

$$\left| 7K_0 \int_0^{\frac{1}{K_0}} [1 - \Re\varphi_n(u)] du - 7K_0 \int_0^{\frac{1}{K_0}} [1 - \Re\varphi(u)] du \right| < \frac{\epsilon}{2}, \quad n \geq n_0.$$

$$\therefore P_n(\mathbb{R} \setminus [-K_0, K_0])$$

$$\begin{aligned} &\leq \left| 7K_0 \int_0^{\frac{1}{K_0}} [1 - \Re\varphi_n(u)] du \right| \\ &\leq 7 \sup_{u \in [0, \frac{1}{K_0}]} |1 - \Re\varphi(u)| \\ &\quad + \left| 7K_0 \int_0^{\frac{1}{K_0}} [1 - \Re\varphi_n(u)] du - 7K_0 \int_0^{\frac{1}{K_0}} [1 - \Re\varphi(u)] du \right| \\ &< \epsilon, \quad n \geq n_0. \end{aligned}$$

ここで, $n = 1, 2, \dots, n_0$ に対して, K_n を $P_n([-K_n, K_n]) > 1 - \epsilon$ となるようにとり, $K := \max\{K_0, K_1, \dots, K_{n_0}\}$ とすれば,

$$P_n(\mathbb{R} \setminus [-K, K]) < \epsilon \quad \forall n \in \mathbb{N}. \quad \square$$

【定理 4.25 — Lindeberg-Feller の中心極限定理】 $\langle X_k; k \in \mathbb{N} \rangle$ を有限な期待値 $m_k = \mathbb{E}[X_k]$ と分散 $\sigma_k^2 = \text{Var}[X_k]$ を持つ独立な確率変数の列とする。このとき, $c_n^2 := \sum_{k=1}^n \sigma_k^2$ として, 次の **Lindeberg 条件**

$$\frac{1}{c_n^2} \sum_{k=1}^n \int_{\{x; |x-m_k| \geq \epsilon c_n\}} (x - m_k)^2 dP_{X_k}(x) \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty) \quad \forall \epsilon > 0 \quad (4.10)$$

が成立するならば, $S_n := \sum_{k=1}^n X_k$ として

$$T_n := \frac{S_n - \mathbb{E}[S_n]}{\sqrt{\text{Var}[S_n]}}$$

は, 標準正規分布に従う確率変数に法則収束する。

証明 $m_k = 0$ として定理を証明すればよい¹⁰。これには, 定理 4.15, 定理

¹⁰: $\mathbb{E}[X_k] = 0$ としたとき, $\langle m_k; k \in \mathbb{N} \rangle$ を任意の実数列として, $Y_k := X_k + m_k$ とおくと, $\mathbb{E}[Y_k] = m_k$ であり,

$$\frac{\sum_{k=1}^n X_k - \mathbb{E}[\sum_{k=1}^n X_k]}{\sqrt{\text{Var}[\sum_{k=1}^n X_k]}} = \frac{\sum_{k=1}^n Y_k - \mathbb{E}[\sum_{k=1}^n Y_k]}{\sqrt{\text{Var}[\sum_{k=1}^n Y_k]}}$$

となる。

4.24, 例 4.3 より,

$$\begin{aligned} \varphi_{T_n}(u) &= \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k} \left(\frac{u}{c_n} \right) \rightarrow e^{-\frac{1}{2}u^2} \\ &\iff \log \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k} \left(\frac{u}{c_n} \right) \rightarrow -\frac{1}{2}u^2 \quad (n \rightarrow \infty) \end{aligned}$$

