

クレジット:

Mathematics and Informatics Center 数理手法VI 2020 荻原哲平

ライセンス:

利用者は、本講義資料を、教育的な目的に限ってページ単位で利用することができます。特に記載のない限り、本講義資料はページ単位でクリエイティブ・コモンズ 表示-非営利-改変禁止 ライセンスの下に提供されています。

<http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/>

本講義資料内には、東京大学が第三者より許諾を得て利用している画像等や、各種ライセンスによって提供されている画像等が含まれています。個々の画像等を本講義資料から切り離して利用することはできません。個々の画像等の利用については、それぞれの権利者の定めるところに従ってください。



数理手法VI

第2回

1.2 マルチンゲール収束定理

上向き横断不等式

$a, b \in \mathbb{R}$, $a < b$, $X = (X_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ を \mathbb{F} -adapted とする.
(つまり, 各 $n \in \mathbb{Z}_+$ に対して, X_n は \mathcal{F}_n -可測.)

劣マルチンゲールの $n \rightarrow \infty$ での収束を考えるために, まず X が a と b の間を横断する回数について考える.

$N_0 = -1$ として, 各 $k \in \mathbb{N}$ に対して

$$\begin{aligned} N_{2k-1} &= \inf\{m > N_{2k-2}; X_m \leq a\}, \\ N_{2k} &= \inf\{m > N_{2k-1}; X_m \geq b\} \end{aligned}$$

とおく.

上向き横断不等式

各 k に対して, N_{2k-1}, N_{2k} が停止時刻であることが帰納的に示される.

$$U_n = \max\{k; N_{2k} \leq n\}$$

とおくと, U_n は $[a, b]$ を上向きに横断する回数を表す.

上向き横断不等式

命題 1.1 (上向き横断不等式)

$(X_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ を劣マルチンゲールとする。この時、

$$(b - a)E[U_n] \leq E[(X_n - a)^+].$$

Proof. $N_k \wedge n$ は停止時刻なので、 $Y_0 = X_0$, $Y_k = X_{N_k \wedge n}$ ($k \in \mathbb{N}$) とおくと、任意停止定理より、 $(Y_k)_{k \in \mathbb{Z}_+}$ は $(\mathcal{F}_{N_k})_{k \in \mathbb{Z}_+}$ -劣マルチンゲール。

この時 $\sum_{k=1}^{\infty} (Y_{2k+1} - Y_{2k})$ の値を考える。

上向き横断不等式の証明

1. $k < U_n$ の時,
 $N_{2k+1} \leq n$ なので, $Y_{2k+1} \leq a$ かつ $Y_{2k} \geq b$ より,
 $Y_{2k+1} - Y_{2k} \leq a - b$.
2. $k > U_n$ の時,
 $N_{2k} > n$. よって $Y_{2k+1} = Y_{2k} = X_n$.
3. $k = U_n$ かつ $N_{2k+1} \leq n$ の時,
 $Y_{2k+1} \leq a$ かつ $Y_{2k} \geq b$ より,
 $Y_{2k+1} - Y_{2k} \leq a - b \leq (X_n - a)^+ + (a - b)$.
4. $k = U_n$ かつ $N_{2k+1} > n$ の時,
 $Y_{2k+1} - Y_{2k} \leq X_n - b \leq (X_n - a)^+ + (a - b)$.

上向き横断不等式の証明

1.-4. を合わせると,

$$\sum_{k=1}^n (Y_{2k+1} - Y_{2k}) \leq (a - b)U_n + (X_n - a)^+.$$

$(Y_k)_{k \in \mathbb{Z}_+}$ は劣マルチンゲールなので, $E[Y_{2k+1} - Y_{2k}] \geq 0$. よって

$$0 \leq (a - b)E[U_n] + E[(X_n - a)^+].$$



マルチンゲール収束定理

定義 1.2

$(X_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ を確率過程, X を確率変数とする. $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ が X に a.s. 収束するとは,

$$P(\{\omega; \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)\}) = 1$$

となる時をいい, $X_n \rightarrow X$ a.s. と書く.

定理 1.3

$(X_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ を劣マルチンゲールとし, $\sup_{n \in \mathbb{Z}_+} E[X_n^+] < \infty$ とする. この時, ある $X_\infty \in L^1$ があって,

$$X_n \rightarrow X_\infty \quad \text{a.s.}$$

マルチンゲール収束定理の証明

Proof. 上向き横断不等式より

$$E[U_n] \leq \frac{E[(X_n - a)^+]}{b - a} \leq \frac{|a| + E[X_n^+]}{b - a}.$$

$U_\infty := \sup_n U_n$ とすると, $U_n \nearrow U_\infty$ (単調に収束) であるから, ファトゥの補題から $E[U_\infty] < \infty$.

