乗のマルチンゲール表現). 伊藤の公式より

$$B_T^3 = \int_0^T 3B_t^2 dB_t + 3 \int_0^T B_t dt$$

であった 2.4.14. しかしこの有界変動部分は, $X_t = B_t, Y_t = t$ に関する部分積分公式 2.6.11 から,

$$TB_T = \int_0^T B_t dt + \int_0^T t dB_t + \int_0^T dB_t dt$$

より,

$$\int_0^T B_t dt = TB_T - \int_0^T t dB_t = \int_0^T (T - t) dB_t.$$

以上を併せて,

$$B_T^3 = \int_0^T 3(B_t^2 + (T - t)) dB_t.$$

□

2.12 Girsanov の定理

(線型な) ドリフトを持った Brown 運動が通常の Brown 運動に戻るような $C_0(\mathbb{R}_+)$ 上の測度変換を与える. Cameron and Martin (1944) が最初に示したが, Girsanov (1960) が一般化した.

定義 2.12.1 (probability density function). (Ω, \mathcal{F}, P) を確率空間, $L \in L^1(\Omega)_+$ を平均 1 の非負確率変数とする.

- (1) $Q[A] := E[1_A L]$ とおくと, これは新しい確率測度を定める.
- (2) L は Q の P に対する **(確率) 密度 (関数)** といい, $L = \frac{dQ}{dP}$ と表す.
- (3) 当然 $Q \ll P$ である: $P[A] = 0 \Rightarrow Q[A] = 0$.
- (4) $L > 0$ P -a.s. とき, $P \ll Q$ でもあり, 2 つの確率測度は**同値**または**互いに絶対連続**であるという. これは, 零集合の全体が一致することに同値: $\mathcal{N}(P) = \mathcal{N}(Q)$.

2.12.1 Novikov の条件

指数マルチンゲール (L_t) が, 本当にマルチンゲール (一般には一様可積分なマルチンゲール) になるための条件を与えるのが Novikov である. この関門が Girsanov の定理の本質である. なお, $L_t \geq 0$ で, $L_0 \in L^1(\Omega)$ であるため, 優マルチンゲールであることはわかっている.

補題 2.12.2 (確率変動するドリフト θt を持った Brown 運動). (Ω, \mathcal{F}, P) を確率空間, $(B_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ をその上の (\mathcal{F}_t) -Brown 運動とする. 拡散係数の過程 $\theta \in L_T^2(\mathcal{P})$ に対して, これが定める指数マルチンゲールを

$$L_t := \exp \left(\int_0^t \theta_s dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_s^2 ds \right) =: e^{M_t - A_t} \quad (t \in [0, T])$$

と定める.

(1) L は局所マルチンゲールであり、次の線型な確率微分方程式を満たす：

$$L_t = 1 + \int_0^t \theta_s L_s dB_s.$$

(2) (Novikov 72) さらに次も満たすならば、 $\forall t \in [0, T] \ E[L_t] = 1$ が成り立つ。特に、 $(L_t)_{t \in [0, T]}$ はマルチンゲールである：

$$E \left[\exp \left(\frac{1}{2} \int_0^T \theta_s^2 ds \right) \right] = E[e^{A_T}] < \infty.$$

[証明].

(1) 伊藤過程

$$X_t := \int_0^t \theta_s dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_s^2 ds =: M_t - A_t$$

の可微分関数 $f(x) = e^x$ に関する変換であるから、伊藤の公式より解る。

(2) 局所マルチンゲール部分 M_t がマルチンゲールである 与えられた条件は

$$E \left[\exp \left(\frac{1}{2} \langle M \rangle_T \right) \right] < \infty$$

と同値であるから、特に時刻 T の二次変分の確率変数 $\langle M \rangle_T$ は任意階数 $n = 1, 2, \dots$ の積率を持つ。すると、 $M_{\text{loc}} \cap C$ に関する Burkholder の不等式より、 $M_T^* := \sup_{t \in [0, T]} |M_t|$ も任意階数の積率を持つ。よって、 M はマルチンゲールである ($T = \infty$ のときもこの議論で M が一様可積分なマルチンゲールであることが解る)。

$e^{M_t/2}$ は劣マルチンゲールである

$$e^{\frac{1}{2}M_T} = e^{\frac{1}{2}M_T - \frac{1}{4}\langle M \rangle_T} e^{\frac{1}{4}\langle M \rangle_T}$$

に関する Cauchy-Schwarz の不等式より、

$$\begin{aligned} E \left[e^{\frac{1}{2}M_T} \right] &\leq \left(E \left[e^{M_T - \frac{1}{2}\langle M \rangle_T} \right] E \left[e^{\frac{1}{2}\langle M \rangle_T} \right] \right)^{1/2} \\ &= E[L_T]^{1/2} E \left[e^{\frac{1}{2}\langle M \rangle_T} \right]^{1/2} < \infty \end{aligned}$$

を得る。よって、 $(e^{\frac{1}{2}M_t})_{t \in [0, T]}$ は劣マルチンゲールである。

問題の所在 任意の $\eta < 1$ について、

$$\exp \left(\eta M_t - \frac{\eta^2}{2} \langle M \rangle_t \right) = \left(\exp \left(M_t - \frac{1}{2} \langle M \rangle_t \right) \right)^{\eta^2} \left(\exp \left(\frac{\eta M_t}{1 + \eta} \right) \right)^{1 - \eta^2}.$$

なる分解に対する Hölder の不等式より、

$$\begin{aligned} E \left[\exp \left(\eta M_t - \frac{\eta^2}{2} \langle M \rangle_t \right) \right] &\leq E \left[\exp \left(M_t - \frac{1}{2} \langle M \rangle_t \right) \right]^{\eta^2} E \left[\exp \left(\frac{\eta M_t}{1 + \eta} \right) \right]^{1 - \eta^2} \\ &\leq E \left[\exp \left(M_t - \frac{1}{2} \langle M \rangle_t \right) \right]^{\eta^2} E \left[\exp \left(\frac{M_t}{2} \right) \right]^{2\eta(1 - \eta)} \\ &\leq E \left[\exp \left(M_t - \frac{1}{2} \langle M \rangle_t \right) \right]^{\eta^2} E \left[\exp \left(\frac{M_T}{2} \right) \right]^{2\eta(1 - \eta)}. \end{aligned}$$

なる評価が得られる。ここで、

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \ \forall \eta < 1 \ E \left[\exp \left(\eta M_t - \frac{\eta^2}{2} \langle M \rangle_t \right) \right] = 1$$

が成り立つから、 $\eta \rightarrow 1$ とすることで、

$$E \left[\exp \left(M_t - \frac{1}{2} \langle M \rangle_t \right) \right] \geq 1$$

を得る。 L_t の優マルチンゲール性より、

$$\forall t \in \mathbb{R}_+ \ E \left[\exp \left(M_t - \frac{1}{2} \langle M \rangle_t \right) \right] = 1$$

が結論付けられる。

証明 $p > 1$ を

$$\frac{\eta\sqrt{p}}{\sqrt{p}-1} \leq 1, \quad r := \frac{\sqrt{p}+1}{\sqrt{p}-1}, \quad s := \frac{\sqrt{p}+1}{2}$$

を満たすように取ると, r, s は共役. これについての分解

$$\exp\left(\eta M_t - \frac{\eta^2}{2}\langle M \rangle_t\right)^p = \exp\left(\sqrt{\frac{p}{r}}\eta M_t - \frac{p}{2}\eta^2\langle M \rangle_t\right) \exp\left(\left(p\eta - \sqrt{\frac{p}{r}}\right)M_t\right)$$

に対して Ho ーlder の不等式を用いると, M のみに依存する定数 $C > 0$ が存在して,

$$\forall T \in \mathbb{T} < \infty \quad E\left[\left(\exp\left(\eta M_T - \frac{\eta^2}{2}\langle M \rangle_T\right)\right)^p\right] \leq C.$$

Doob の最大不等式より, 局所マルチンゲール $\exp\left(\eta M_t - \frac{\eta^2}{2}\langle M \rangle_t\right)$ は実は真のマルチンゲールであり, よって,

$$E\left[\exp\left(\eta M_t - \frac{\eta^2}{2}\langle M \rangle_t\right)\right] = 1$$

を得る. ■

要諦 2.12.3.

- (1) L がマルチンゲールになることにより, $E[L_T] = 1$ で, これを密度に持つ確率分布 Q を得る: $L_T = \frac{dQ}{dP}$.
 (2) 残りの L_t は, $\forall t \in [0, T] \quad L_t = E[L_T | \mathcal{F}_t]$ として得られるから, Q の \mathcal{F}_t 上での密度関数である. 実際,

$$\begin{aligned} \forall A \in \mathcal{F}_t \quad Q[A] &= E[1_A L_T] = E[E[1_A L_T | \mathcal{F}_t]] \\ &= E[1_A E[L_T | \mathcal{F}_t]] = E[1_A L_t]. \end{aligned}$$

補題 2.12.4 (一般の十分条件). 拡散係数の過程 $\theta \in L^2(\mathcal{G})$ に対して, これが定める指数マルチンゲールを

$$L_t := \exp\left(\int_0^t \theta_s dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_s^2 ds\right) \quad (t \in \mathbb{R}_+)$$

と定める. $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad E[L_t] = 1$ を満たすならば, L は一様可積分なマルチンゲールである.

[証明]. 局所マルチンゲール L に $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad E[L_t] = 1$ を課すと, さらに Dirichlet 類でもあるから, 一様可積分なマルチンゲールになる. なお, そもそも L は非負な局所マルチンゲールであるから, 優マルチンゲールである. 優マルチンゲールが $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad E[L_t] = E[L_0]$ を満たすならばマルチンゲールであることは一般論である. ■

要諦 2.12.5. 次の観察と同様のことが成功するためである.

2.12.2 Girsanov の定理

伊藤の公式による局所マルチンゲールの構成 2.4.15 から, マルチンゲールを構成出来る場合を考える. そしてこれを元の Brown 運動に戻すための測度変換を与える.

観察 2.12.6 (正規確率変数を中心化する測度変換の与え方). (Ω, \mathcal{F}, P) 上の正規確率変数 $X \sim N(m, \sigma^2)$ に対して,

$$L := \exp\left(-\frac{m}{\sigma^2}X + \frac{m^2}{2\sigma^2}\right)$$

と定めると,

$$E[L] = \int_{\mathbb{R}} e^{\frac{m^2 - 2mx}{2\sigma^2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx = 1.$$

したがって L はある確率分布 Q の密度関数と見れる： $\frac{dQ}{dP} = L$. この新たな確率分布を備えた確率空間 (Ω, \mathcal{F}, Q) 上で確率変数 X を見直して見ると、中心化されている。実際、その特性関数は、

$$E_Q[e^{itX}] = E[e^{itX}L] = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2} + itx} dx = \exp\left(-\frac{\sigma^2 t^2}{2}\right).$$

であるから、 $X \sim N(0, \sigma^2)$. 総じて、次のように密度を変換して、正規確率変数 X を中心化した：

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx \mapsto L \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}.$$

□

定理 2.12.7 (Girsanov (1960)). $\theta \in L_T^2(\mathcal{P})$ が Novikov の条件

$$E\left[\exp\left(\frac{1}{2} \int_0^T \theta_s^2 ds\right)\right] < \infty$$

を満たし、 B を $(\Omega, \mathcal{F}, P, (\mathcal{F}_t)_{t \in \mathbb{R}_+})$ 上の Brown 運動とする。このとき、

$$W_t := B_t - \int_0^t \theta_s ds$$

は確率空間 $(\Omega, \mathcal{F}_T, Q, (\mathcal{F}_t)_{t \in [0, T]})$ 上でみれば、 $[0, T]$ 上の Brown 運動である。

[証明].

問題の所在 W は連続過程であり、 $W_0 = 0$ a.s. であるから、あとは任意の $s < t \in [0, T]$ について、 $W_t - W_s$ は \mathcal{F}_s と独立で $N(0, t-s)$ に従うことを示せば良い。すなわち、任意の $s < t \in [0, T], A \in \mathcal{F}_s$ について、

$$\forall \lambda \in \mathbb{R} \quad E_Q[1_A e^{i\lambda(W_t - W_s)}] = Q[A] e^{-\frac{\lambda^2}{2}(t-s)}$$

を示せば良い (Kac の定理による独立性の特徴付けと併せて)。

証明 Q の $(\mathcal{F}_s \subset) \mathcal{F}_t$ 上での P に対する密度は L_t であるから、

$$\begin{aligned} E_Q[1_A e^{i\lambda(W_t - W_s)}] &= E[1_A e^{i\lambda(W_t - W_s)} L_t] \\ &= E\left[1_A \exp\left(i\lambda\left(B_t - B_s - \int_s^t \theta_v dv\right)\right) \exp\left(\int_0^t \theta_v dB_v - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_v^2 dv\right)\right] \\ &= E\left[1_A \exp\left(\int_0^s \theta_v dB_v - \frac{1}{2} \int_0^s \theta_v^2 dv\right) \exp\left(\int_s^t (i\lambda + \theta_v) dB_v - \frac{1}{2} \int_s^t (i\lambda + \theta_v)^2 dv\right)\right] \\ &= E\left[1_A \exp\left(\int_0^s \theta_v dB_v - \frac{1}{2} \int_0^s \theta_v^2 dv\right) \exp\left(\int_s^t (i\lambda + \theta_v) dB_v - \frac{1}{2} \int_s^t ((i\lambda + \theta_v)^2 + \lambda^2) dv\right)\right] \\ &= E[1_A L_s \Psi_{s,t}] e^{-\frac{\lambda^2}{2}(t-s)} \quad \Psi_{s,t} := \exp\left(\int_s^t (i\lambda + \theta_v) dB_v - \frac{1}{2} \int_s^t (i\lambda + \theta_v)^2 dv\right). \end{aligned}$$

と計算できる。ここで、補題より $E[\Psi_{s,t} | \mathcal{F}_s] = 1$ であるから、

$$\begin{aligned} E[1_A L_s \Psi_{s,t}] &= E[E[1_A L_s \Psi_{s,t} | \mathcal{F}_s]] \\ &= E[1_A L_s E[\Psi_{s,t} | \mathcal{F}_s]] \\ &= E[1_A L_s] = E_Q[1_A] = Q[A]. \end{aligned}$$

■

2.12.3 ドリフトを持った Brown 運動の到達時刻

定常的なドリフトを持った場合、指数過程 L_t は幾何 Brown 運動 1.3.15 になる。線型なドリフトを持つ Brown 運動の到達時刻が、幾何 Brown 運動を通じて、Brown 運動への測度変換を考えることで研究できる。

記法 2.12.8. $\theta \in \mathbb{R}$ を時間に依らないとすると,

$$\left. \frac{dQ}{dP} \right|_{\mathcal{F}_t} = L_t = \exp \left(\theta B_t - \frac{\theta^2}{2} t \right)$$

という退化した場合を得る. このとき, Girsanov の定理より, P の下での Brown 運動 B は, Q の下ではドリフト θt を持った Brown 運動である.

命題 2.12.9. $a \neq 0$ への到達時刻を $\tau_a := \inf \{t \in \mathbb{R}_+ \mid B_t = a\}$ とすると, この Q に関する確率密度関数は

$$\frac{d\tau_a}{dQ} = f(s) = \frac{|a|}{\sqrt{2\pi s^3}} \exp \left(-\frac{(a - \theta s)^2}{2s} \right) \quad (s > 0)$$

となる.

[証明].

可測性 $\forall t \in \mathbb{R}_+ \quad \{\tau_a \leq t\} \in \mathcal{F}_{\tau_a \wedge t}$ が成り立つ. 実際, 任意の $s \in \mathbb{R}_+$ に対して,

$$\{\tau_a \leq t\} \cap \{\tau_a \wedge t \leq s\} = \{\tau_a \leq t\} \cap \{\tau_a \leq s\} = \{\tau_a \leq t \wedge s\} \in \mathcal{F}_{s \wedge t} \subset \mathcal{F}_s.$$

が確認できる.

任意停止定理 実際, (\mathcal{F}_t) マルチンゲール L_t に対する任意停止定理より,

$$\begin{aligned} Q[\tau_a \leq t] &= E[1_{\{\tau_a \leq t\}} L_t] = E[1_{\{\tau_a \leq t\}} E[L_t | \mathcal{F}_{\tau_a \wedge t}]] \\ &= E[1_{\{\tau_a \leq t\}} L_{\tau_a \wedge t}] = E[1_{\{\tau_a \leq t\}} L_{\tau_a}] \\ &= E \left[1_{\{\tau_a \leq t\}} \exp \left(\theta a - \frac{1}{2} \theta^2 \tau_a \right) \right] \\ &= \int_0^t \exp \left(\theta a - \frac{1}{2} \theta^2 s \right) g(s) ds. \end{aligned}$$

と, τ_a の P に関する密度 1.8.7

$$g(s) = \frac{|a|}{\sqrt{2\pi s^3}} \exp \left(-\frac{a^2}{2s} \right)$$

を用いてかける. よって,

$$\frac{d\tau_a}{dQ} = \exp \left(\theta a - \frac{1}{2} \theta^2 s \right) g(s) = \frac{|a|}{\sqrt{2\pi s^3}} \exp \left(-\frac{(a - \theta s)^2}{2s} \right).$$

■

系 2.12.10. 有限時間内に $a \in \mathbb{R}$ に到達する確率は,

$$Q[\tau_a < \infty] = e^{\theta a - |\theta a|}.$$

[証明]. 命題の証明中で用いた $t \in \mathbb{R}_+$ を $t \nearrow \infty$ と考えることで,

$$\begin{aligned} Q[\tau_a < \infty] &= e^{\theta a} \int_0^\infty e^{-\frac{1}{2} \theta^2 s} g(s) ds \\ &= e^{\theta a} E[e^{-\frac{1}{2} \theta^2 \tau_a}] = e^{\theta a - |\theta a|}. \end{aligned}$$

ただし, 到達時刻の Laplace 変換 1.8.5 は, $E[e^{-\frac{\theta^2}{2} \tau_a}] = e^{-\sqrt{\theta} |a|} = e^{-|\theta a|}$ に注意.

■

要諦 2.12.11. $\theta a \geq 0$ のとき, すなわち, 位置 a とドリフトの方向が一致するか, ドリフトがない場合であるが, このとき確率 1 で到達する. 一方で $\theta a < 0$ だと, 確率は $\exp(-2\theta a)$ となる. ドリフトが強くて a が遠いほど, 確率は指数関数的に減少する. なお, $\theta = 0$ の通常の Brown 運動においても, $P[\tau_a < \infty] = 1$ であるが, $E[\tau_a] = \infty$ である 1.8.7.

第 3 章

Brown 運動に基づく Malliavin 解析

Malliavin (1976) は Wiener 空間または Gauss 空間上での無限次元解析を創始した。これは当初 Malliavin が「確率変分法」と呼んだ通り、見本道の空間上の変分法を与える理論で、拡散過程の遷移確率密度に対する真に確率論的な扱いを可能にする。

Brown 運動に限らず、一般の等直交な Gauss 過程 $H \rightarrow L^2(\Omega)$ について定義出来る。

記法 3.0.1. 滑らかな関数であって、それ自身とその任意解の偏導関数が多項式増大である関数の全体を $C_p^\infty(\mathbb{R}^n)$ で表す。

注 3.0.2. 通常、微分により多項式増大関数のクラスから飛び出ることがある。例えば $f(x) := \sin(e^x)$ の導関数は $f'(x) = e^x \cos(e^x)$ であるが、緩増加分布 $f \in \mathcal{S}'(\mathbb{R})$ ではある。

3.1 有限次元での議論

- (1) \mathbb{R}^n 上の関数の微分 $D : C_p^\infty(\mathbb{R}^n) \rightarrow \mathcal{G}^1(\mathbb{R}^n)$ の、 $L^2(N_n(0, I_n))$ での随伴は発散作用素 $\delta : \mathcal{G}_p^1(\mathbb{R}^n) \rightarrow C^1(\mathbb{R}^n)$ である。
- (2) 自然な定義域 $D^p : D^{p,2} \rightarrow L^2(N)$ 上にこの関係を保ったまま延長出来る。
- (3) これは結局、 $(\mathbb{R}^n, N_n(0, I_n))$, 1 次元で言えば $(\mathbb{R}, e^{-\frac{x^2}{2}} dx)$ 上の関数解析・調和解析である。

3.1.1 微分作用素の定義と随伴関係

定義 3.1.1 (derivative operator, divergence operator). 確率空間を $(\Omega, \mathcal{F}, P) := (\mathbb{R}^n, \mathcal{G}(\mathbb{R}^n), N_n(0, I_n))$ とする。 $L(\Omega)$ を $L(N)$ と表す。

- (1) 勾配作用素 $D := \nabla = \left(\frac{\partial}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial}{\partial x_n} \right)$ を微分作用素と改名する。
- (2) 可微分ベクトル場をスカラーに写す作用素 $\delta : C^1(\mathbb{R}^n; \mathbb{R}^n) \rightarrow C(\mathbb{R}^n)$

$$\delta(u) := \sum_{i \in [n]} \left(u_i x_i - \frac{\partial u_i}{\partial x_i} \right) = (u|x) - \operatorname{div} u, \quad (u : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n)$$

を発散作用素という。

命題 3.1.2 (随伴関係). 測度空間 $(\mathbb{R}^n, \mathcal{G}(\mathbb{R}^n))$ 上に標準 Gauss 測度 $N_n(0, I_n)$ を考え、 $F \in C_p^1(\mathbb{R}^n)$, $u \in C_p^1(\mathbb{R}^n; \mathbb{R}^n)$ をそれぞれ偏導関数も含め多項式増大とする。このとき、次が成り立つ：

$$E[(u|DF)] = E[F\delta(u)].$$

[証明].

Step1 $N_n(0, I_n)$ の密度関数を

$$p_n(x) := \frac{1}{(2\pi)^{\frac{n}{2}}} e^{-\frac{|x|^2}{2}}, \quad (x \in \mathbb{R}^n).$$

$p_n : \mathbb{R}^n \rightarrow [0, 1]$ で表すと,

$$\frac{\partial p_n}{\partial x_i}(x) = -x_i p_n(x), \quad (x \in \mathbb{R}^n).$$

が成り立つ.

Step2 F, u_i も多項式増大であるから, $F(x)u_i(x)p_n(x) \xrightarrow{|x| \rightarrow \infty} 0$.

Step3 部分積分により, 次のように計算出来る:

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}^n} (u|DF)p_n dx &= \sum_{i \in [n]} \int_{\mathbb{R}^n} \frac{\partial F}{\partial x_i} u_i p_n dx \\ &= \sum_{i \in [n]} \left(\left[F u_i p_n \right]_{\mathbb{R}^n} - \int_{\mathbb{R}^n} F \frac{\partial (u_i p_n)}{\partial x_i} dx \right) \\ &= \sum_{i \in [n]} \left(- \int_{\mathbb{R}^n} F \frac{\partial u_i}{\partial x_i} p_n dx + \int_{\mathbb{R}^n} F u_i x_i p_n dx \right) \\ &= \int_{\mathbb{R}^n} F p_n \left(\sum_{i \in [n]} u_i x_i - \frac{\partial u_i}{\partial x_i} \right) dx = \int_{\mathbb{R}^n} F \delta(u) p dx. \end{aligned}$$

■

3.1.2 多項式増大関数の空間について

以降 $n = 1$ の場合を考える. この 1 次元理論では関数解析の様相を多分に呈する. 続いて $N \sim N(0, 1)$ を無限次元化する
ことを考える [Nourdin and Peccati, 2012].

命題 3.1.3 ([Nourdin and Peccati, 2012] Prop. 1.1.5).

- (1) 単項式の全体 $\{x^n\}_{n \in \mathbb{N}}$ は $L^q(N(0, 1))$ ($q \in [1, \infty)$) 上で全体的である, すなわち, 稠密な線型部分空間を生成する.
- (2) $C_p^\infty(\mathbb{R})$ は $L^q(N(0, 1))$ ($q \in [1, \infty)$) 上で稠密である.

[証明].

- (1) 単項式の全体 $\{x^n\}_{n \in \mathbb{N}}$ が $L^q(N(0, 1))$ 上の分離族であることを示せば良い. すなわち, 任意の $\eta \in (1, \infty]$ と, 任意の $g \in L^\eta(N(0, 1))$ に対して,

$$\forall_{k \in \mathbb{N}} \int_{\mathbb{R}} g(x) x^k dN(x) = 0 \quad \Rightarrow \quad g = 0 \text{ a.e.}$$

を示せば良い.

実際, 任意の $x \in \mathbb{R}$ について評価

$$\left| g(x) e^{-\frac{x^2}{2}} \sum_{k=0}^n \frac{(itx)^k}{k!} \right| \leq |g(x)| e^{|tx| - \frac{x^2}{2}}.$$

より, Lebesgue の優収束定理から,

$$\int_{\mathbb{R}} g(x) e^{itx} dN(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n \frac{(it)^k}{k!} \int_{\mathbb{R}} g(x) x^k dN(0, 1)(x) = 0.$$

Fourier 変換の単射性から, $g = 0$ a.e. である.

■

要諦 3.1.4. しかし, $C_p^\infty(\mathbb{R})$ 上の微分作用素の自然な定義域を得たい場合は, $L^q(N(0, 1))$ 上で完備化する訳では無い.

3.1.3 微分作用素の自然な定義域

命題 3.1.5 ([Nourdin and Peccati, 2012] Lemma 1.1.6). 微分作用素 $D^p : C_p^\infty(\mathbb{R}) \rightarrow C_p^\infty(\mathbb{R})$ は, 任意の $q \in [1, \infty)$ と $p \in \mathbb{N}^+$ について $L^q(N(0, 1))$ 上可閉である.

[証明]. ここでは $q > 1$ とする.

方針 Hilbert 空間内の作用素の可閉性は, 定義域内の 0 に収束する列について, 像も唯一の集積点を 0 に持つことで特徴付けられる. したがって, $\{f_n\} \subset C_p^\infty(\mathbb{R})$ は 0 に $L^1(N(0, 1))$ -収束し, $f_n^{(p)}$ もある $\eta \in L^q(N(0, 1))$ に L^q -収束するとして, $\eta = 0$ を示せば良い.

証明 D, δ の随伴性より, 任意の $g \in C_p^\infty(\mathbb{R})$ について,

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}} \eta(x) g(x) dN(x) &= \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\mathbb{R}} f_n^{(p)}(x) g(x) dN(x) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\mathbb{R}} f_n(x) \delta^p g(x) dN(x). \end{aligned}$$

$\delta^p g \in C_p^\infty(\mathbb{R}) \subset L^{q^*}(N)$ より, Hölder の不等式から,

$$\int_{\mathbb{R}} \eta(x) g(x) dN(x) = 0.$$

$C_p^\infty(\mathbb{R})$ の $L^q(N)$ 上の稠密性から, $\eta = 0$ a.e. ■

定義 3.1.6 (Sobolev-Malliavin 空間). $q \in [1, \infty), p \geq 1$ について,

(1) ノルム

$$\|f\|_{D^{p,q}} := \left(\sum_{k=0}^p \int_{\mathbb{R}} |f^{(k)}(x)|^q dN(x) \right)^{1/q}.$$

を考え, これに関する $C_p^\infty(\mathbb{R})$ の閉包を $D^{p,q}$ で表す.

(2) $f \in D^{p,q}$ の微分は $L^q(N)$ -極限 $f^{(j)} := \lim_{n \rightarrow \infty} f_n^{(j)}$ で定める.

(3) $D^{\infty,q} := \bigcap_{q \geq 1} D^{p,q}$ とする.

(4) 有界線型作用素 $D^p : D^{p,q} \rightarrow L^q(N)$ を L^q -ノルムに関する微分作用素という.

要諦 3.1.7. この空間は, $L^q(N)$ の元であって L^q -範囲で p 階超関数微分可能な関数の全体のなす Banach 空間に一致する. $\{f_n\} \subset C_p^\infty(\mathbb{R})$ について, $f_n \rightarrow f$ in $D^{p,q}$ とは次の 2 条件に同値:

(1) $f_n \rightarrow f$ in $L^q(N)$.

(2) $j \in [p]$ 階導関数 $f_n^{(j)}$ も $L^q(N)$ の Cauchy 列である.

補題 3.1.8 (相互関係).

(1) 微分の階数が深いほどノルムが大きくなるように作ったから, 任意の $m \in \mathbb{N}, \epsilon \geq 0$ について, $D^{p,q+\epsilon} \subset D^{p+m,q}$ が成り立つ.

(2) $D^p : D^{p,q} \rightarrow L^q(N)$ と $D^p : D^{p,q'} \rightarrow L^{q'}(N)$ は $D^{p,q} \cap D^{p,q'}$ 上で一致する.

3.1.4 Ornstein-Uhlenbeck 作用素の定義

定義 3.1.9 . Ornstein-Uhlenbeck 半群 $\{T_t\}_{t \in \mathbb{R}_+} \subset B(L^q(N))$ ($q \geq 1$) とは,

$$P_t f(x) := \int_{\mathbb{R}} f(e^{-t}x + \sqrt{1-e^{-2t}}y) dN(y), \quad x \in \mathbb{R}, f \in C_p^\infty(\mathbb{R}).$$

の延長として定まる有界線型作用素の族をいう.

補題 3.1.10 .

- (1) $P_0 f = f$.
 (2) $P_\infty f := \lim_{t \rightarrow \infty} P_t f \equiv \int_{\mathbb{R}} f(y) dN(y)$.

命題 3.1.11 (Ornstein-Uhlenbeck 作用素の延長とノルム減少性). 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ と $q \in [1, \infty)$ について, P_t は $L^q(N)$ 上に延長し, ノルム減少的な有界線型作用素を定める.

[証明]. Jensen の不等式より,

$$\begin{aligned} \int_{\mathbb{R}} |P_t f(x)|^q dN(x) &= \int_{\mathbb{R}} \left| \int_{\mathbb{R}} f(e^{-t}x + \sqrt{1-e^{-2t}}y) dN(y) \right|^q dN(x) \\ &\leq \int_{\mathbb{R}^2} |f(e^{-t}x + \sqrt{1-e^{-2t}}y)|^q dN(x) dN(y) \\ &= \int_{\mathbb{R}} |f(x)|^q dN(x). \end{aligned}$$

最後の等式は, ベクトル

$$\left(\frac{e^{-t}}{\sqrt{1-e^{-2t}}} \right)$$

が長さ 1 であるため, $X \sim N_2(\mathbf{1}_2, I_2)$ ならば $a^\top X \sim N(a^\top \mathbf{1}_2, a^\top I_2 a)$ であるためである. ■

3.1.5 Ornstein-Uhlenbeck 作用素の性質

命題 3.1.12 (Ornstein-Uhlenbeck 作用素の半群性). 任意の $s, t \in \mathbb{R}_+$ について, $P_t P_s = P_{t+s} \in B(L^1(N))$.

[証明]. 任意の $f \in L^1(N)$ を取る. このとき,

$$\begin{aligned} P_t P_s f(x) &= \int_{\mathbb{R}^2} f(e^{-s-t}x + e^{-s}\sqrt{1-e^{-2t}}y + \sqrt{1-e^{-2s}}z) dN(y) dN(z) \\ &= \int_{\mathbb{R}} f(e^{-s-t}x + \sqrt{1-e^{-2s-2t}}y) dN(y) = P_{t+s} f(x). \end{aligned}$$

ただし, 最後の等式は $N, N' \sim N(0, 1)$ を独立としたとき,

$$e^{-s}\sqrt{1-e^{-2t}}N + \sqrt{1-e^{-2s}}N' \stackrel{d}{=} \sqrt{1-e^{-2(s+t)}}N.$$

による. ■

命題 3.1.13 . 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ について,

- (1) $P_t : D^{1,2} \rightarrow D^{1,2}$ と定まる.
 (2) $DP_t = e^{-t}P_t D$.

[証明].

- (1) P_t の L^2 -ノルム減少性による.
 (2) $f \in C_p^\infty(\mathbb{R})$ について,

$$\begin{aligned} DP_t f(x) &= e^{-t} \int_{\mathbb{R}} f'(e^{-t}x + \sqrt{1-e^{-2t}}y) dN(y) \\ &= e^{-t} P_t f'(x) = e^{-t} P_t Df(x). \end{aligned}$$

この結論は $D^{1,2}$ 上に延長する. ■

3.1.6 Ornstein-Uhlenbeck 生成作用素

定義 3.1.14. $\{P_t\} \subset L^2(\mathbb{N})$ とみて,

$$L := \frac{d}{dt} \Big|_{t=0} P_t.$$

と表す. 定義域は,

$$\text{Dom } L = \left\{ f \in L^2(\mathbb{N}) \mid \lim_{h \rightarrow 0} \frac{P_h f - f}{h} \text{ は } L^2(\mathbb{N}) \text{ で収束する} \right\}.$$

命題 3.1.15. 任意の $f \in C_p^\infty(\mathbb{R})$ に対して, $Lf = -\delta Df$.

[証明]. 一般に, 任意の $t \in \mathbb{R}_+$ に対して,

$$\frac{d}{dt} P_t = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{P_{t+h} - P_t}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} P_t \frac{P_h - \text{id}_{L^2(\mathbb{N})}}{h} = P_t L.$$

同様に, $\frac{d}{dt} P_t = L P_t$ でもある. 一方で, 部分積分により,

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} P_t f(x) &= -x e^{-t} \int_{\mathbb{R}} f'(e^{-t}x + \sqrt{1-e^{-2t}}y) dN(y) + \frac{e^{-2t}}{\sqrt{1-e^{-2t}}} \int_{\mathbb{R}} f'(e^{-t}x + \sqrt{1-e^{-2t}}y) y N(y) \\ &= -x e^{-t} \int_{\mathbb{R}} f'(e^{-t}x + \sqrt{1-e^{-2t}}y) dN(y) + e^{-2t} \int_{\mathbb{R}} f''(e^{-t}x + \sqrt{1-e^{-2t}}y) dN(y). \end{aligned}$$

でもある. $t = 0$ について議論を特殊化すると,

$$Lf(x) = -x f'(x) + f''(x).$$

■

命題 3.1.16 (Heisenberg の関係). 任意の $f \in C_p^\infty(\mathbb{R})$ について,

- (1) $(D\delta - \delta D)f = f$.
- (2) 任意の $p \in \mathbb{N}^+$ について, $(D\delta^p - \delta^p D)f = p\delta^{p-1}f$.

3.1.7 生成作用素の応用

命題 3.1.17 (Poincare inequality). $N \sim N(0, 1)$, $f \in D^{1,2}$ のとき,

$$\text{Var}[f(N)] \leq E[f'^2(N)].$$

3.2 Malliavin 微分

Malliavin 微分 $D: L^2(\Omega) \rightarrow L^2(\Omega; H)$ は, 確率変数を取って, L^2 な見本道を持つ確率過程 $\Omega \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ を返す.

3.2.1 定義域について

記法 3.2.1. B を (Ω, \mathcal{F}, P) 上の Brown 運動で, \mathcal{F} をその自然な情報系 $\mathcal{F} = \sigma[B]$ とする.

- (1) \mathbb{R}^n の一般化として, $H := L^2(\mathbb{R}_+)$ を決定論的過程のなす Hilbert 空間とする. 内積を $(-|-)$ で表す.
- (2) 決定論的過程 $h \in L^2(\mathbb{R}_+)$ の確率積分 $H \rightarrow L^2(\Omega)$ を

$$B(h) := \int_0^\infty h(t) dB_t, \quad h \in H.$$

と表す.

(3) 滑らかな柱状確率変数の全体がなす $L^2(\Omega)$ の部分集合 S を

$$S := \{f(B(h_1), \dots, B(h_n)) \in L^2(\Omega) \mid f \in C_p^\infty(\mathbb{R}^n), h_i \in H\}.$$

で定める.

(4) $L^2(\Omega; H)$ の部分集合 S_H を

$$S_H := \left\{ u_t = \sum_{j \in [n]} F_j h_j(t) \in L^2(\Omega; H) \mid F_j \in S, h_j \in H \right\}.$$

で定める.

要諦 3.2.2. 確率過程 $\{X_t\} \subset L^2(\mathcal{P})$ を積分して $L^2(\Omega)$ の元を得るのが (大域的) 確率積分であった. 一方で, Brown 運動の情報系 \mathcal{F} について可測な確率変数 $F \in L(\Omega)$ に対して (すなわち $F = f(N)$ ($N \sim N(0, 1)$) と想定出来る), その微分 $D_t F \in L(\Omega, H)$ として, 発展的可測? な確率過程 $\Omega \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$ を得たい.

補題 3.2.3.

(1) S の元の 2 通りの表し方に対して, DF は well-defined である.

(2) S は $L^q(\Omega)$ ($q \geq 1$) 上稠密である.

[証明].