よって X_n が $[a, b]$ を上向きに横断する回数は a.s. で有限となる.

マルチンゲール収束定理の証明

$a, b \in \mathbb{R}$ は任意なので,

$$A = \bigcup_{\substack{a, b \in \mathbb{Q} \\ a < b}} \{ \omega; X_n(\omega) \text{ が } [a, b] \text{ を上向きに無限回横断} \}$$

とおくと, $P(A) = 0$.

マルチンゲール収束定理の証明

もしある $\omega \in \Omega$ に対して,

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) > \liminf_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega)$$

とすると, $a, b \in \mathbb{Q}$ で

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) > b > a > \liminf_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega)$$

となるものがとれる.

マルチンゲール収束定理の証明

この時 $X_n(\omega) > b$ となる n が無限個あり, $X_m(\omega) < a$ となる m も無限個ある. つまり, $(X_n(\omega))_{n \in \mathbb{N}}$ は $[a, b]$ を無限回横断するので, $\omega \in A$.
よって

$$P\left(\left\{\omega; \limsup_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) > \liminf_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega)\right\}\right) \leq P(A) = 0.$$

マルチンゲール収束定理の証明

よって \limsup と \liminf が等しい $\omega \in \Omega$ に対して, 確率変数 X_∞ を $X_\infty(\omega) = \limsup_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega)$ と定め, そうでない $\omega \in \Omega$ に対して, $X_\infty(\omega) = 0$ と定めると,

$$P\left(\left\{\omega; \limsup_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = \liminf_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X_\infty(\omega)\right\}\right) = 1.$$

つまり $X_n \rightarrow X_\infty$ a.s.

あとは $X_\infty \in L^1$ をしめせば良い.

マルチンゲール収束定理の証明

$X_\infty^+ = \liminf_{n \rightarrow \infty} X_n^+$ a.s. なので, ファトゥウの補題より

$$E[X_\infty^+] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n^+] \leq \sup_{n \in \mathbb{Z}_+} E[X_n^+] < \infty.$$

また, $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ は劣マルチンゲールなので,

$$E[X_n^-] = E[X_n^+] - E[X_n] \leq E[X_n^+] - E[X_0].$$

マルチンゲール収束定理の証明

よってファトゥの補題より

$$E[X_{\infty}^{-}] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n^{-}] \leq \sup_{n \in \mathbb{Z}_+} E[X_n^{+}] - E[X_0] < \infty.$$

ゆえに $E[|X_{\infty}|] = E[X_{\infty}^{+}] + E[X_{\infty}^{-}] < \infty$ より, $X_{\infty} \in L^1$. □

マルチンゲール収束定理の系

系 1.4

$(X_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ を非負値優マルチンゲールとすると, ある $X_\infty \in L^1$ があって,
 $X_n \rightarrow X_\infty$ a.s.

Proof.

$(-X_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ は劣マルチンゲールで $\sup_n E[(-X_n)^+] = \sup_n E[0] = 0 < \infty$
よりマルチンゲール収束定理の条件を満たす. \square

※特に非負値のマルチンゲールは a.s. 収束する.

確率分布

Recall

確率変数 X に対して, $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ 上の確率 μ_X が

$$\mu_X(A) = P(X \in A) \quad (A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}))$$

と定まる. μ_X を X の分布と呼ぶ.

μ_X が平均 m , 分散 v の正規分布の時, $X \sim N(m, v)$ と書く.

大数の強法則

定理 (大数の強法則)

$(Z_n)_{n \in \mathbb{N}}$: 独立な確率変数列で, 任意の n に対し, $Z_n \in L^1$, $\mu_{Z_n} = \mu_{Z_1}$ とする. この時

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n Z_k \rightarrow E[Z_1] \quad \text{a.s.}$$

マルチンゲール収束定理を使って大数の強法則を示すこともできる.
(西尾 7.6 節例 1)

※ $\mu_{Z_n} = \mu_{Z_1}$ の時, $(Z_n)_{n \in \mathbb{N}}$ は同分布であるという.

ギャンブラーの破産

数理手法 IV で扱ったようなギャンブルを繰り返す例を考える。
すなわち、所持金が 100 円で、勝ったら 10 円もらえて負けたら 10 円払うギャンブルを繰り返す。

n 回目の損益を確率変数 Z_n で表す。

$$P(Z_n = 10) = 1/2, \quad P(Z_n = -10) = 1/2.$$

$(Z_n)_{n \in \mathbb{N}}$ を独立として、 $S_n = 100 + \sum_{k=1}^n Z_k$ とおくと、 $(S_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ はマルチンゲール。

ギャンブラーの破産

停止時刻 τ を

$$\tau = \min\{n \in \mathbb{Z}_+; S_n = 0\}$$

とすると, τ は停止時刻なので, $X_n = S_{n \wedge \tau}$ は非負値マルチンゲール (数理手法 IV 命題 3.24) .