(1) a

(2) S は $\{H_n(X(h))\}_{h \in \partial B, n \in \mathbb{N}}$ を含むため, 定理 4.1.8 から従う. そもそも多項式 $p \in \mathbb{R}[X_1, \dots, X_n]$ に対して $p(B(h_1), \dots, B(h_n))$ ($h_1, \dots, h_n \in H$) という形の確率変数は $L^q(\Omega)$ ($1 \leq q < \infty$) 上稠密になる. 1 次元との対応 3.1.3 がある. ■

3.2.2 多項式増大関数の空間上での定義と例

Malliavin 微分 $D : L^2(\Omega) \rightarrow L^2(\Omega; H)$ を, まず稠密部分集合 $S \subset L^2(\Omega)$ 上で定義する.

定義 3.2.4 (Malliavin derivative, divergence / Skorokhod integral).

(1) $L^2(\Omega)$ -確率変数

$$F = f(B(h_1), \dots, B(h_n)) \in S$$

について, その微分 $DF : \Omega \rightarrow H$ を,

$$D_t F := \sum_{i \in [n]} \frac{\partial f}{\partial x_i}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_i(t).$$

で定める.

(2) L^2 な見本道を持つ確率過程

$$u_t = \sum_{j=1}^n F_j h_j(t) \in S_H.$$

について, その微分 $Du : \Omega \rightarrow H \otimes H \simeq B^2(H)$ を,

$$(Du)_t := \sum_{j=1}^n (D_t F_j) \otimes h_j(t) = \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial f_j}{\partial x_i}(h_i \otimes h_j)(t).$$

で定める.

(3) L^2 な見本道を持つ確率過程

$$u_t = \sum_{j=1}^n F_j h_j(t) \in S_H.$$

について, その発散 $\delta(u) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ を,

$$\delta(u) := \sum_{j \in [n]} F_j B(h_j) - \sum_{j \in [n]} (DF_j | h_j).$$

で定める.

要諦 3.2.5.

- (1) F は決定的過程 h_i の確率積分 $B(h_i)$ の汎関数である. その微分は, 「汎関数の微分の汎関数」を係数とした決定論的過程の和である.
- (2) $L^2(\Omega)$ -確率変数の微分の一般化として, これを係数とする確率過程 u の微分は, 係数たる $L^2(\Omega)$ -確率変数の微分を新たに係数とした過程とする.
- (3) δ はこのような形の過程に対して, h_j の代わりに $B(h_j)$ を当てた過程の和から, DF_j の h_j 成分 $(DF_j | h_j)$ を減じたものとする.

例 3.2.6.

- (1) Wiener 積分の逆: $\forall_{h \in H} D(B(h)) = h$. 決定論的過程 $h \in H$ に対しては, Wiener 積分の逆になっている. 実際, $f(x) = x, n = 1$ であるから, $D_t(B(h)) = h(t)$.
- (2) 正規確率変数の微分は区間の定義関数: $\forall_{t_1 \in \mathbb{R}_+} D(B_{t_1}) = 1_{[0, t_1]}$. このとき, $h = 1_{[0, t_1]}$ かつ $f(x) = x, n = 1$ であるから, $D_t(B_{t_1}) = h(t) = 1_{[0, t_1]}$.
- (3) Wiener 積分としての発散: $\forall_{h \in H} \delta(h) = B(h)$. このとき, $F = 1, n = 1$ であるから,

$$\delta(h) = B(h) - (D1 | h) = B(h).$$

□

3.2.3 定義の確認

補題 3.2.7.

- (1) $S \subset L^2(\Omega)$ は線型部分空間である.
- (2) たしかに $DF \in L^2(\Omega; H)$ である.
- (3) 対応 $D : S \rightarrow L^2(\Omega; H)$ は線型である.
- (4) 対応 $D : S \rightarrow L^2(\Omega; H)$ は非有界である.

[証明].

- (1) まず, $C_p^\infty(\mathbb{R})$ は線型空間をなす. すると, 任意の $F, G \in S$ について,

$$F = f(B(h_1), \dots, B(h_n)), \quad G = g(B(k_1), \dots, B(k_m))$$

に対して, $F + G = (f + g)(B(h_1), \dots, B(h_n), B(k_1), \dots, B(k_m)), \alpha F = (\alpha f)(B(h_1), \dots, B(h_n))$ と表せるため, S の元であることが解る.

- (2)

$$D_t F = \sum_{i \in [n]} \frac{\partial f}{\partial x_i}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_i(t)$$

は, $h_i \in H$ の元の線型結合であることに注意すれば,

$$E \left[\left(\sum_{i \in [n]} f_{x_i}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_i(t) \right)^2 \right]$$

が有限であることは, Burkholder の不等式より, $B(h_i) \in L^2(\Omega)$ が任意階数の積率を持つことによる.

(3) スカラー倍について可換であることはよいだろう. 任意の $F_1, F_2 \in \mathcal{S}$ に対して,

$$F_1 = f_1(B(h_1), \dots, B(h_n)), \quad F_2 = f_2(B(h_1), \dots, B(h_n))$$

と表せると仮定しても一般性を失わない.

補題 3.2.8.

(1) (Leibnitz 則) 任意の $F_1, F_2 \in \mathcal{S}$ について,

$$D(F_1 F_2) = (DF_1)F_2 + F_1(DF_2).$$

[証明].

(1) ある $h_1, \dots, h_n \in H$ について,

$$F_1 = f_1(B(h_1), \dots, B(h_n)), \quad F_2 = f_2(B(h_1), \dots, B(h_n)).$$

と表せると仮定して良い. このとき,

$$\begin{aligned} D(F_1 F_2) &= \sum_{i \in [n]} \frac{\partial(f_1 f_2)}{\partial x_i}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_i \\ &= f_2(B(h_1), \dots, B(h_n)) \sum_{i \in [n]} \frac{\partial f_1}{\partial x_i}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_i + f_1(B(h_1), \dots, B(h_n)) \sum_{i \in [n]} \frac{\partial f_2}{\partial x_i}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_i \\ &= F_2(DF_1) + F_1(DF_2). \end{aligned}$$

3.2.4 随伴関係

この随伴関係は, Malliavin 微分に対する部分積分公式と歴史的には呼ばれる.

命題 3.2.9. 任意の $F \in \mathcal{S}$ と $u \in \mathcal{S}_H$ について,

$$E[F \delta(u)] = E[(DF|u)].$$

[証明].

Step1 任意の $F \in \mathcal{S}, u \in \mathcal{S}_H$ を取る. すると, ある $n \in \mathbb{N}$ とある $f, g_j \in C_p^\infty(\mathbb{R}^n)$ と, H の正規直交系 h_1, \dots, h_n について

$$F := f(B(h_1), \dots, B(h_n)), \quad u = \sum_{j=1}^n g_j(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_j$$

と表せると仮定して良い (F または u のどちらかでは使わない h_i があって良い).

Step2 すると, 有限次元の場合に帰着する. まず, 確率積分のユニタリ性 2.1.12

$$E[B(h_i)B(h_j)] = (h_i|h_j)$$

より, $B(h_1), \dots, B(h_n)$ は互いに独立で, $(B(h_1), \dots, B(h_n)) \sim N_n(0, I_n)$. いま, $DF, \delta(u)$ を計算すると

$$\begin{aligned} D_t F &= \sum_{i \in [n]} \frac{\partial f}{\partial x_i}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_i(t) \\ \delta(u) &= \sum_{j \in [n]} g_j(B(h_1), \dots, B(h_n)) B(h_j) - \sum_{j \in [n]} (Dg_j(B(h_1), \dots, B(h_n))|h_j) \end{aligned}$$

$$= \sum_{j \in [n]} g_j(B(h_1), \dots, B(h_n)) B(h_j) - \sum_{j \in [n]} \frac{\partial g_j}{\partial x_j}(B(h_1), \dots, B(h_n)).$$

となるから、有限次元上での随伴関係 3.1.2 より、

$$\begin{aligned} E[(DF|u)] &= E \left[\sum_{i \in [n]} \frac{\partial f}{\partial x_i}(B(h_1), \dots, B(h_n)) g_i(B(h_1), \dots, B(h_n)) \right] \\ &= \sum_{i \in [n]} E' \left[\frac{\partial F}{\partial x_i} g_i \right] \\ &= \sum_{i \in [n]} E' [F \delta(u)] \\ &= E \left[f(B(h_1), \dots, B(h_n)) \sum_{j \in [n]} \left(g_j(B(h_1), \dots, B(h_n)) B(h_j) - \frac{\partial g_j}{\partial x_j}(B(h_1), \dots, B(h_n)) \right) \right] \\ &= E[F \delta(u)]. \end{aligned}$$

を得る。ただし、 E' は確率空間 $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n), N_n(0, I_n))$ 上での期待値とした。

■

3.2.5 微分の性質

記法 3.2.10 (方向微分). 以降、微分 F をして得る過程の $h \in H$ 成分を $D_h F := (DF|h) \in L^2(\Omega)$ と表す。 D_h を作用素と見ると、線型作用素の合成であるからやはり線型であることに注意。また、 $u \in \mathcal{S}_H$ については、

$$\begin{aligned} D_h u &:= \sum_{i=1}^n (DF_i|h) h_i = \sum_{j=1}^n \left(\sum_{i=1}^n \frac{\partial f_i}{\partial x_j} h_j \middle| h \right) h_i \\ &= \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial f_i}{\partial x_j} (h_j|h) h_i. \end{aligned}$$

となる。これは、Hilbert-Schmidt 作用素 $Du \in B^2(H, H) \simeq H \otimes H$ の h での値とも捉えられ、その意味では $Du \cdot h$ と表す [Kunze, 2013] p.16.

命題 3.2.11 . $u, v \in \mathcal{S}_H, F \in \mathcal{S}, h \in H$ と、正規直交基底 $\{e_i\}_{i \in \mathbb{N}^+} \subset H$ について、

- (1) 発散と方向微分についての Heisenberg の交換関係： $D_h(\delta(u)) = \delta(D_h u) + (h|u)$.
- (2) 発散同士の内積の表示： $E[\delta(u)\delta(v)] = E[(u|v)] + E \left[\sum_{i,j \in \mathbb{N}^+} D_{e_i}(u|e_j) D_{e_j}(v|e_i) \right]$.
- (3) 発散の積の微分則： $\delta(Fu) = F\delta(u) - (DF|u)$.

[証明].

- (1) 任意に

$$u = \sum_{j \in [n]} F_j h_j \in \mathcal{S}_H$$

を取る。するとこのとき、

$$\begin{aligned} \delta(D_h u) &= \sum_{i=1}^n (DF_i|h) B(h_i) - \sum_{i=1}^n \left(D(DF_i|h) \middle| h_i \right) \\ &= \sum_{i=1}^n \left((D_h F_i) B(h_i) - D_{h_i}(D_h F_i) \right). \end{aligned}$$

一方で、

$$D_h(\delta(u)) = D_h \left(\sum_{j \in [n]} F_j B(h_j) - \sum_{j \in [n]} (DF_j|h_j) \right)$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{j \in [n]} D_h(F_j B(h_j)) - \sum_{j \in [n]} D_h(DF_j | h_j) \\
&= \sum_{j \in [n]} \left((D_h F_j) B(h_j) + F_j(h_j | h) \right) - \sum_{j \in [n]} D_h(DF_j | h_j) \\
&= \sum_{j \in [n]} ((D_h F_j) B(h_j) - D_h(D_{h_j} F_j)) + (h | u).
\end{aligned}$$

であるから, あとは $D_{h_i}(D_h F_i) = D_h(D_{h_i} F_i)$ を確認すればよいが, これは表示

$$D_{h_i} D_h F_i = \sum_{j,k=1}^n \frac{\partial^2 f_i}{\partial x_k \partial x_j} (h_j | h) (h_k | h).$$

より明らかに可換である.

(2) 随伴関係より,

$$\begin{aligned}
E[\delta(u) \delta(v)] &= E[(D\delta(u) | v)] \\
&= E \left[\left(D\delta(u) \left| \sum_{i=1}^{\infty} (v | e_i) e_i \right. \right) \right] = E \left[\sum_{i=1}^{\infty} (v | e_i) (D\delta(u) | e_i) \right].
\end{aligned}$$

(1) から $D_{e_i}(\delta(u)) = \delta(D_{e_i} u) + (e_i | u)$ であるから,

$$\begin{aligned}
E[\delta(u) \delta(v)] &= E \left[\sum_{i=1}^{\infty} (v | e_i) (e_i | u) + \sum_{i=1}^{\infty} (v | e_i) \delta(D_{e_i} u) \right] \\
&= E[(v | u)] + E \left[\sum_{i=1}^n (D(v | e_i) | D_{e_i} u) \right] \\
&= E[(v | u)] + E \left[\sum_{i=1}^n \left(D(v | e_i) \left| \sum_{j=1}^{\infty} (u | e_j) e_j \right. \right) \right] \\
&= E[(v | u)] + E \left[\sum_{i,j=1}^n (D(v | e_i) | D_{e_i} (u | e_j) e_j) \right] = E[(v | u)] + E \left[\sum_{i,j=1}^n (D_{e_j} (v | e_i) | D_{e_i} (u | e_j)) \right].
\end{aligned}$$

(3) 任意の $G \in \mathcal{S}$ について,

$$\begin{aligned}
E[\delta(Fu)G] &= E[(Fu | DG)] = E[(u | F(DG))] \\
&= E[(u | D(FG) - G(DF))] = E[\delta(u)FG] - E[(u | G(DF))] \\
&= E[G(\delta(u)F - (u | DF))].
\end{aligned}$$

が成り立つ. $S \subset L^2(\Omega)$ の稠密性より, 一般の関係

$$\delta(Fu) = \delta(u)F - (u | DF)$$

を得る. ■

要諦 3.2.12 (Hilbert-Schmidt 作用素としての同一視).

$$F_j = f_j(B(h_1), \dots, B(h_n)), \quad u = \sum_{i=1}^n F_i h_i$$

とすると,

$$Du = \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial f_j}{\partial x_i} h_i \otimes h_j \quad \leftrightarrow \quad \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial f_j}{\partial x_i} (-|h_i) h_j.$$

と同一視出来て,

$$D_h u = Du \cdot h = \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial f_j}{\partial x_i} (h_i | h) h_j, \quad (Du)^* \cdot h = \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial f_j}{\partial x_i} (h_j | h) h_i.$$

であるが,

$$D(u|h) = \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial f_j}{\partial x_i}(h_j|h) h_i = (Du)^* \cdot h$$

となっている. これと作用素の跡の定義

$$\mathrm{Tr}(T) := \sum_{i=1}^{\infty} (T e_i | e_i), \quad T \in B^1(H)$$

を用いると, (2) の結果は

$$E[\delta(u)\delta(v)] = E[(u|v)] + E[\mathrm{tr}(DuDv)].$$

とまとめられる.

[証明].

$$\begin{aligned} E[\delta(u)\delta(v)] &= E[(u|v)] + E \left[\sum_{i=1}^n \left(D(v|e_i) \middle| D e_i u \right) \right] \\ &= E[(u|v)] + E[(Du)^* \cdot e_i | Dv \cdot e_i] = E[(u|v)] + E[\mathrm{tr}(DuDv)]. \end{aligned}$$

を得る. ■

3.2.6 Hilbert 空間のテンソル積

定義 3.2.13 (tensor product of Hilbert spaces). H, V を Hilbert 空間, $(h_\alpha)_{\alpha \in A}, (v_\beta)_{\beta \in B}$ をそれぞれの正規直交基底とする.

(1) テンソル積 $H \otimes V$ とは,

$$\left\{ \sum_{\alpha \in A, \beta \in B} a_{\alpha, \beta} h_\alpha \otimes v_\beta \mid a_{\alpha, \beta} \in l^2(A \times B) \right\}.$$

の全体からなる集合に, $l^2(A \times B)$ と同型になるような内積を入れた Hilbert 空間である. よってこのとき, $(h_\alpha \otimes v_\beta)_{(\alpha, \beta) \in A \times B}$ は正規直交基底である.

(2) 普遍双線型写像 $\rho: H \times V \rightarrow H \otimes V$ を,

$$\rho \left(\sum_{\alpha \in A} a_\alpha h_\alpha, \sum_{\beta \in B} b_\beta v_\beta \right) := \sum_{(\alpha, \beta) \in A \times B} a_\alpha b_\beta h_\alpha \otimes v_\beta.$$

で定める. $(a_\alpha) \in l^2(A), (b_\beta) \in l^2(B)$ のとき, $(a_\alpha b_\beta) \in l^2(A \times B)$ が成り立つので, 右辺は well-defined である. これが連続な双線型作用素であることは,

$$\left\| \sum a_\alpha b_\beta h_\alpha \otimes v_\beta \right\|_{H \otimes V}^2 = \sum a_\alpha^2 b_\beta^2 = \sum_{\alpha \in A} a_\alpha^2 \sum_{\beta \in B} b_\beta^2 = \left\| \sum a_\alpha h_\alpha \right\|_H^2 \left\| \sum b_\beta v_\beta \right\|_V^2.$$

による.

命題 3.2.14 (universality of tensor product [Kunze, 2013] Prop1.2.10). H, V, U を Hilbert 空間とし, $\eta: H \times V \rightarrow U$ を連続な双線型作用素とする. このとき, ある有界線型作用素 $T_\eta: H \otimes V \rightarrow U$ が存在して, 次が可換になる:

$$\begin{array}{ccc} H \times V & \xrightarrow{\eta} & U \\ \rho \downarrow & \nearrow T_\eta & \\ H \otimes V & & \end{array}$$

系 3.2.15 (L^2 -空間のテンソル積). $(\Omega_i, \mathcal{F}_i, \mu_i)$ ($i = 1, 2$) を σ -有限な測度空間とする. このとき,

$$L^2(\Omega_1, \mathcal{F}_1, \mu_1) \otimes L^2(\Omega_2, \mathcal{F}_2, \mu_2) \simeq_{\mathrm{Hilb}} L^2(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2, \mu_1 \otimes \mu_2).$$

定義 3.2.16. $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ を非原子的な測度空間, $H := L^2(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ を Hilbert 空間とする.

(1) $H^{\otimes k} \simeq_{\mathrm{Hilb}} L^2(\Omega^k, \mathcal{F}^{\otimes k}, \mu^{\otimes k})$ を同一視する.

(2) $H^{\odot k}$ で, $L^2(\Omega^k, \mathcal{F}^{\otimes k}, \mu^{\otimes k})$ のうち殆ど至る所対称であるもののなす部分空間と同一視する:

$$f(a_1, \dots, a_k) \stackrel{\text{a.e.}}{=} \frac{1}{k!} \sum_{\sigma \in S_k} f(a_{\sigma(1)}, \dots, a_{\sigma(k)}).$$

3.2.7 Hilbert-Schmidt 作用素

テンソル積の埋め込み $H \otimes V \hookrightarrow B(H, V)$ の像を Hilbert-Schmidt 作用素という.

定義 3.2.17.

(1) 次の双線型作用素 η を $h \otimes v$ と表す:

$$\begin{array}{ccc} \eta: H \times V & \longrightarrow & B(H, V) \\ \downarrow & & \downarrow \\ (h, v) & \longmapsto & (-|h)v. \end{array}$$

すると, $\text{Im}(h \otimes v) = \mathbb{R}v$ を満たす.

(2) H, V を可分 Hilbert 空間とする. $T \in B(H, V)$ が **Hilbert-Schmidt 作用素**であるとは, ある正規直交基底 $\{e_n\} \subset H$ について,

$$\sum_{n \in \mathbb{N}} \|Te_n\|_V^2 < \infty.$$

が成り立つことをいう. この値は正規直交基底 $\{e_n\} \subset H$ の選び方には依らず, この値をノルム $\|T\|_{\text{tr}}^2$ とする.

(3) Hilbert-Schmidt 作用素の全体は線型空間をなす. これを

$$B^2(H, V) := \{T \in B_0(H) \mid \|T\|_{\text{tr}} < \infty\}.$$

で表す.

定理 3.2.18 (Hilbert-Schmidt 作用素). H, V を可分 Hilbert 空間とする. このとき,

$$H \otimes V \simeq_{\text{Hilb}} B^2(H, V).$$

また, 内積は次が定める:

$$(T|S)_{\text{Tr}} := \text{tr}(S^*T) = \sum_{n,m \in \mathbb{N}} a_{nm}b_{nm}, \quad T = \sum_{n,m \in \mathbb{N}} a_{nm}h_n \otimes v_m, S = \sum_{n,m \in \mathbb{N}} b_{nm}h_n \otimes v_m.$$

要諦 3.2.19. Hilbert-Schmidt 作用素の空間 $B^2(H, V)$ に対して, $S^*T \in B^1(H)$ は跡類作用素になるために, これを利用して内積を定めている.

3.3 Sobolev 空間

3.3.1 微分の可閉性

次の命題によって, $D: S \rightarrow L^2(\Omega; H)$ を延長する.

定理 3.3.1 (Malliavin 微分の可閉性). 任意の $p \geq 1$ について, 非有界作用素 $D: L^p(\Omega) \rightarrow L^p(\Omega; H)$ は可閉である.

[証明].

方針 作用素 $D: L^p(\Omega) \rightarrow L^p(\Omega; H)$ が可閉であることと, $L^p(\Omega)$ の任意の 0 への収束列 $\{F_N\}_{N \in \mathbb{N}} \subset L^p(\Omega)$ に対して, $\{DF_N\} \subset L^p(\Omega; H)$ がただ一つの集積点 0 を持つことが同値である 3.3.3. したがって, $DF_N \rightarrow \eta$ in $L^p(\Omega; H)$ を仮定して, $\eta = 0$ であることを示せばよい.

証明 $L^p(\Omega; H)$ の稠密部分集合 3.3.4

$$(S_H)_b := \left\{ u = \sum_{j=1}^N G_j h_j \in S_H \mid G_j B(h_j) \in L^\infty(\Omega), DG_j \in L^\infty(\Omega; H) \right\}.$$

の任意の元 u について、随伴関係より、

$$E[(\eta|u)] = \lim_{N \rightarrow \infty} E[(DF_N|u)] = \lim_{N \rightarrow \infty} E[F_N \delta(u)] = 0.$$

最後の収束は、Ho ilder の不等式

$$\|F_N \delta(u)\|_{L^1(\Omega)} \leq \|F_N\|_{L^p(\Omega)} \|\delta(u)\|_{L^{p^*}(\Omega)} \leq \|F_N\|_{L^p(\Omega)} \|\delta(u)\|_{L^\infty(\Omega)}.$$

による。

■

補題 3.3.2 (グラフの特徴付け). 部分空間 $\mathcal{G} \subset X \otimes Y$ について、

- (1) \mathcal{G} はある線型作用素のグラフである。
- (2) 任意の $(0, y) \in \mathcal{G}$ について、 $y = 0$ である。

特に、 \mathcal{G} がグラフならば、任意の \mathcal{G} の部分空間はグラフである。

[証明]. [Conway, 2007] Def. X.1.3. (2) \Rightarrow (1) を示せば良い。部分空間 \mathcal{G} に対して定義域を

$$\mathcal{D} := \{x \in X \mid \exists_{y \in Y} (x, y) \in \mathcal{G}\}.$$

と定める。このとき、任意の $x \in \mathcal{D}$ に対して、 $(x, y) \in \mathcal{G}$ を満たす $y \in Y$ は一意である。仮に y_1, y_2 はいずれも $(x, y_1), (x, y_2) \in \mathcal{G}$ を満たすとする、 \mathcal{G} は線型空間であるから $(0, y_1 - y_2) \in \mathcal{G}$ を満たす。すると仮定より $y_1 = y_2$ が従う。よって、これについて $T(x) = y$ として対応 $T: \mathcal{D} \rightarrow Y$ を定めると、これは線型作用素を定め、グラフは \mathcal{G} である。

■

補題 3.3.3 (可閉性の特徴付け). H 内の作用素 T について、次の条件は同値。

- (1) T は可閉である。
- (2) $\mathcal{D}(T)$ 内の 0 に収束する列 (x_n) について、 (Tx_n) のただ一つの集積点は 0 である。
- (3) ある閉作用素 S が存在して、 $T \subset S$ を満たす。

[証明].

(1) \Leftrightarrow (3) (1) \Rightarrow (3) は明らかだから逆を示す。これは作用素のグラフの特徴付け 3.3.2 から特に、グラフの部分空間はやはりある線型作用素のグラフであることから従う。

(1) \Rightarrow (2) $\overline{\text{Graph} T}$ がある作用素のグラフであるとき、任意の $(0, v) \in \overline{\text{Graph} T}$ に対して $v = 0$ が成り立つ。 $\mathcal{D}(T)$ 内の任意の 0 に収束する列 $\{x_n\} \subset \mathcal{D}(T)$ に対して、 Tx_n が 0 以外の集積点を持つならば、 Tx_{n_k} が 0 以外に収束する部分列 $\{x_{n_k}\} \subset \mathcal{D}(T)$ が取れてしまうので（これは一般の第 1 可算な位相空間で成り立つ。距離化可能な位相線型空間は第 1 可算である）、 $\overline{\text{Graph} T}$ がグラフであることに矛盾。 $\{Tx_n\}$ が 0 に集積しないならば、 $\overline{\text{Graph} T}$ がある線型作用素のグラフであることに矛盾する。

(2) \Rightarrow (1) 逆に、(2) の条件が満たされるとき、任意の $(0, v) \in \overline{\text{Graph} T}$ に対して、これに収束する点列が取れるから、(2) の仮定より $v = 0$ が必要。 $\overline{\text{Graph} T}$ がある作用素のグラフになることが解る。

■

補題 3.3.4. 任意の $p \geq 1$ について、次の集合

$$(S_H)_b := \left\{ u = \sum_{j=1}^N G_j h_j \in S_H \mid G_j B(h_j) \in L^\infty(\Omega), DG_j \in L^\infty(\Omega; H) \right\}.$$

は $L^p(\Omega; H)$ 上稠密である。

3.3.2 L^p 上の定義域の定義

$S \subset L^p(\Omega)$ は稠密であるが、これをそのまま延長すると有界ではない。 $D^{1,p} \subsetneq L^p(\Omega)$ までの延長であれば、そのノルム ($L^p(\Omega)$ と $L^p(\Omega; H)$ の間の l^p -直和のノルム) について有界線型作用素となる。

定義 3.3.5.

(1) 次のセミノルム $\| - \|_{D^{1,p}}$ に関する $S \subset L^p(\Omega)$ の閉包を $D^{1,p}$ で表す。

$$\|F\|_{D^{1,p}} := \left(E[|F|^p] + E[\|DF\|_{L^2(\Omega; H)}^p] \right)^{p/1} = \left(E[|F|^p] + E \left[\left| \int_0^\infty (D_t F)^2 dt \right|^{p/2} \right] \right)^{1/p}.$$

この空間を $L^p(\Omega)$ 上の D^1 の定義域という [Nourdin and Peccati, 2012].

(2) 同様にして、次のセミノルム $\| - \|_{D^{1,p}(H)}$ に関する $S_H \subset L^p(\Omega; H)$ の閉包を $D^{1,p}(H)$ で表す: [Kunze, 2013] Prop.1.3.4

$$\|u\|_{D^{1,p}(H)} := \left(E[\|u\|_H^p] + E[\|Du\|_{H \otimes H}^p] \right)^{1/p}.$$

要諦 3.3.6 (ノルムの定め方について).

- (1) ノルム $\|F\|_{D^{1,p}}$ とは、2つの Banach 空間 $L^p(\Omega)$ と $L^p(\Omega; H)$ との l^p -直和のノルムである。したがって、等長な埋め込み $D^{1,p} \hookrightarrow L^p(\Omega) \oplus_{l^p} L^p(\Omega; H) \simeq L^p(\Omega; \mathbb{R} \oplus_{l^p} H)$ が存在し、この閉部分空間である。
- (2) なお、有限個の直和について、 l^p -直和はすべての $1 \leq p \leq \infty$ について等価なノルムを定める。(特に、グラフノルムと等価である)。よって、次は同値:
 - (a) $F_N \rightarrow F$ in $D^{1,p}$.
 - (b) $F_N \rightarrow F$ in $L^p(\Omega)$ かつ $DF_N \rightarrow DF$ in $L^p(\Omega; H)$.
- (3) 閉グラフ定理より、 $D: D^{1,p} \rightarrow L^p(\Omega; H)$ は有界線型作用素である。
- (4) また、 $D^{1,2}$ は $L^2(\Omega)$ と $L^2(\Omega; H)$ の内積の和

$$(F|G) = E[(F|G)] + E \left[\int_0^\infty D_t F D_t G dt \right].$$

について再び Hilbert 空間をなす。

(5) $D^{1,2}(H)$ も Hilbert 空間をなすが、こちらはより複雑で、

$$(u|v) = E[(u|v)] + E \left[\int_0^\infty \int_0^\infty D_t u_s D_s v_t dt ds \right] = E[(u|v)] + E[\text{tr}(DuDv)] = E[|\delta(u)|^2].$$

となっており、 $\delta: D^{1,2}(H) \rightarrow L^2(\Omega)$ が Hilb の同型を与えるようになっている。

注 3.3.7 (包含関係について). l^p -直和と定めたから、 $\| - \|_{D^{1,p}}$ の大きさは p に関して単調減少で、 $D^{1,p+\epsilon} \subsetneq D^{1,p}$ となる。

補題 3.3.8 (Hilbert 空間の有限直和 [Conway, 2007] I.6.1). Hilbert 空間 H, K について、内積

$$(h_1 \otimes k_1 | h_2 \otimes k_2) := (h_1 | h_2) + (k_1 | k_2), \quad h_1, h_2 \in H, k_1, k_2 \in K.$$

について $H \oplus K$ は再び Hilbert 空間となる。

3.3.3 Malliavin 微分の連鎖律

一般の $\varphi \in \text{Lip}(\mathbb{R})$ について成り立つ。

命題 3.3.9 (Malliavin 微分の連鎖律). 過程 F とこれに対する変換 φ とを次のように取る。

[A1] 多項式増大関数 $\varphi \in C(\mathbb{R})$ は可微分で、その導関数はある $\alpha \geq 0$ について $|\varphi'(x)| \leq C(1 + |x|^\alpha)$ を満たすとする。

[A2] $p \geq \alpha + 1$ について, $F \in D^{1,p}$ とする.

このとき, 次が成り立つ:

- (1) $q := \frac{p}{\alpha + 1} (\leq p)$ について $\varphi(F) \in D^{1,q}$. 特に $L^q(\Omega)$ の意味で Malliavin 微分可能である.
 (2) $\varphi(F)$ の Malliavin 微分は,

$$D(\varphi(F)) = \varphi'(F)DF, \quad \text{in } D^{1,q}(H).$$

[証明].

(1) Step1 まず, $\varphi(F) \in L^q(\Omega)$ である.

【証】. $F \in D^{1,p}$ より特に $F \in L^p(\Omega)$, $|F|^{1+\alpha} \in L^q(\Omega)$ である. いま, 積分により $|\varphi(x)| \leq C'(1 + |x|^{\alpha+1})$ であるが, $|\varphi(F)| \leq C'(1 + |F|^{\alpha+1})$ の右辺は $L^q(\Omega)$ の元の線型結合であるから, 特に $\varphi(F) \in L^q(\Omega)$. \square

Step2 次に, $\varphi'(F)DF \in L^q(\Omega; H)$ でもある.

【証】. まず

$$\|\varphi'(F)DF\|_{L^q(\Omega; H)} \leq C\|DF\|_{L^q(\Omega; H)} + C\|F|^\alpha DF\|_{L^q(\Omega; H)}.$$

と評価できるが, 第1項は $C\|DF\|_{L^q(\Omega; H)}$ で抑えられ, 第2項は Hölder の不等式より, $1 + \alpha$ と $\frac{1 + \alpha}{\alpha}$ が共役指数であることに注意すれば,

$$\begin{aligned} \|F|^\alpha DF\|_{L^q(\Omega; H)}^q &= E \left[|F|^{\frac{\alpha}{1+\alpha}p} |DF|^{\frac{p}{1+\alpha}} \right] \\ &\leq (E[|F|^p])^{\frac{\alpha}{\alpha+1}} (E[|DF|^p])^{\frac{1}{\alpha+1}} < \infty. \end{aligned}$$

\square

Step3 あとは, $\varphi(F)$ に $D^{1,q}$ の意味で収束する S の列 $\{\varphi_m(F_n)\} \subset S$ が存在することを示せばよい. これは次の Step3 において示される.

- (2) Step1 まず, 主張を $\varphi \in C_p^\infty(\mathbb{R})$ と $F \in S$ が成り立つ場合について証明する. そのために, F と φ の近似列 $\{F_n\} \subset S$ と $\{\varphi_m\} \subset C_p^\infty(\mathbb{R})$ が取れることを示す.

【証】. F に $D^{1,p}$ -収束する列 $\{F_n\} \subset S$ を取り,

$$\alpha_1(x) := Me^{-\frac{1}{1-|x|^2}} \mathbf{1}_{\{|x|<1\}}, \quad \int_{\mathbb{R}} \alpha_1 dx = 1.$$

に対して定まる $\{\alpha_m(x) := m\alpha_1(mx)\} \subset C_c^\infty(\mathbb{R})$ を軟化子とする. これについて $\varphi_m := \varphi * \alpha_m \in C_p^\infty(\mathbb{R})$ を満たすことを示せばよい.

実際, 軟化子 α_m の性質 $\text{supp } \alpha_m \subset [-1/m, 1/m]$ と, 不等式 $|x - y|^\alpha \leq 2^\alpha(|x|^\alpha \vee |y|^\alpha) \leq 2^\alpha(|x|^\alpha + |y|^\alpha)$ に注意すれば, 評価

$$\begin{aligned} |\varphi_m(x)| &= \int_{\mathbb{R}} \alpha_m(y) |\varphi(x - y)| dy \\ &\leq C' \int_{\mathbb{R}} \alpha_m(y) dy + C' \int_{\mathbb{R}} \alpha_m(y) |x - y|^{\alpha+1} dy \\ &\leq C' + C' 2^{\alpha+1} \int_{\mathbb{R}} \alpha_m(y) |y|^{\alpha+1} dy + C' 2^{\alpha+1} |x|^{\alpha+1} \\ &\leq C' + C' 2^{\alpha+1} \int_{-1}^1 \alpha_1(x) \left(\frac{|x|}{m} \right)^{\alpha+1} dx + C' 2^{\alpha+1} |x|^{\alpha+1} \\ &\leq \widetilde{C}'(1 + |x|^{\alpha+1}). \end{aligned}$$

と m に依らずに評価できる. 特に $\varphi_m \in C_p(\mathbb{R})$. またこの導関数も,

$$|\varphi'_m(x)| \leq \widetilde{C}(1 + |x|^\alpha), \quad \exists C_m > 0.$$

と表せ, 同様の議論を続けることが出来る. よって $\varphi_m \in C_p^\infty(\mathbb{R})$. \square

Step2 次に, 近似列 $\{F_n\} \subset \mathcal{S}$ と $\{\varphi_m\} \subset C_p^\infty(\mathbb{R})$ の間には命題の主張

$$D(\varphi_m(F_n)) = (\varphi_m)'(F_n)DF_n$$

が成り立つことを示す.

【証】. これは任意の $F = f(B(h_1), \dots, B(h_n)) \in \mathcal{S}$ と $\varphi_m \in C_p^\infty(\mathbb{R})$ について, $\varphi_m(F) \in \mathcal{S}$ であることから

$$D(\varphi_m(F)) = \sum_{i=1}^n \varphi_m'(F) \frac{\partial f}{\partial x_i}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_i = \varphi_m'(F)DF.$$

より解る. □

Step3 最後に $\{\varphi_m(F_n)\} \subset \mathcal{S}$ の $\varphi(F)$ への $D^{1,q}$ -収束を示す: いま, $F_n \rightarrow F$ in $D^{1,p}$ すなわち $F_n \rightarrow F$ in $L^p(\Omega)$ かつ $DF_n \rightarrow DF \in L^p(\Omega; H)$ であるが, このとき $\varphi_m(F_n) \xrightarrow{n,m \rightarrow \infty} \varphi(F)$ in $D^{1,q}$ が成り立つ. すなわち,

$$\varphi_m(F_n) \xrightarrow{n,m \rightarrow \infty} \varphi(F) \text{ in } L^q(\Omega), \quad \wedge \quad (\varphi_m)'(F_n)DF_n \xrightarrow{n,m \rightarrow \infty} \varphi'(F)DF \text{ in } L^q(\Omega; H)$$

である. これにより, (1) の証明と (2) の証明とが同時に完了する.