よって系 1.4 より, ある $X_\infty \in L^1$ があって, $X_n \rightarrow X_\infty$ a.s.

ギャンブラーの破産

X_∞ は X_n の収束先なので，非負整数値確率変数になる．

$X_n(\omega)$ が $X_\infty(\omega)$ に収束するような $\omega \in \Omega$ を一つ固定する．(このような ω の集合は確率 1)

すると，十分大きい N に対して， $n \geq N$ なら $|X_n(\omega) - X_\infty(\omega)| < 1$ となるが， $X_n(\omega), X_\infty(\omega)$ は整数値なので

$$X_n(\omega) = X_\infty(\omega) \quad (n \geq N) \tag{1}$$

ギャンブラーの破産

もし $X_\infty(\omega) \neq 0$ とすると, $X_N(\omega) = X_\infty(\omega) \neq 0$ より, $\tau > N$.
よって $X_N(\omega) = S_N(\omega)$, $X_{N+1} = S_{N+1}(\omega)$ となり,

$$X_{N+1}(\omega) - X_N(\omega) = S_{N+1}(\omega) - S_N(\omega) = Z_{N+1} \neq 0.$$

これは (1) に矛盾. よって $X_\infty(\omega) = 0$.

よって確率 1 で $X_\infty = 0$ となり, $X_n \rightarrow 0$ a.s.

つまり, このギャンブルを繰り返すと確率 1 で破産する.

分枝過程

$(Z_i^n)_{i,n \in \mathbb{N}}$: 独立で同分布な (i.i.d. という) 確率変数列, 各 Z_i^n は \mathbb{Z}_+ に値をとるとし, $E[Z_1^1] = \theta \in (0, \infty)$ とする.

$\mathcal{F}_0 = \{\emptyset, \Omega\}$, $\mathcal{F}_n = \sigma(Z_i^m; i \in \mathbb{N}, m \leq n)$, $X_0 = 1$,

$$X_n = Z_1^n + \cdots + Z_{X_{n-1}}^n \quad (n \in \mathbb{N})$$

とする. $(X_n)_{n \in \mathbb{Z}_+}$ は分枝過程 (branching process) と呼ばれ, 生物集団の個体数の時間変化を表す.

分枝過程

$$\begin{aligned} E[X_n | \mathcal{F}_{n-1}] &= E\left[X_n \sum_{k=1}^{\infty} 1_{\{X_{n-1}=k\}} \middle| \mathcal{F}_{n-1}\right] \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} E[X_n 1_{\{X_{n-1}=k\}} | \mathcal{F}_{n-1}] \quad (\text{単調収束定理}) \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} E[Z_1^n + \cdots + Z_k^n | \mathcal{F}_{n-1}] 1_{\{X_{n-1}=k\}} \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} E[Z_1^n + \cdots + Z_k^n] 1_{\{X_{n-1}=k\}} \\ &\quad (\mathcal{F}_{n-1} \text{ と } Z_1^n + \cdots + Z_k^n \text{ の独立性}) \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \theta k 1_{\{X_{n-1}=k\}} = \theta X_{n-1}. \end{aligned}$$

分枝過程

よって $(\theta^{-n}X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ は非負値マルチンゲール.
ゆえに系 1.4 より, ある $X_\infty \in L^1$ があって,

$$\theta^{-n}X_n \rightarrow X_\infty \quad \text{a.s.}$$

- ▶ n が十分大きい時, $X_n \approx \theta^n X_\infty$ となり, θ がわかれば X_n の大体の水準がわかる.
- ▶ $X_\infty > 0$ a.s. なら $X_n/X_{n-1} \rightarrow \theta$ a.s. がわかるので n が十分大きい時 増え方はほぼ定数.

分枝過程

- ▶ X_∞ がわかればさらに X_n を特定できる。実際,
 1. $\theta < 1$ なら $X_\infty = 0$.
 2. $\theta > 1$, $\text{var}(Z_i^n) = \sigma^2 < \infty$ なら

$$E[X_\infty] = 1, \quad \text{var}(X_\infty) = \frac{\sigma^2 \theta^{-2}}{1 - \theta^{-1}}.$$

(Durrett 5th ed Section 4.3, Section 4.4)