【証】. まず $\varphi_m(F_n) \xrightarrow{n,m \rightarrow \infty} \varphi(F)$ in $L^q(\Omega)$ について示す.

$$\|\varphi_m(F_n) - \varphi_m(F)\|_{L^q(\Omega)} \leq \|\varphi_m(F_n) - \varphi_m(F)\|_{L^q(\Omega)} + \|\varphi_m(F) - \varphi(F)\|_{L^q(\Omega)}.$$

第1項 次の評価が成り立つ:

$$\begin{aligned} |\varphi_m(F_n) - \varphi_m(F)| &= |\varphi_m'(\tilde{F}_n)| |F_n - F| \\ &\leq C_m'(1 + |\tilde{F}_n|^\alpha) |F_n - F| \\ &\leq C_m'(1 + (|F| + |F_n|)^\alpha) |F_n - F|. \end{aligned}$$

よって, Ho 不等式の不等式から,

$$\begin{aligned} \|\varphi_m(F_n) - \varphi_m(F)\|_{L^q(\Omega)} &\leq \tilde{C} \|F_n - F\|_{L^q(\Omega)} + \tilde{C} \|(|F| + |F_n|)^\alpha |F_n - F|\|_{L^q(\Omega)} \\ &\leq \tilde{C} \|F_n - F\|_{L^q(\Omega)} + \tilde{C} \left(E[(|F| + |F_n|)^p]^{\frac{\alpha}{1+\alpha}} E[|F_n - F|^p]^{\frac{1}{1+\alpha}} \right)^{1/q}. \end{aligned}$$

より, $n \rightarrow \infty$ のとき 0 に収束する.

第2項 $\varphi_m \rightarrow \varphi$ は広義一様収束するから, 任意の $K \overset{\text{closed}}{\subset} \mathbb{R}$ について $N_1 \in \mathbb{N}$ が存在して,

$$|\varphi_m(x) - \varphi(x)| < \epsilon, \quad (x \in K, m \geq N_1).$$

これに基いて

$$|\varphi_m(F) - \varphi(F)| = 1_K(F) |\varphi_m(F) - \varphi(F)| + 1_{K^c}(F) |\varphi_m(F) - \varphi(F)| < 1_K(F) \epsilon + 1_{K^c}(F) |\varphi_m(F) - \varphi(F)|.$$

と評価出来るが, ある $\bar{C} > 0$ が存在して

$$|\varphi_m(F) - \varphi(F)| \leq |\varphi_m(F)| + |\varphi(F)| \leq \bar{C}(1 + |F|^{\alpha+1}).$$

と表せることより, この項は $L^q(\Omega)$ -有界である. よって, $E[1_{K^c}(F)]$

次に, $(\varphi_n)'(F_n)DF_n \rightarrow \varphi'(F)DF$ in $L^q(\Omega; H)$ について, $\alpha = 0$ の場合は φ' が有界である場合であり, 次の命題と同様に解決できる (以下の議論で $p/\alpha = \infty$ と見ても良い). $\alpha > 0$ の場合は, $1 + \alpha$ と $\frac{1+\alpha}{\alpha}$ が共役指数であることに注意して,

$$\begin{aligned} &\|\varphi_n'(X_n) - \varphi'(X)DX\|_q \\ &\leq \|\varphi_n'(X_n)DX_n - \varphi'(X_n)DX_n\|_q + \|\varphi'(X_n)DX_n - \varphi'(X)DX_n\|_q + \|\varphi'(X)DX_n - \varphi'(X)DX\|_q \\ &\leq E[|DX_n|^p]^{\frac{1}{1+\alpha}} E[|\varphi_n'(X_n) - \varphi'(X_n)|^{p/\alpha}]^{\frac{\alpha}{1+\alpha}} \\ &\quad + E[|DX_n|^p]^{\frac{1}{1+\alpha}} E[|\varphi'(X_n) - \varphi'(X)|^{p/\alpha}]^{\frac{\alpha}{1+\alpha}} + E[|DX_n - DX|^p]^{\frac{1}{1+\alpha}} E[|\varphi'(X)|^{\frac{p}{\alpha}}]^{\frac{\alpha}{1+\alpha}} \end{aligned}$$

と評価できる. いずれの項も 0 に収束するのであるが, 第1項は $\varphi_n'(X_n) \rightarrow \varphi'(X_n)$ が任意の $\omega \in \Omega$ について成り立つことによる. 第2項は $|\varphi'(X_n) - \varphi'(X)| \leq C''|X_n - X|^\alpha$ と評価できることによる. 第3項は $|\varphi'(X)|^{p/\alpha}$ が有界であることによる. □

命題 3.3.10 ($\alpha = 0$ の場合は議論が簡単になる [Kunze, 2013]). $\varphi \in C^1(\mathbb{R})$ は有界な導関数を持つとする. $X \in D^{1,p}$ について, $\varphi(X) \in D^{1,p}$ かつ

$$D\varphi(X) = \varphi'(X)DX.$$

[証明].

\mathcal{S} と $C_b^\infty(\mathbb{R})$ 上での証明 $X \in \mathcal{S}$ かつ $\varphi \in C_b^\infty(\mathbb{R})$ の場合は, $\varphi(X) \in \mathcal{S}$ より, 簡単に示せる.

一般の場合 まず $\{X_n\} \subset \mathcal{S}$ であって $X_n \rightarrow X$ in $D^{1,p}$ を満たすもの, すなわち, $X_n \rightarrow X$ in $L^p(\Omega)$, $DX_n \rightarrow DX$ in $L^p(\Omega; H)$ を満たすものが存在する. 続いて, $\{\alpha_n\} \subset C_c^\infty(\mathbb{R})$ を軟化子として, $\varphi_n := \varphi * \alpha_n$ とすると, $\varphi_n \in C_b^\infty(\mathbb{R})$ であり, $\varphi_n \rightarrow \varphi$, $\varphi'_n \rightarrow \varphi'$ はいずれもコンパクト一様収束であり, 評価 $|\varphi_n| \leq C(1 + |x|)$ が成り立つ.

- (1) 導関数の広義一様収束 $\varphi'_n \rightarrow \varphi'$ については, φ の連続性から, 任意の $\epsilon > 0$ に対して, $\delta > 0$ が存在して, $y \in (-\delta, \delta) \Rightarrow |f(x-y) - f(x)| < \epsilon$ ($x \in K$). $\text{supp } \alpha'_n \subset \text{supp } \alpha_n \subset [-1/n, 1/n]$ が成り立つから,

$$\varphi'_n(x) - \varphi'(x) = \int_{B(0, 1/n)} (f(x-y) - f(x)) \alpha'_n(y) dy.$$

の評価が任意の $x \in \mathbb{R}$ について成り立ち, 特に $x \in (-\delta, \delta)$ については, $n > 1/\delta$ に取ることによって,

$$|\varphi'_n(x) - \varphi'(x)| \leq \int \alpha_n = \epsilon.$$

の評価が得られる. これは明らかに任意階の導関数について成り立つ.

- (2) 評価 $|\varphi_n| \leq C(1 + |x|)$ については, まず $\varphi \in C_b^1(\mathbb{R})$ であるために, $|\varphi'(x)| \leq C$ より, $|\varphi(x)| \leq C(1 + |x|)$ の評価が成り立つ. このとき, 引き続き $|\varphi * \alpha_n(x)| \leq C'(1 + |x|)$ が成り立つ.

収束の議論 (1) $\varphi_n(X_n) \rightarrow \varphi(X)$ in $L^p(\Omega)$ について, 平均値の定理と Ho [1981] の不等式から

$$\begin{aligned} \|\varphi_n(X_n) - \varphi(X)\|_{L^p(\Omega)} &\leq \|\varphi_n(X_n) - \varphi(X_n)\|_{L^p(\Omega)} + \|\varphi(X_n) - \varphi(X)\|_{L^p(\Omega)} \\ &\leq \|\varphi_n(X_n) - \varphi(X_n)\|_{L^p(\Omega)} + \|\varphi'(\tilde{X}_n)(X_n - X)\|_{L^p(\Omega)} \\ &\leq \|\varphi_n(X_n) - \varphi(X_n)\|_{L^p(\Omega)} + \|\varphi'^p\|_\infty \|X_n - X\|_{L^p(\Omega)}. \end{aligned}$$

右辺第 2 項は明らかに 0 に収束する. 右辺第 1 項も任意の $\omega \in \Omega$ について $\varphi_n(X_n(\omega)) \rightarrow \varphi(X_n(\omega))$ であるから, Lebesgue の優収束定理より, 0 に収束する.

- (2) $\varphi'_n(X_n)DX_n \rightarrow \varphi'(X)DX$ in $L^p(\Omega; H)$ について, Ho [1981] の不等式から

$$\begin{aligned} &\|\varphi'_n(X_n)DX_n - \varphi'(X)DX\|_{L^p(\Omega; H)} \\ &\leq \|\varphi'_n(X_n)DX_n - \varphi'(X_n)DX_n\|_{L^p(\Omega; H)} + \|\varphi'(X_n)DX_n - \varphi'(X)DX_n\|_{L^p(\Omega; H)} + \|\varphi'(X)DX_n - \varphi'(X)DX\|_{L^p(\Omega; H)} \\ &\leq \|DX_n\|_{L^p(\Omega; H)} \|\varphi'_n(X_n) - \varphi'(X_n)\|_{L^\infty(\Omega)} \\ &\quad + \|DX_n\|_{L^p(\Omega; H)} \|\varphi'(X_n) - \varphi'(X)\|_{L^\infty(\Omega)} + \|\varphi'(X)\|_\infty \|DX_n - DX\|_{L^p(\Omega; H)}. \end{aligned}$$

と評価できる.

補題 3.3.11 ([Kunze, 2013] Lemma 1.2.8). $1 < p < \infty$, $\{X_n\} \subset D^{1,p}$ について, 次を仮定する:

[A1] $X_n \rightarrow X$ in $L^p(\Omega)$.

[A2] $\{DX_n\} \subset L^p(\Omega; H)$ は有界:

$$\sup_{n \in \mathbb{N}} E[\|DX_n\|_H^p] < \infty.$$

このとき, $X \in D^{1,p}$ かつ $DX_n \xrightarrow{w} DX$ in $L^p(\Omega; H)$ は弱収束する.

[証明]. $1 < p < \infty$ としているから, $L^p(\Omega; K)$ は任意の Hilbert 空間 K について回帰的 Banach 空間である. 等長な埋め込み $D^{1,p} \hookrightarrow L^p(\Omega) \oplus_{l^p} L^p(\Omega; H) \simeq L^p(\Omega; \mathbb{R} \oplus_{l^p} H)$ により閉部分空間とみなせるから, $D^{1,p}$ も回帰的である.

- (1) $\{X_n\} \subset L^p(\Omega)$ は有界である. すると $\{DX_n\} \subset L^p(\Omega; H)$ も有界であるという仮定から, $\{X_n\}$ は $D^{1,p}$ の点列としても有界である. ノルム空間について, 回帰的であることと単位閉球が弱コンパクトであることは同値であるから, $D^{1,p}$ の有界列は弱位相について相対コンパクトであり, 弱収束する部分列が取れる: $X_{n_k} \xrightarrow{w} X$ in L^p . $D^{1,p}$ は弱閉であるから, $X \in D^{1,p}$ である.
- (2) $X_n \xrightarrow{w} X$ in $D^{1,p}$ を得る. D の有界性より, $DX_n \xrightarrow{w} DX$ in $D^{1,p}(H)$ も従う.

■

定理 3.3.12 ([Kunze, 2013] Prop1.2.9). $p \in (1, \infty)$, $X_j \in D^{1,p}$ ($j \in [m]$) とし, $\varphi: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ を Lipschitz 連続関数とする. このとき, $\varphi(X) \in D^{1,p}$ であり, $|Y| \leq \|\varphi\|_{\text{Lip}(\mathbb{R}^m)}$ a.s. を満たす $Y \in L(\Omega; \mathbb{R}^m)$ が存在して,

$$D\varphi(X) = \sum_{j=1}^m Y_j(DX_j).$$

さらに, X の法則が絶対連続であるとき, $Y_j = \partial_j \varphi(X)$ が成り立つ [Nualart, David, and Nualart, Eulalia, 2018] Exercise 3.3.3.

[証明]. Lipschitz 定数を $L := \|\varphi\|_{\text{Lip}(\mathbb{R}^m)}$ とおく.

- (1) $\varphi_n := \varphi * \alpha_n$ と定めると, $\varphi_n \in C^\infty(\mathbb{R}^m)$ であり, $\varphi_n \rightarrow \varphi$ は広義一様収束し, $D\varphi_n$ は有界である. また実は $|D\varphi_n| \leq L$ が成り立つ. よって前の命題から, $\varphi_n(X) \in D^{1,p}$ かつ

$$D\varphi_n(X) = \sum_{j=1}^n \partial_j \varphi_n(X) DX_j.$$

- (2) いま, $\varphi_n(X) \rightarrow \varphi(X)$ in $L^p(\Omega)$, $\{D\varphi_n(X)\} \subset L^p(\Omega; H)$ は有界であるから, 補題から $\varphi(X) \in D^{1,p}$ かつ $D\varphi_n(X) \xrightarrow{w} D\varphi(X)$ in $L^p(\Omega; H)$. さらに, $\{D\varphi_n(X)\} \subset L^p(\Omega; \mathbb{R}^m)$ も有界であるから, ある部分列が存在して, ある $Y \in L^p(\Omega; \mathbb{R}^m)$ に弱収束する.
- (3) Lipschitz 連続関数も絶対連続であるから,

■

3.3.4 発散の延長

定義 3.3.13.

$$\text{Dom } \delta := \left\{ u \in L^2(\Omega; H) \left| \begin{array}{l} \text{ある } \delta(u) \in L^2(\Omega) \text{ が存在して} \\ \text{任意の } F \in D^{1,2} \text{ について} \\ E[(DF|u)] = E[\delta(u)F] \end{array} \right. \right\}.$$

と定めると, $\delta(u) \in L^2(\Omega)$ は一意に定まり, 対応 $\delta: \text{Dom}(\delta) \rightarrow L^2(\Omega)$ が定まる. これは $S \subset D^{1,2}$ は $L^2(\Omega)$ 上稠密であるため.

補題 3.3.14.

- (1) 対応 $\delta: \text{Dom } \delta \rightarrow L^2(\Omega)$ は線型で, 値は中心化されている: $E[\delta(u)] = 0$.
- (2) δ は閉作用素である. すなわち, ある $\{u_n\} \subset S_H$ が

$$u_n \xrightarrow{L^2(\Omega; H)} u, \quad \wedge \quad \delta(u_n) \xrightarrow{L^2(\Omega)} G$$

を満たすならば, $u \in \text{Dom } \delta$ かつ $\delta(u) = G$.

- (3) $\delta: \text{Dom}(\delta) \rightarrow L^2(\Omega)$ は有界線型作用素である.

[証明].

- (1) 任意の $u, v \in \text{Dom}(\delta)$ をとる. すると, 任意の $F \in D^{1,2}$ に対して,

$$E[(DF|u+v)] = E[(DF|u)] + E[(DF|v)] = E[F\delta(u)] + E[F\delta(v)] = E[F(\delta(u) + \delta(v))].$$

が成り立ち, 一意性より $\delta(u+v) = \delta(u) + \delta(v)$ が成り立つ. よって, $\text{Dom}(\delta)$ は線型空間であり, δ はその上の線型作用素である. また, $F = 1$ ととると,

$$E[\delta(u)] = E[1\delta(u)] = E[(D1|u)] = 0.$$

を得る.

(2) 任意の $F \in D^{1,2}$ について, 内積の連続性より,

$$E[\delta(u_n)F] = E[(DF|u_n)]$$

の両辺はそれぞれ $E[GF], E[(DF|u)]$ に収束するため.

(3) 次の節の命題による.

補題 3.3.15 (発散の定義域の特徴付け). $u \in L^2(\Omega; H)$ について, 次は同値:

- (1) ある $c \geq 0$ が存在して, 任意の $Y \in D^{1,2}$ について, $|E[(DY|u)]| \leq c \|Y\|_{L^2(\Omega)}$.
- (2) $u \in \text{Dom}(\delta)$.

[証明]. $u \in H$ に対して, (1) の条件は, $\varphi(Y) := E[(DY|u)]$ によって定まる対応 $D^{1,2} \rightarrow \mathbb{R}$ が, $L^2(\Omega)$ のノルムについて有界な線型汎関数になるための条件である. よって $L^2(\Omega)$ 上への一意な連続延長 $L^2 \rightarrow \mathbb{R}$ を持つが, これはある $X \in L^2(\Omega)$ に関する Riesz 表現を持つ: $E[(DY|h)] = \varphi(Y) = E[XY]$. よって $X = \delta(h)$. 逆も辿れる. ■

3.3.5 発散の性質

命題 3.3.16. 次の性質は, S_H より一般の $u, v \in \text{Dom } \delta$ について成り立つ: $h \in H$, $\{e_i\}_{i \in \mathbb{N}^+} \subset H$ を正規直交基底として,

- (1) $D^{1,2}(H) \subset \text{Dom}(\delta)$ であり, 任意の $u, v \in D^{1,2}(H)$ について,

$$E[\delta(u)\delta(v)] = E[(u|v)] + E\left[\int_0^\infty \int_0^\infty D_s u_t D_t v_s ds dt\right] = E[(u|v)] + E[\text{tr}(DuDv)].$$

- (2) 任意の $u, v \in D^{1,2}(H)$ について,

$$E[\delta(u)^2] \leq E\left[\int_0^\infty (u_t)^2 dt\right] + E\left[\int_0^\infty \int_0^\infty (D_s u_t)^2 ds dt\right] = \|u\|_{1,2,H}^2.$$

- (3) 任意の $F \in D^{1,2}$ と $u \in \text{Dom}(\delta)$ について,

$$\delta(Fu) = F\delta(u) - (DF|u)$$

が $Fu \in L^2(\Omega; H)$ かつ右辺も $L^2(\Omega)$ に属する限り成り立つ.

- (4) 任意の $u \in D^{2,2}(H)$ と $h \in H$ について, $D_h u \in \text{Dom}(\delta)$, $\delta(u) \in D^{1,2}$ であり,

$$D_h(\delta(u)) = \delta(D_h u) + (h|u).$$

[証明].

- (1) **ノルムの定義** $u, v \in S(H)$ の場合はすでに示してある. 特に, $u = v \in S(H)$ と取ると,

$$E[\delta(u)^2] = E[\|u\|_H^2] + E[\|Du\|_{H \otimes H}^2] = \|u\|_{D^{1,2}(H)}^2$$

の成立を表す. すなわち, $\delta: D^{1,2}(H) \rightarrow L^2(\Omega)$ は等長である. よって, ただ一つの延長が $D^{1,2}(H)$ 上に存在するから, $D^{1,2}(H) \subset \text{Dom}(\delta)$ は確かである.

収束列 したがって, 任意の $u \in D^{1,2}(H)$ に対して, これに収束する $\{u_n\} \subset S(H)$ が存在する. すなわち,

$$u_n \rightarrow u \text{ in } L^2(\Omega; H), \quad \wedge \quad Du_n \rightarrow Du \text{ in } L^2(\Omega; H \otimes H).$$

するとこのとき, $\delta(u_n)$ は収束列であるから, ある $X \in L^2(\Omega)$ が存在して, $\delta(u_n) \rightarrow X$ in $L^2(\Omega)$. これについて, 内積の連続性より, 任意の $Y \in D^{1,2}$ に対して

$$E[(DY|u)] = \lim_{n \rightarrow \infty} E[(DY|u_n)] = \lim_{n \rightarrow \infty} E[Y\delta(u_n)] = E[YX].$$

より, 一意性から $X = \delta(u)$ が必要. 以上より, $\delta: D^{1,2}(H) \rightarrow L^2(\Omega)$ は随伴関係を満たしながら延長する.

結論 以上より, 任意の $u = v \in D^{1,2}(H)$ の場合について結論を得た. 極化恒等式の議論により, 一般の $u \neq v \in D^{1,2}(H)$ の場合も解る.

(2) なぜ不等号なんだ??

(3) $F \in \mathcal{S}, u \in \mathcal{S}_H$ の場合は, 任意の $F, G \in \mathcal{S}$ と $u \in \mathcal{S}_H$ について,

$$E[G\delta(Fu)] = E[G(F\delta(u) - (DF|u))].$$

が成り立ち, $\mathcal{S} \subset L^2(\Omega)$ が稠密であることを用いて示した. まず, $F \in \mathcal{S}$ は $D^{1,2}$ 上稠密であるから, 内積の連続性から一般の $F \in D^{1,2}$ について成り立つ. さらに, $Fu \in L^2(\Omega; H)$ かつ $F\delta(u) - (DF|u) \in L^2(\Omega)$ のとき, 任意の $G \in D^{1,2}$ についても成り立つから, 結論が従う. ■

3.3.6 高階の微分

定義 3.3.17 (k -th Malliavin derivative). 確率変数を k -径数付けられた過程へ写す対応 $D^k : \mathcal{S} \rightarrow L^2(\Omega; H^{\otimes k})$ を

$$D_{t_1, \dots, t_k}^k F := \sum_{i_1, \dots, i_k \in [n]} \frac{\partial^k f}{\partial x_{i_1} \cdots \partial x_{i_k}}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_{i_1}(t_1) \cdots h_{i_k}(t_k).$$

で定める. この過程を, $t_1, \dots, t_k \in \mathbb{R}_+$ を省けば,

$$D^k F := \sum_{i_1, \dots, i_k \in [n]} \frac{\partial^k f}{\partial x_{i_1} \cdots \partial x_{i_k}}(B(h_1), \dots, B(h_n)) h_{i_1} \otimes \cdots \otimes h_{i_k}.$$

と表す.

命題 3.3.18. 任意の $1 \leq p < \infty$ について, 作用素 $D^k : L^p(\Omega) \rightarrow L^p(\Omega; H^{\otimes k})$ は可閉である.

定義 3.3.19 (Sobolev spaces).

(1) $D^{k,p}$ を次のセミノルム $\|F\|_{k,p}$ に関する \mathcal{S} の閉包とする:

$$\|F\|_{D^{k,p}} := \left(E[|F|^p] + E[\|DF\|_H^p] + \cdots + E[\|D^k F\|_{H^{\otimes k}}^p] \right)^{1/p} = \left(E[|F|^p] + E \left[\sum_{j \in [k]} \left| \int_{\mathbb{R}_+} (D_{t_1, \dots, t_j}^j F)^2 dt_1 \cdots dt_j \right|^{p/2} \right] \right)^{1/p}.$$

(2) $D^{k,\infty} := \bigcap_{p \geq 2} D^{k,p}, D^{\infty,2} := \bigcap_{k \geq 1} D^{k,2}, D^\infty := \bigcap_{k \geq 1} D^{k,\infty}$ とする.

(3) $D^{k,p}(H)$ も同様に定める.

要諦 3.3.20. $q \geq p \geq 2, l \geq k \Rightarrow D^{l,q} \subset D^{k,p}$.

命題 3.3.21.

(1) (Leibnitz 則) 任意の $F, G \in \mathcal{S}$ と $k \geq 2$ について,

$$D^k(FG) = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} (D^i F)(D^{k-i} G).$$

(2) (Ho [X] lder の不等式) $p, q, r \geq 2$ は $1/p + 1/q = 1/r$ を満たし, $F \in D^{k,p}, G \in D^{k,p}$ とする. このとき, $FG \in D^{k,r}$ で,

$$\|FG\|_{k,r} \leq c_{p,q,r} \|F\|_{k,p} \|G\|_{k,q}.$$

3.4 確率積分としての発散

3.4.1 微分の局所性

局所化によってさらに定義域を広めることが出来る． $L^1_{\text{loc}}(\mathcal{P})$ への確率積分の延長もその例であった．

定義 3.4.1 . H_1, H_2 を Banach 空間とする．

- (1) 作用素 $T : L(\Omega; H_1) \rightarrow L(\Omega; H_2)$ が局所的であるとは、 $X(\omega) = 0$ a.e. $\omega \in A$ ならば $TX = 0$ a.e. $\omega \in A$ が成り立つことをいう．
- (2) $\mathcal{F}_{[a,b]} := \sigma[B_s - B_a | s \in [a, b]]$ とする．

補題 3.4.2 (Malliavin 微分の局所性). $F \in D^{1,2} \cap L^2_{\mathcal{F}_{[a,b]}}(\Omega)$ について、 $D_t F = 0$ (l, P)-a.e. $(t, \omega) \in [a, b]^c \times \Omega$.

[証明].

$F \in S \cap L^2(\Omega, \mathcal{F}_{[a,b]}, P)$ の場合 任意の $F \in S \cap L^2(\Omega, \mathcal{F}_{[a,b]}, P)$ は、ある $h_1, \dots, h_n \in L^2(\mathbb{R}_+)$ であって $h_i(t) = 0$ a.e. $t \in [a, b]^c$ を満たすものを用いて

$$F = f(B(h_1), \dots, B(h_n))$$

と表せるということを示せばよい．

一般の場合の近似

■

補題 3.4.3 (発散作用素の局所性 [Kunze, 2013] Prop.1.3.6).

3.4.2 発散は確率積分の延長である

u が適合的でないとき、 $u \notin L^2(\mathcal{P})$ であるが、この場合の一般の Gauss 過程に対する確率積分の (真の) 延長を [Skorokhod, 1975] が定義した．この定義は微分の随伴であることを [Gaveau and Trauber, 1982] が指摘した．Nualart and Pardoux (88) は Malliavin 解析の手法を用いて、Skorohod 積分に関する確率解析を構築した．

定理 3.4.4 ([Gaveau and Trauber, 1982]).

- (1) $L^2(\mathcal{P}) \subset \text{Dom}(\delta)$.
- (2) 任意の $u \in L^2(\mathcal{P})$ について、

$$\delta(u) = \int_0^\infty u_t dB_t.$$

[証明].

$u \in \mathcal{G}$ が単過程の場合

一般の $u \in L^2(\mathcal{P})$ の近似

■

命題 3.4.5 . u, v を適合過程とする．

- (1) $s < t \Rightarrow D_t v_s = 0$ かつ $s > t \Rightarrow D_s u_t = 0$.
- (2) 任意の $u, v \in D^{1,2}(H)$ について、 $E[\delta(u)\delta(v)] = E\left[\int_0^\infty u_t v_t dt\right]$.
- (3) 任意の $u \in D^{1,2}(H)$ について、 $D_t\left(\int_0^\infty u_s dB_s\right) = u_t + \int_t^\infty D_t u_s dB_s$.

3.4.3 過程の Lebesgue 積分の微分

命題 3.4.6 (内積と微分の可換性). $u \in D^{1,2}(H), h \in H$ について、 $(u|h) \in D^{1,2}$ が成り立ち、

$$D_t(u|h) = (D_t u|h).$$

系 3.4.7 .

- (1) $D_t \int_0^T u_s ds = \int_0^T D_t u_s ds.$
 (2) $D_t \int_0^T B_s ds = \int_0^T D_t B_s ds = T - t.$

3.5 等直交 Gauss 過程

Brown 運動が定める積分 $B : H \rightarrow {}^0L^2(\Omega)$ は中心化された Gauss 系であった。内積を保存する Gauss 系ならば、一般のもので良い。これを等直交 Gauss 過程という。

3.5.1 定義と存在

定義 3.5.1 (isonormal Gaussian process (Segal 54)). H を可分 Hilbert 空間とする。 H 上の等直交 Gauss 過程とは、 H に添え字付けられた Gauss 系 $\mathcal{H}_1 := \{W(h)\}_{h \in H} \subset L^2(\Omega)$ であって、次を満たすものをいう：

- (1) 中心化されている。
 (2) $E[W(h)W(g)] = (h|g)$ を満たす。

このとき、 $\mathcal{H}_1 \subset {}^0L^2(\Omega)$ は Gauss 部分空間である。

命題 3.5.2 ([Nourdin and Peccati, 2012] Prop. 2.1.1). 任意の可分な実 Hilbert 空間 H に対して、 H 上の等直交 Gauss 過程が存在する。

[証明]. 任意に可分実 Hilbert 空間 H を取り、 $\{e_i\}_{i \geq 1}$ をその正規直交基底とする。 $Z_i \sim N(0, 1)$ をある (Ω, \mathcal{F}, P) 上の独立確率変数列とする。このとき、任意の $h \in H$ に対して、級数

$$\sum_{i \in \mathbb{N}^+} (h|e_i) Z_i$$

は $L^2(\Omega)$ の意味でも概収束の意味でも収束する。この極限を $X(h)$ とおけば良い。

- (1) 構成から、任意の H の有限部分集合について、対応する $X(h)$ の族は多変量正規分布に従う。
 (2) $Z_i \sim N(0, 1)$ であったから、Parseval の等式より、

$$E[X(h)X(h')] = \sum_{i \in \mathbb{N}^+} (h|e_i)(h'|e_i) = (h|h').$$

■

3.5.2 Hilbert 空間の埋め込みとしての特徴付け

命題 3.5.3 (等直交 Gauss 過程は線型空間の埋め込み). $X = (X_h)_{h \in H}$ を等直交 Gauss 過程とする。

- (1) 対応 $h \mapsto X_h$ は線型である。
 (2) 対応 $h \mapsto X_h$ は $L^2(\Omega)$ の部分空間への同型である。

[証明].

- (1) 任意に $\lambda, \mu \in \mathbb{R}, h, g \in H$ を取ると、

$$E \left[\left(X(\lambda h + \mu g) - \lambda X(h) - \mu X(g) \right)^2 \right] = 0$$

より、 $X(\lambda h + \mu g) = \lambda X(h) + \mu X(g)$ である。

実際,

$$\begin{aligned} & E \left[\left(X(\lambda h + \mu g) - \lambda X(h) - \mu X(g) \right)^2 \right] \\ &= E[X(\lambda h + \mu g)^2] - 2E[X(\lambda h + \mu g)(\lambda X(h) + \mu X(g))] + E[(\lambda X(h) + \mu X(g))^2] \end{aligned}$$

となるが, 第1項と第3項は等直交性からいずれも $\|\lambda h + \mu g\|^2$ に等しい. 第2項はその2倍の符号を変えたものに等しい. 中心化されている事実は使わなかった. ■

要諦 3.5.4. 等直交 Gauss 過程とは, 単にある実可分 Hilbert 空間 H からの, $L^2(\Omega)$ の中心化された Gauss 部分空間 (これは閉である) への閉埋め込みである.

3.5.3 等直交 Gauss 過程の例

例 3.5.5 (多変量正規分布の全体). $H := \mathbb{R}^d$ とし, 任意の $h = (c_1, \dots, c_d)^\top \in H$ に対して,

$$X(h) := \sum_{j=1}^d c_j Z_j$$

と定めればこれは等直交であるが, これは要するに多変量正規分布 $X(h) \sim N_d(0, c_j^2)$ への埋め込み $\mathbb{R}^d \hookrightarrow L^2(\Omega)$ である. □

例 3.5.6 (Gauss 測度 / 白色雑音). A を完備可分距離空間とし, その上の σ -有限で非原子的な測度空間 $(A, \mathcal{B}(A), \mu)$ を考えると, この上の体積確定集合の全体 $\mathcal{M}^1 \subset L^1(A)$ は可分である.

- (1) コントロール μ による A 上の **Gauss 測度**または**白色雑音**とは, A 上の体積確定集合 \mathcal{M}^1 に添字付けられた $L^2(\Omega)$ の部分空間 $\{G(B)\}_{B \in \mathcal{M}^1}$ であり, $E[G(B)G(C)] = \mu(B \cap C)$ を満たすものをいう.
- (2) \mathcal{M}^1 の代わりに $H := L^2(A)$ を考え, 確率積分によって

$$X(h) := \int_A h(a) G(da).$$

と定めると, これも等直交 Gauss 過程である.

- (3) 特別な場合として, $A := \mathbb{R}_+$ を取って得る Gauss 測度 $\{G(B)\}_{B \in \mathcal{M}^1(\mathbb{R}_+)}$ の $[0, t)$ という形の集合への制限 $W_t := G([0, t))$ は Brown 運動 (の連続とは限らないバージョン) であり, X は Brown 運動が生成する Gauss 部分空間に一致する. □

例 3.5.7 (Gauss 過程の延長として得る等直交 Gauss 過程). $Y = (Y_t)_{t \in \mathbb{R}_+}$ を中心化された連続な Gauss 過程とし, 共分散を $R(s, t)$ とする. Y が生成する Gauss 部分空間は当然等直交 Gauss 過程となろうが, 共分散関数のみに注目して, 次のようにしても構成出来る:

- (1) $[0, T]$ 上の単関数からなる集合を

$$\mathcal{E} := \left\{ \sum_{i=1}^n a_i 1_{[0, t_i]} \in L^1(\mathbb{R}_+) \mid n \in \mathbb{N}, t_i > 0 \right\}.$$

とする.

- (2)

$$(f|h) := \sum_{i,j \in [n]} a_i c_j R(s_i, t_j), \quad f = \sum_{i \in [n]} a_i 1_{[0, s_i]}, h = \sum_{j \in [n]} c_j 1_{[0, t_j]}.$$

は \mathcal{E} 上に内積を定めるが, これに関する閉包を H とすると, 可分な Hilbert 空間ではあるが, $L^1(\mathbb{R}_+)$ を飛び出して超関数や複素数値関数を含み得る.

- (3) 任意の $h \in \mathcal{E}$ に対して,

$$X(h) := \sum_{j \in [n]} c_j Y_{t_j}$$

と定め、 $h \in H$ に関してはその $L^2(\Omega)$ -極限を取る。

□

例 3.5.8 (分数 Brown 運動). 分数 Brown 運動が等直交 Gauss 過程を定めるが、添字の空間 H が実 Hilbert 空間になるかどうかは Hurst 指数に依存する。

- (1) $H \in (0, 1)$ を **Hurst 指数** とする. $R_H(t, s) = E[B_t^H B_s^H] := 2^{-1}(t^{2H} + s^{2H} - |t - s|^{2H})$ によって定まる連続な Gauss 過程 $B^H = (B_t^H)_{t \in \mathbb{R}_+}$ を **分数 Brown 運動** という.
- (2) Kolmogorov (40) が自己相似過程に関する理論の一環で導入し、Mandelbrot と Van Ness (68) が両側 Brown 運動に関する確率積分によって表示し、Brown 運動に関連した現在の名前を付けた.
- (3) Harold Hurst (51) がナイル川流域の貯水量のモデルに使用した. $H = 1/2$ の場合が標準 Brown 運動である. 一般の H について定常増分を持つが、独立ではなく、 $H > 1/2$ で負の相関、 $H < 1/2$ で正の相関を持つ.

□

例 3.5.9 (Gaussian free field [Nourdin and Peccati, 2012] Ex. 2.1.7).

□

3.5.4 非整数 Brown 運動の性質

命題 3.5.10. B^H について、

- (1) $B_t^H - B_s^H \sim N(0, |t - s|^{2H})$. 特に、独立増分を持つ.
- (2) B^H の見本道は、 $\gamma < H$ について、 $[0, T]$ 上 γ -Ho lder 連続である.
- (3) 自己相似性: 任意の $a > 0$ について、 B^H と $(a^{-H} B_{at}^H)_{t \in \mathbb{R}_+}$ は分布同等である.

命題 3.5.11. B^H ($H > 1/2$) について、

- (1) 積分核 $K_H \in L^2(\mathbb{R}_+^2)$ を

$$K_H(t, s) := c_H s^{1/2-H} \int_s^t r^{H-3/2} (r-s)^{H-1/2} dr, \quad s < t, c_H := \left(\frac{H(2H-1)}{\beta(2-2H, H-1/2)} \right)^{1/2}.$$

で定めると、次が成り立つ:

$$R_H(t, s) = \int_0^{t \wedge s} K_H(t, u) K_H(s, u) du.$$

- (2) $|H| \subset L([0, T])$ で、次のノルムに関する Banach 空間を表すとする:

$$\|\varphi\|_{|H|}^2 := H(2H-1) \int_0^T \int_0^T |r-u|^{2H-2} |\varphi(r)| |\varphi(u)| du dr < \infty.$$

このとき、次の包含関係が成り立つ: $L^2([0, T]) \subset L^{1/H}([0, T]) \subset |H| \subset H$.

命題 3.5.12. B^H ($H < 1/2$) について、

- (1) 積分核 $K_H \in L^2(\mathbb{R}_+^2)$ を

$$K_H(t, s) := c_H \left(\left(\frac{t}{s} \right)^{H-1/2} (t-s)^{H-1/2} - \left(\frac{1}{2} - H \right) s^{1/2-H} \int_s^t r^{H-3/2} (r-s)^{H-1/2} dr \right), \quad s < t, c_H := \left(\frac{2H}{(1-2H)\beta(1-2H, H-1/2)} \right)^{1/2}.$$

で定めると、次が成り立つ:

$$R_H(t, s) = \int_0^{t \wedge s} K_H(t, u) K_H(s, u) du.$$

- (2) $\forall_{\alpha > 1/2-H} C^\alpha([0, T]) \subset H \subset L^2([0, T])$.

3.5.5 非整数 Brown 運動の Wiener 積分による表示

$H > 1/2$ のとき, K_H^* は非整数積分で表せ, $H < 1/2$ のとき非整数微分で表せる.

命題 3.5.13. $K_H^* : \mathcal{E} \rightarrow L^2([0, T])$ を

$$K_H^* 1_{[0, t]}(s) := K_H(t, s) 1_{[0, t]}(s)$$

で定める.

- (1) 線型な等長写像であり, ある Hilbert 空間 H 上への延長 $H \hookrightarrow L^2([0, T])$ を持つ.
- (2) この延長は全射である: $\text{Im}(K_H^*) = L^2([0, T])$.

定義 3.5.14. $W = \{W(\varphi)\}_{\varphi \in H}$ を $W(\varphi) := B^H((K_H^*)^{-1}\varphi)$ で定める.

定理 3.5.15.

- (1) W は中心化された Gauss 系で, その共分散は

$$E[W(\varphi)W(\psi)] = (\varphi|\psi)_{L^2([0, T])}$$

で与えられる.

- (2) W の \mathcal{E} への制限 $W_t = B^H((K_H^*)^{-1}1_{[0, t]})$ は Brown 運動である.
- (3) 任意の $\varphi \in H$ について,

$$B^H(\varphi) = \int_0^T K_H^* \varphi(s) dW_s.$$

特に,

$$B_t^H = \int_0^t K_H(t, s) dW_s.$$

3.6 一般の Malliavin 微分

3.6.1 正規 Hilbert 空間上での定義

記法 3.6.1. 正規な可分 Hilbert 空間 $(H, \mu := N_Q)$ を考える. 可算な正規直交基底 (e_n) が取れる.

- (1) $\langle e_1, \dots, e_n \rangle$ が張る部分空間への直交射影を P_n で表す.
- (2) ${}^u C_b(H)$ で H 上の一様連続な有界汎関数全体の集合を表す. これは, 一様ノルムについて Banach 空間をなす.
- (3) ${}^u C_b^k(H)$ で k 階一様連続に Frechet 微分可能な汎関数全体のなす空間に, 各階の導関数に関する 1-ノルムを入れて得る Banach 空間とする.
- (4) 成分を $x_k := \langle x, e_k \rangle$ ($x \in H$), $D_k \varphi := \langle D\varphi, e_k \rangle$ ($\varphi \in {}^u C_b^1(H)$). このとき, $D\varphi \in H^*$ に注意.
- (5) 指数関数の空間を, 部分空間

$$\mathcal{E}(H) := \left\langle \text{Re}(\epsilon_h) \in L^2(H, \mu) \mid \epsilon_h(x) := e^{i\langle x, h \rangle}, x, h \in H \right\rangle$$

とする.

定義 3.6.2. $M := Q^{1/2}D : \mathcal{E}(H) \rightarrow L^2(H, \mu; H)$ とする. これは,

- (1) $\varphi \in \mathcal{E}(H)$ は Frechet 導関数 $D\varphi : H \rightarrow H^*$ を持つ. これに $Q^{1/2} : H \rightarrow \text{Im } Q^{1/2} \subset H$ を合成する.
- (2) DW_f は, W_f が $f \in Q^{1/2}(H)$ に関してしか定義されていない通り, 稠密部分空間 $\text{Im } Q^{1/2}$ 上にしか定まっていない. が, $Q^{1/2}DW_f$ は $f \in H$ 上で定まる.

3.6.2 指数関数による近似

命題 3.6.3. 任意の $\varphi \in {}^u C_b^1(H)$ について, ある二重列 $\{\varphi_{n,k}\} \subset \mathcal{E}(H)$ が存在して,

- (1) $\forall x \in H \lim_{n \rightarrow \infty} \lim_{k \rightarrow \infty} \varphi_{n,k}(x) = \varphi(x).$
- (2) $\forall x \in H \lim_{n \rightarrow \infty} \lim_{k \rightarrow \infty} D\varphi_{n,k}(x) = D\varphi(x).$
- (3) $\forall n, k \in \mathbb{N} \|\varphi_{n,k}\|_0 + \|D\varphi_{n,k}\|_0 \leq \|\varphi\|_0 + \|D\varphi\|_0.$

系 3.6.4 .

- (1) ${}^u C_b(H)$ は $L^2(H, \mu)$ 上稠密である.
- (2) $\mathcal{E}(H)$ は $L^2(H, \mu)$ 上稠密である.

3.6.3 連続延長

命題 3.6.5 . $M : \mathcal{E}(H) \rightarrow L^2(H, \mu; H)$ は可閉である. この定義域を **Malliavin-Sobolev 空間**といい, $D^{1,2}(H, \mu)$ で表す. 1 階導関数との 1-ノルムについて, これは Hilbert 空間をなす.

命題 3.6.6 (C^1 -級緩増加関数は Malliavin 微分可能である). $C_1^p(H) \subset D^{1,2}(H, \mu).$

命題 3.6.7 (Lipschitz 関数は Malliavin 微分可能である). $\text{Lip}^1(H) \subset D^{1,2}(H, \mu).$

命題 3.6.8 (微分積分学の基本定理?). 任意の $f \in H$ について, $W_f \in D^{1,2}(H, \mu)$ で, $MW_f = f.$

第 4 章

Wiener Chaos

確率重積分による $L^2(\Omega)$ の正規直交基底を構成する．これについての表示を Wiener chaos 展開という．これによって，2つの微分作用素をより詳しく調べることが出来る．

4.1 確率重積分

等直交 Gauss 過程として， $H := L^2(\mathbb{R}, e^{-x^2} dx)$ を取ると，この上の直交系には Hermite 多項式がある．この埋め込みが定める $L^2(\Omega)$ の Gauss 部分空間を **Wiener chaos** という．

4.1.1 Hermite 多項式の定義

定義 4.1.1 . $H_0 = 1$ とし，

$$H_n(x) := \frac{(-1)^n}{n!} e^{\frac{x^2}{2}} \frac{d^n}{dx^n} \left(e^{-\frac{x^2}{2}} \right), \quad n \geq 1.$$

と定める．

補題 4.1.2 . 特性関数 $F(u, x) := \exp\left(ux - \frac{u^2}{2}\right)$ の整級数展開は

$$F(u, x) = \sum_{n=0}^{\infty} H_n(x) u^n.$$

で与えられる．

補題 4.1.3 . $n \geq 1$ について，

- (1) $H'_n(x) = H_{n-1}(x)$.
- (2) $(n+1)H_{n+1}(x) = xH_n(x) - H_{n-1}(x)$.
- (3) $H_n(-x) = (-1)^n H_n(x)$.

4.1.2 Hermite 多項式の性質

命題 4.1.4 . $(Z, Y) \sim \left(0_2, \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix}\right)$ を 2次元正規分布とする．このとき，任意の $n, m \in \mathbb{N}$ について，

$$E[H_n(Z)H_m(Y)] = \begin{cases} n! \rho^n & n = m, \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases}$$

[証明] .

$\rho > 0$ のとき $N, \tilde{N} \sim N(0, 1)$ を独立とすると，

$$\begin{pmatrix} Z \\ Y \end{pmatrix} \stackrel{d}{=} \begin{pmatrix} N \\ \rho N + \sqrt{1 - \rho^2} \tilde{N} \end{pmatrix}.$$

これについて、次のように計算出来る：

$$\begin{aligned} E[H_n(Z)H_m(Y)] &= E[H_n(N)T_{\log(1/\rho)}H_m(N)] \\ &= \rho^m E[H_n(N)H_m(N)] \\ &= \begin{cases} n!\rho^n & n = m, \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases} \end{aligned}$$

$\rho = 0$ のとき 次のように計算出来る：

$$E[H_n(Z)H_m(Y)] = E[H_n(Z)]E[H_m(Y)] = \begin{cases} 1 & n = m = 0, \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases}$$

$\rho < 0$ のとき $H_m(-N) = (-1)^m H_m(N)$ に気をつければ同様。

■

定義 4.1.5 (n -th Wiener chaos). X を H -値の等直交 Gauss 過程とする。これが定める n 次 **Wiener 混沌**とは、 H の単位球面 $\partial B := \{h \in H \mid \|h\| = 1\}$ に添字付けられた n 次までの Hermite 多項式による像 $\{H_n(X(h))\}_{h \in \partial B}$ が生成する線型閉部分空間 $\mathcal{H}_n \subset L^2(\Omega)$ をいう。

例 4.1.6. \mathcal{H}_0 は定数関数全体からなる空間である。 $H_1(x) = x$ より、 $\mathcal{H}_1 = \text{Im } X = \{X(h)\}_{h \in H}$ である。□

系 4.1.7 (Wiener chaos の直交性). X を H -値の等直交 Gauss 過程とする。任意の $n \neq m \in \mathbb{N}$ について、 $\mathcal{H}_n \perp \mathcal{H}_m$ である。

4.1.3 Wiener-Ito の混沌分解

定理 4.1.8 (Wiener-Ito chaotic decomposition^{†1}).

- (1) $\{H_n(X(h))\}_{h \in \partial B, n \in \mathbb{N}}$ が生成する線型部分空間は $L^q(\Omega)$ ($q \in [1, \infty)$) 上で稠密。
- (2) 次が成り立つ：

$$L^2(\Omega) = \bigoplus_{n \in \mathbb{N}} \mathcal{H}_n.$$

特に、任意の $F \in L^2(\Omega)$ に対して、 $F_n \in \mathcal{H}_n$ の列が一意的に存在して、 $F = E[F] + \sum_{n \in \mathbb{N}^+} F_n$ が $L^2(\Omega)$ の意味で収束して成り立つ。

[証明]. Hilbert 空間の直和は完備化を取ることに注意すれば、系 4.1.7 より、(1) が示せれば (2) が従う。完備性は、任意の $X \in L^2(\Omega)$ について、

■

系 4.1.9 (1 次元の場合の結論). $\{(n!)^{\frac{1}{2}} H_n \in L^2(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}), \phi(x; 0, 1)) \mid n \in \mathbb{N}\}$ は $L^2(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}), \phi(x; 0, 1))$ の正規直交基底である。

[証明]. $H = \mathbb{R}$ と取った場合に当たる。

■

4.1.4 混沌の表示

定義 4.1.10. X を H -値等直交 Gauss 過程とする。

$$\mathcal{P}_n^0 := \{p(X(h_1), \dots, X(h_n)) \in L^2(\Omega, \mathcal{F}, P) \mid p \in \mathbb{R}[X_1, \dots, X_k], \deg p \leq n, h_1, \dots, h_n \in H\}.$$

とし、この閉包を \mathcal{P}_n で表す。

命題 4.1.11 ([Kunze, 2013] Prop 1.1.14).

$$\mathcal{P}_n = \mathcal{H}_0 \oplus \dots \oplus \mathcal{H}_n.$$

^{†1} [Nourdin and Peccati, 2012] Th'm 2.2.4

第 5 章

Ornstein-Uhlenbeck 半群

2つの微分作用素の最も肝要と言える特徴付けは、Ornstein-Uhlenbeck 半群の生成作用素によって与えられる。これにより、部分積分公式を得る。

5.1 Ornstein-Uhlenbeck 作用素

定義 5.1.1 . Ornstein-Uhlenbeck 半群 $\{T_t\}_{t \in \mathbb{R}_+} \subset \text{End}(L^2(\Omega))$ とは,

$$T_t(F) = \sum_{n=0}^{\infty} e^{-nt} I_n(f_n).$$

をいう。

要諦 5.1.2. これは, $f \in C_p^\infty(\mathbb{R})$ については,

$$T_f(f)(x) = \int_{\mathbb{R}} f(e^{-t}x + \sqrt{1 - e^{-2t}}y) dN(y), \quad (x \in \mathbb{R}).$$

と定義出来る。

第 6 章

確率積分の逆問題

$F \in L^2(\Omega)$ について, $F = \delta(u)$ を満たす $u \in \text{Dom } u$ を見つける. これには 2 つの方法がある:

- (1) Clark-Ocone 公式 (84): u が適合過程の場合に適用可能.
- (2) Ornstein-Uhlenbeck 半群の生成作用素の逆を用いる.

第 7 章

確率微分方程式

7.1 強解の存在と一意性

さらに係数が C^1 で偏導関数が C_b ならば, Malliavin の意味で可微分な解を持つ 8.0.1.

定義 7.1.1 (strong solution). B を d -次元 Brown 運動とし, m -次元の (時間的に一様な) 確率微分方程式

$$dX_t = \sum_{j \in [d]} \sigma_j(X_t) dB_t^j + b(X_t) dt, \quad X_0 = x_0 \in \mathbb{R}^d, \sigma_j, b \in L(\mathbb{R}^m; \mathbb{R}^m).$$

の強解とは, 次の 2 つを満たす適合格程 $X \in \mathbb{F}$ をいう:

- (1) $\forall T > 0 \quad \forall p \geq 2 \quad E \left[\sup_{t \in [0, T]} |X_t|^p \right] < \infty.$
- (2) $X_t = x_0 + \sum_{j \in [d]} \int_0^t \sigma_j(X_s) dB_s^j + \int_0^t b(X_s) ds.$

定理 7.1.2. 係数が $\sigma_j, b \in \text{Lip}(\mathbb{R}^m; \mathbb{R}^m)$, すなわち,

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^m \quad \max_{j \in [d]} (|\sigma_j(x) - \sigma_j(y)|, |b(x) - b(y)|) \leq K|x - y|$$

を満たすならば, 一意な強解が存在する.

7.2 弱解と martingale 問題

定義 7.2.1.

- (1) 確率基底とその上の過程 X との組を弱解という. 弱解が等しいとは, Wiener 空間 ${}^0C(\mathbb{R}_+)$ 上に押し出された分布が等しいことをいう.
- (2) $\mathcal{A} : C_b^2(\mathbb{R}^d) \rightarrow C(\mathbb{R}^d)$ を微分作用素とする. 確率測度 $P \in P(C(\mathbb{R}_+))$ が $x \in \mathbb{R}^d$ を出発点とする \mathcal{A} -マルチンゲール問題の解であるとは, 次の 2 条件を満たすことをいう:
 - (a) $P[\omega_0 = x] = 1.$
 - (b) 次の M は P について (\mathcal{F}_t) -マルチンゲールである.

$$\forall \varphi \in C_b^2(\mathbb{R}^d) \quad M_t(\varphi) = M_t(\omega, \varphi) := \varphi(\omega_t) - \varphi(\omega_0) - \int_0^t \mathcal{A}\varphi(\omega_s) ds.$$

- (3) 任意の $x \in \mathbb{R}^d$ に対してマルチンゲール問題の解が一意に存在するとき, well-posed であるという.

定理 7.2.2 (マルチンゲール問題との等価性). 次の 2 条件は同値:

- (1) 出発点 x を持つ確率微分方程式の弱解 X が存在して, その分布は P_x である.
- (2) P_x は次の \mathcal{A} -マルチンゲール問題の解であり, これを分布に持つ弱解が存在する:

$$\mathcal{A} := \frac{1}{2} \sum_{i, j \in [d]} a^{ij}(x) \frac{\partial^2}{\partial x^i \partial x^j} + \sum_{i \in [d]} b^i(x) \frac{\partial}{\partial x^i}.$$

また、解の一意性も、確率微分方程式の弱解と、マルチンゲール問題の解とで同値になる。

7.3 解の強 Markov 性

定理 7.3.1 (強 Markov 性). 適切な \mathcal{A} -マルチンゲール過程の一意な解を $(P_x)_{x \in \mathbb{R}^d}$ とすると、これは強 Markov 性を持つ。

注 7.3.2. 解が一意ではなくとも、その中から強 Markov 性を持つものを選び出せる。これを Krylov の Markov 選択という。

命題 7.3.3. 適切な \mathcal{A} -マルチンゲール問題について、 $T_t \varphi(x) := E_x[\varphi(X_t)]$, $\varphi \in L^\infty(\mathbb{R}^d)$ とおくと、次が成り立つ：

- (1) 半群性： $\forall_{t,s \geq 0} T_t T_s = T_{t+s}$.
- (2) $\frac{\partial T_t}{\partial t} = T_t \mathcal{A}$.

この \mathcal{A} を Markov 過程 X の生成作用素という。

7.4 Feynman-Kac の公式

問題 7.4.1. B を d -次元 Brown 運動とし、 d -次元の、時間的に一様で連続な係数を持つ確率微分方程式

$$dX_t = \sum_{j \in [d]} \sigma_j(X_t) dB_t^j + b(X_t) dt, \quad X_0 = x_0 \in \mathbb{R}^d, \sigma_j, b \in C(\mathbb{R}^d; \mathbb{R}^d).$$

を考える。

$$\mathcal{A}\varphi(x) := \frac{1}{2} \sum_{i,j \in [d]} a^{ij}(x) \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^i \partial x^j}(x) + \sum_{i \in [d]} b^i(x) \frac{\partial \varphi}{\partial x^i}(x).$$

これは σ, b が例えば有界なとき、弱解 X が存在する。ここではさらに一意性も仮定し、その境界 ∂D への到達時刻を σ とする。

7.4.1 Dirichlet 問題

問題 7.4.2. $D \subset^{\text{open}} \mathbb{R}^d$ を有界領域、 $f \in C(\partial D)$ を境界値、 $V, g \in C(\overline{D})$ とする。

$$D \quad \begin{cases} \mathcal{A}u + Vu = -g & \text{in } D \\ u = f & \text{on } \partial D. \end{cases}$$

を考える。

定理 7.4.3. $\forall_{x \in D} P_x[\sigma < \infty] = 1$ とし、(D) は解を持つとする。このとき、次のように表示できる。特に、(D) の解は一意である：

$$u(x) = E_x \left[f(X_\sigma) \exp \left(\int_0^\sigma V(X_s) ds \right) + \int_0^\sigma g(X_s) \exp \left(\int_0^s V(X_r) dr \right) ds \right] \quad x \in \overline{D}.$$

命題 7.4.4. \mathcal{A} が一様に楕円形 (すなわち係数行列 $(a^{ij}(x))$ は一様に正定値) ならば、 $\forall_{x \in D} P_x[\sigma < \infty] = 1$ 。

7.4.2 放物型の Cauchy 問題

放物型の PDE に、Schrödinger 方程式 $iu_t + \Delta u = 0$ と熱・拡散方程式 $u_t - \Delta u = 0$ とがある。Kac は Feynman の経路積分による量子化の発見に触発されて、その複素化されていないバージョンでもある熱拡散方程式に対して、確率過程の言葉で厳密な定式化を行った。一方で、Schrödinger 方程式に対しては、測度論の方法に頼ることはできない。

問題 7.4.5 (Kolmogorov の後退方程式に関する Cauchy 問題). 初期値 $f \in C_b(\mathbb{R}^d)$, $V, g \in C_b(\mathbb{R}^d)$ を持ち、 \mathcal{A} の係数は 1 次の増大条件

$$\|\alpha(t, x)\| + |b(t, x)| \leq K(1 + |x|) \quad (|x| \rightarrow \infty)$$

を満たすとする。次の Kolmogorov の後退方程式の Cauchy 問題の解 $u \in C^{1,2}(\mathbb{R}^+ \times \mathbb{R}^d) \cap C(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}^d)$ を考える：

$$(C) \quad \begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t} = \mathcal{A}u + Vu + g & t > 0, x \in \mathbb{R}^d, \\ u(0, x) = f(x), & x \in \mathbb{R}^d. \end{cases}$$

定理 7.4.6 (Feynman-Kac formula). (C) の解 u が存在して緩増加 $\forall_{T>0} \exists_{C,p>0} \forall_{t \in [0,T]} \forall_{x \in \mathbb{R}^d} |u(t, x)| \leq C(1 + |x|^p)$ ならば, 解は一意で, 次のように表示できる:

$$u(t, x) = E_x \left[f(X_t) \exp \left(\int_0^t V(X_s) ds \right) + \int_0^t g(X_s) \exp \left(\int_0^s V(X_r) dr \right) ds \right].$$

7.4.3 Neumann 問題

問題 7.4.7. $f \in C_b(\mathbb{R}_+)$ が定める Neumann 問題

$$(N) \quad \begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t}(t, x) = \frac{1}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(t, x), & t > 0, x \in \mathbb{R}_+ \\ u(0, x) = f(x), & x \in \mathbb{R}_+, \\ \partial^+ u(t, 0) = 0, & t > 0. \end{cases}$$

の解 $u \in C^\infty(\mathbb{R}^+ \times \mathbb{R}_+) \cap C(\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+)$ を考える.

定理 7.4.8.

$$u(t, x) := E_x[f(|B_t|)], \quad t \geq 0, x \in \mathbb{R}_+$$

は解である.

第 8 章

密度推定

Wiener 空間値確率変数 $\Omega \rightarrow C_0(\mathbb{R}_+)$ の密度を与える公式と，その正則性を判定する基準を与える．これは Hormander の超楕円性定理に対する確率論的アプローチでもある．

8.0.1 拡散過程の Malliavin 可微分性

命題 8.0.1 . $\sigma_j, b \in C^1(\mathbb{R}^m; \mathbb{R}^m)$ は有界な偏導関数を持つとする．このとき，

- (1) $\forall_{t \in \mathbb{R}_+} \forall_{i \in [m]} X_t^i \in \mathbb{D}^{1,\infty}$.
- (2) $\forall_{t \leq t} \forall_{j \in [d]} D_r^j X_t = \sigma_j(X_r) + \sum_{k \in [m]} \sum_{l \in [d]} \int_r^t \partial_k \sigma_l(X_s) D_r^j X_s^k dB_s^l + \sum_{k \in [m]} \int_r^t \partial_k b(X_s) D_r^j X_s^k ds$.

第 9 章

正規近似

Malliavin 解析と Stein の手法を併せることで、正規近似の問題に取り組める。

9.1 Stein の補題

Gauss 核の定数倍が満たす微分方程式

$$\phi'(x) - x\phi(x)$$

に注目する。これの一般化である非斉次方程式

$$f'(w) - wf(w) = 1_{(-\infty, z]}(w) - \Phi(z), \quad z \in \mathbb{R}$$

を Stein の方程式という。

9.1.1 発想の根幹

補題 9.1.1 (Stein の補題). $X \in L^1(\Omega)$ について、次は同値：

- (1) $X \sim N(0, 1)$.
- (2) 任意の $f \in C_b^1(\mathbb{R})$ について、 $E[f'(X) - f(X)X] = 0$.

[証明].

(1) \Rightarrow (2) f, f' はいずれも有界としたから、 $E[f'(X)], E[f(X)] < \infty$ に注意。部分積分により、

$$\begin{aligned} E[f'(X)] &= - \int_{\mathbb{R}} f(x) \phi'(x) dx \\ &= \int_{\mathbb{R}} f(x) x \phi(x) dx = E[f(X)X]. \end{aligned}$$

(2) \Rightarrow (1) X は可積分としたから、特性関数 $\varphi(u) := E[e^{iuX}]$ の微分は

$$\varphi'(u) = iE[Xe^{iuX}] = E[-ue^{iuX}] = -u\varphi(u).$$

と計算できる。ただし、 $f(X) := ie^{iuX}$ とみて $f'(X) = -ue^{iuX}$ であることを用いた。すると、この微分方程式を規格化条件 $\varphi(0) = 1$ の下で解くと、 $\varphi(u) = e^{-\frac{u^2}{2}}$.



9.1.2 一般化

f の有界性を仮定せずとも, Fubini の定理を用いてより精緻な議論ができる. W の可積分性を仮定せずとも, $\phi'(x) = -x\phi(x)$ の一般化である Stein の方程式の解を用いることで, $W \sim N(0, 1)$ の十分条件が与えられる. これが [Stein, 1972] の内容である.

補題 9.1.2. 確率変数 $W \in L(\Omega)$ について, $(1) \Rightarrow (2) \Rightarrow (3) \Rightarrow (1)$ である. 特に3条件は同値:

- (1) 任意の C^1 -級の有界連続関数 f について, $f'(Z) \in L^1(\Omega)$ ($Z \sim N(0, 1)$) ならば $E[f'(W)] = E[Wf(W)]$.
- (2) $W \sim N(0, 1)$.
- (3) 任意の絶対連続関数 $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ について, $f'(Z) \in L^1(\Omega)$ ($Z \sim N(0, 1)$) ならば $E[f'(W)] = E[Wf(W)]$.

[証明].

(2) \Rightarrow (3) $W \sim N(0, 1)$ とし, $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ は絶対連続で $E[f'(W)] < \infty$ とする. いま, Gauss 核の微分方程式 $\phi'(x) = -x\phi(x)$ の両辺を積分することで

$$\int_{-\infty}^w -xe^{-\frac{x^2}{2}} dx = e^{-\frac{w^2}{2}}.$$

また, $w > 0$ のとき

$$\int_{-\infty}^w -xe^{-\frac{x^2}{2}} dx = \int_{-\infty}^{-w} -xe^{-\frac{x^2}{2}} dx = \int_w^{\infty} xe^{-\frac{x^2}{2}} dx.$$

が成り立つ. さらに積分範囲が $\{(x, w) \in \mathbb{R}^2 \mid x \leq w \leq 0\}$ であることに注意すれば, Fubini の定理より, Fubini の定理より,

$$\begin{aligned} E[f'(W)] &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} f'(w) e^{-\frac{w^2}{2}} dw \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^0 f'(w) \left(\int_{-\infty}^w -xe^{-\frac{x^2}{2}} dx \right) dw \\ &\quad + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} f'(w) \left(\int_w^{\infty} xe^{-\frac{x^2}{2}} dx \right) dw \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^0 \left(\int_x^0 f'(w) dw \right) (-x) e^{-\frac{x^2}{2}} dx \\ &\quad + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} \left(\int_0^x f'(w) dw \right) x e^{-\frac{x^2}{2}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} [f(x) - f(0)] x e^{-\frac{x^2}{2}} dx = E[Wf(W)]. \end{aligned}$$

(1) \Rightarrow (2) $z \in \mathbb{R}$ の定める Stein 方程式の有界な解 f_z は可微分でもある. 仮定より,

$$0 = E[f'_z(W) - Wf_z(W)] = E[1_{(-\infty, z]}(W) - \Phi(z)] = P[W \leq z] - \Phi(z).$$

であるから, $W \sim N(0, 1)$.

■

補題 9.1.3 (Stein 方程式の解). $z \in \mathbb{R}$ に依存して定まる非斉次な線型 1 階方程式

$$f'(w) - wf(w) = 1_{(-\infty, z]}(w) - \Phi(z), \quad z \in \mathbb{R}$$

を満たす有界関数 f_z は, 次のただ一つである:

$$f_z(w) = \begin{cases} \sqrt{2\pi} e^{\frac{w^2}{2}} \Phi(w)(1 - \Phi(z)) & w \leq z, \\ \sqrt{2\pi} e^{\frac{w^2}{2}} \Phi(z)(1 - \Phi(w)) & w > z. \end{cases}$$

[証明] この微分方程式には積分因子 $e^{-\frac{w^2}{2}}$ が見つかり、これに乗じると

$$\left(e^{-\frac{w^2}{2}} f(w)\right)' = e^{-\frac{w^2}{2}} (1_{(-\infty, z]}(w) - \Phi(z))$$

を得る。この両辺を積分して、

$$\begin{aligned} f_z(w) &= e^{\frac{w^2}{2}} \int_{-\infty}^w \left(1_{(-\infty, z]}(x) - \Phi(z)\right) e^{-\frac{x^2}{2}} dx \\ &= -e^{\frac{w^2}{2}} \int_w^{\infty} \left(1_{(-\infty, z]}(x) - \Phi(z)\right) e^{-\frac{x^2}{2}} dx. \end{aligned}$$

最後の等号は、等式

$$\int_{-\infty}^{\infty} \left(1_{(-\infty, z]}(x) - \Phi(z)\right) e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 0$$

による。よって、 $w \leq z$ のときは第一行を見ると、被積分関数 $(1_{(-\infty, z]}(x) - \Phi(z))$ は $1 - \Phi(z)$ の形で積分の外に出て、積分は $\sqrt{2\pi}\Phi(w)$ に等しい。 $w < z$ のときは第二行を見て被積分関数 $(1_{(-\infty, z]}(x) - \Phi(z))$ は $-\Phi(z)$ の形で外に出て、積分は $1 - \Phi(w)$ に等しい。

この有界性は次の補題による。

一般解はこの f_z に $Ce^{\frac{w^2}{2}}$ を加えたものとして表せるが、 $C = 0$ のときに唯一有界な時である。 ■

補題 9.1.4. $z \in \mathbb{R}$ の定める Stein 方程式の有界な解を f_z とする。このとき、

(1) $w \mapsto wf_z(w)$ は単調増加である。

(2) 任意の $w, u \in \mathbb{R}$ について、

$$|wf_z(w)|, |wf_z(w) - uf_z(u)|, |f'_z(w)|, |f'_z(w) - f'_z(u)| \leq 1.$$

(3) 任意の $w \in \mathbb{R}$ について、 $0 < f_z(w) \leq \min\left(\frac{\sqrt{2\pi}}{4}, \frac{1}{|z|}\right)$ 。

(4) 任意の $w, u, v \in \mathbb{R}$ について、

$$|(w+u)f_z(w+u) - (w+v)f_z(w+v)| \leq \left(|w| + \frac{\sqrt{2\pi}}{4}\right)(|u| + |v|).$$

9.1.3 Stein 関数

定義 9.1.5. $h: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ を可測関数、 $h(Z) \in L^1(\Omega)$ ($Z \sim N(0, 1)$) とする。 $Nh := E[h(Z)]$ について、

$$f'(w) - wf(w) = h(w) - Nh.$$

を h に関する Stein の方程式、これを満たす f を **Stein 関数** という。

補題 9.1.6.

(1) h が有界ならば、

$$\|f_h\| \leq \sqrt{\frac{\pi}{2}} \|h(\bullet) - Nh\|, \quad \|f'_h\| \leq 2 \|h(\bullet) - Nh\|.$$

(2) h が絶対連続ならば、

$$\|f_h\| \leq 2 \|h'\|, \quad \|f'_h\| \leq \sqrt{\frac{2}{\pi}} \|h'\|, \quad \|f''_h\| \leq 2 \|h'\|.$$

9.1.4 多変数の Stein 関数

記法 9.1.7. $h: \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}$ と $u \geq 0$ について、

$$(T_u h)(x) := E \left[h \left(x e^{-u} + \sqrt{1 - e^{-2u}} Z \right) \right], \quad Z \sim N_p(0, I_p), x \in \mathbb{R}^p.$$

補題 9.1.8 ([Chen et al., 2010] Lemma 2.6). $h : \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}$ を 3 階微分可能で, 3 階までの導関数は有界であるとする. このとき,

$$g(x) := - \int_0^\infty \left(T_u h(x) - Nh \right) du, \quad (x \in \mathbb{R}^p)$$

は Stein 関数である.

第 10 章

跳躍過程

Poisson 配置に関する確率積分を定義する.

第 11 章

参考文献

参考文献

- [Chen et al., 2010] Chen, L. H. Y., Goldstein, L., and Shao, Q.-M. (2010). Normal Approximation by Stein's Method. Probability and Its Applications. Springer Berlin, Heidelberg.
- [Conway, 2007] Conway, J. B. (2007). A Course in Functional Analysis. Graduate Texts in Mathematics. Springer New York, 2 edition.
- [Gaveau and Trauber, 1982] Gaveau, B. and Trauber, P. (1982). L'intégrale stochastique comme opérateur de divergence dans l'espace fonctionnel. Journal of Functional Analysis, 46(2):230–238.
- [Ito and Nishio, 1968] Ito, K. and Nishio, M. (1968). On the convergence of sums of independent banach space valued random variables. Osaka Journal of Mathematics, 5(1):35–48.
- [Kolmogorov, 1931] Kolmogorov, A. (1931). Analytical methods in probability theory. Über die analytischen Methoden in der Wahrscheinlichkeitsrechnung, 104(1):415–458. 伊藤清「私は Kolmogorov のこの論文（「解析的方法」）の序文にあるアイデアからヒントを得て、マルコフ過程の軌道を表す確率微分方程式を導入したが、これが私のその後の研究の方向を決めることになった。」.
- [Kunita and Watanabe, 1967] Kunita, H. and Watanabe, S. (1967). On square integrable martingales. Nagoya Mathematical Journal, 30:209–245.
- [Kunze, 2013] Kunze, M. (2013). An introduction to malliavin calculus.
- [Le Gall, 2016] Le Gall, J.-F. (2016). Brownian Motion, Martingales, and Stochastic Calculus. Graduate Texts in Mathematics. Springer Cham.
- [Meyer, 1967] Meyer, P. A. (1967). Integrales stochastiques 1967-1980. In Seminaire de probabilites I. Springer Berlin, Heidelberg.
- [Nourdin and Peccati, 2012] Nourdin, I. and Peccati, G. (2012). Normal Approximations with Malliavin Calculus, volume 192 of Cambridge Tracts in Mathematics. Cambridge University Press.
- [Nualart, David, and Nualart, Eulalia, 2018] Nualart, David, and Nualart, Eulalia (2018). Introduction to Malliavin Calculus, volume 8 of Institute of Mathematical Statistics Textbooks. Cambridge University Press.
- [Revuz and Yor, 1999] Revuz, D. and Yor, M. (1999). Continuous Martingales and Brownian Motion. Grundlehren der mathematischen Wissenschaften. Springer Berlin, Heidelberg, 3 edition.
- [Skorokhod, 1975] Skorokhod, A. V. (1975). On a generalization of a stochastic integral. Theory of Probability and Its Applications, 20(2):219–233.
- [Stein, 1972] Stein, C. (1972). A bound for the error in the normal approximation to the distribution of a sum of dependent random variables. In Le Cam, L. M., Neyman, J., and L., S. E., editors, Proceedings of the Sixth Berkeley Symposium on Mathematical Statistics and Probability, Volume 2: Probability Theory.

参考文献

- [1] Nualart David Nualart and Eulalia Nualart (2018). *Introduction to Malliavin Calculus*. Cambridge University Press.
- [2] Prato Giuseppe Prato. *Introduction to Stochastic Analysis and Malliavin Calculus*.
- [3] LeGall Jean-Francois Le Gall. (2013). *Brownian Motion, Martingales, and Stochastic Calculus*. Springer.
- [4] McKean McKean, H. P. Jr. (1969). *Stochastic Integrals*. Academic Press.
- [5] Tandem 松本裕行, 谷口説男 (2016). *Stochastic Analysis: Itô and Malliavin Calculus in Tandem*. (Cambridge Studies in Advanced Mathematics).
- [6] 楠岡成雄楠岡成雄 (2018). 『確率解析』.(知泉書館, 数理経済学叢書).
確率微分方程式
- [7] 舟木舟木直久『確率微分方程式』
- [8] 谷口谷口説男 (2016) 『確率微分方程式』(数学の輝き, 共立出版).
- [9] Ikeda Watanabe Ikeda, N., and Watanabe, S. *Stochastic Differential Equations and Diffusion Processes*.
- [10] 渡辺渡辺信三 (1975). 『確率微分方程式』(産業図書).
確率過程
- [11] Lipster Shiriyayev Lipster, R. S. and Shiriyayev, A. N. (1986). *Theory of Martingale*. Kluwer Academic Publishers.
- [12] Strook Varadhan Strook, D. W., and, Varadhan, S. R. S. (1979). *Multidimensional Diffusion Processes*. Springer.
- [13] Strook Strook, D. W. (2010). *Probability Theory: An Analytic View*. Cambridge Univ. Press.
- [14] Rogers Williams Rogers, L.C.G. and Williams, D. (1987) *Diffusions, Markov processes and martingales*. John Wiley & Sons.
- [15] Borodin Borodin, A. N. (2013). *Stochastic Processes*. Birkhauser.
- [16] Scheutzow Michael Scheutzo. (2018). *Stochastic Processes*. Lecture Notes, Technische Universitat Berlin.
- [17] Bremaud Pierre Brémaud. (2020). *Probability Theory And Stochastic Processes*. Springer.
- [18] Jacod Shiriyayev Jean Jacod, and Shiriyayev, A. N. (2003). *Limit Theorems For Stochastic Processes*. Springer.
その他
- [19] Daniel Revuz, and Marc Yor. (1999). *Continuous Martingales and Brownian Motion*, 3rd. Springer.
- [20] Bass Richard Bass - Stochastic Processes
- [21] 厚地厚地淳『確率論と関数論』
- [22] Morters-and-Peres Morters and Peres - Brownian Motion
歴史的文献
- [23] Kolmogorov³¹ Kolmogorov, A. N. (1933). Analytical methods in probability theory. 「私は Kolmogorov のこの論文(「解析的方法」)の序文にあるアイデアからヒントを得て, マルコフ過程の軌道を表す確率微分方程式を導入したが, これが私のその後の研究の方向を決めることになった.」
- [24] Ito⁴² Kiyosi Ito (1942). "Differential equations determining a Markoff process" (PDF). Zenkoku Sizyo Sugaku Danwakai-si (J. Pan-Japan Math. Coll.) (1077): 1352 – 1400.
- [25] Ito⁴⁴ Kiyosi Itô (1944). "Stochastic integral". Proceedings of the Imperial Academy. 20 (8): 519 – 524.
- [26] Kunita Watanabe Kunita, H., and Watanabe, S. (1967). On Square Integrable Martingales. *Nagoya Mathematics Journal*. 30: 209-245.
- [27] Meyer Meyer, P. A. (1967). Intégrales Stochastiques. *Séminaire de Probabilités I*. Lecture Notes in Math., 39: 72-162. 劣 martingale の Doob-Meyer 分解を用いて, 確率積分が一般の半マルチンゲールについて定義された. こうして確率解析の復権が起こった.