を示せばよい。 $\epsilon > 0$ を任意として, Taylor 展開の公式より,

$$\begin{aligned} \varphi_{X_k}(u) &= \int_{|x| \geq \epsilon c_n} e^{iux} dP_{X_k}(x) + \int_{|x| < \epsilon c_n} e^{iux} dP_{X_k}(x) \\ &= \int_{|x| \geq \epsilon c_n} \left(1 + iux + \frac{1}{2}\theta_2 u^2 x^2 \right) dP_{X_k}(x) \\ &\quad + \int_{|x| < \epsilon c_n} \left(1 + iux - \frac{1}{2}u^2 x^2 + \frac{1}{6}\theta_3 |u|^3 |x|^3 \right) dP_{X_k}(x) \\ &= 1 + \frac{1}{2}u^2 \int_{|x| \geq \epsilon c_n} \theta_2 x^2 dP_{X_k}(x) - \frac{1}{2}u^2 \int_{|x| < \epsilon c_n} x^2 dP_{X_k}(x) \\ &\quad + \frac{1}{6}|u|^3 \int_{|x| < \epsilon c_n} \theta_3 |x|^3 dP_{X_k}(x) \end{aligned}$$

となる θ_i , $|\theta_i| \leq 1$, $i = 2, 3$ が存在する。ここで, 記号の簡略化のため,

$$\begin{aligned} \alpha_{nk} &:= \int_{|x| \geq \epsilon c_n} x^2 dP_{X_k}(x) \\ \beta_{nk} &:= \int_{|x| < \epsilon c_n} x^2 dP_{X_k}(x) \leq \epsilon^2 c_n^2 \end{aligned}$$

とする。

$$\begin{aligned} \left| \int_{|x| \geq \epsilon c_n} \theta_2 x^2 dP_{X_k}(x) \right| &\leq \int_{|x| \geq \epsilon c_n} x^2 dP_{X_k}(x) \\ \left| \int_{|x| < \epsilon c_n} \theta_3 |x|^3 dP_{X_k}(x) \right| &\leq \int_{|x| < \epsilon c_n} |x|^3 dP_{X_k}(x) \leq \int_{|x| < \epsilon c_n} \epsilon c_n x^2 dP_{X_k}(x) \end{aligned}$$

より,

$$\begin{aligned} \int_{|x| \geq \epsilon c_n} \theta_2 x^2 dP_{X_k}(x) &= \theta_2' \alpha_{nk} \\ \int_{|x| < \epsilon c_n} \theta_3 |x|^3 dP_{X_k}(x) &= \theta_3' \epsilon c_n \beta_{nk}, \quad |\theta_2'| \leq 1, \quad |\theta_3'| \leq 1 \end{aligned}$$

となる θ'_2, θ'_3 が存在する.

$$\therefore \varphi_{X_k}(u) = 1 + \frac{1}{2}u^2\theta'_2\alpha_{nk} - \frac{1}{2}u^2\beta_{nk} + \frac{1}{6}|u|^3\theta'_3\epsilon c_n\beta_{nk}.$$

$$\therefore \varphi_{X_k}\left(\frac{u}{c_n}\right) = 1 + \gamma_{nk}$$

$$\gamma_{nk} := \frac{1}{2}u^2\theta'_2\frac{\alpha_{nk}}{c_n^2} - \frac{1}{2}u^2\frac{\beta_{nk}}{c_n^2} + \frac{1}{6}|u|^3\theta'_3\epsilon\frac{\beta_{nk}}{c_n^2}.$$

式 (4.10) より,

$$\sum_{k=1}^n \frac{\alpha_{nk}}{c_n^2} \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty). \tag{4.11}$$

よって, $\sum_{k=1}^n (\alpha_{nk} + \beta_{nk}) \equiv c_n^2$ であるから,

$$\sum_{k=1}^n \frac{\beta_{nk}}{c_n^2} \rightarrow 1 \quad (n \rightarrow \infty). \tag{4.12}$$

$$\therefore \sum_{k=1}^n \gamma_{nk} \rightarrow -\frac{1}{2}u^2 + \frac{1}{6}|u|^3\theta'_3\epsilon \quad (n \rightarrow \infty). \tag{4.13}$$

さらに, \log に対する Taylor 展開の公式の適用により, ある $|\theta_1| \leq 1$ に対して,

$$\log \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}\left(\frac{u}{c_n}\right) = \sum_{k=1}^n \log \varphi_{X_k}\left(\frac{u}{c_n}\right) = \sum_{k=1}^n (\gamma_{nk} + \theta_1|\gamma_{nk}|^2)$$

となることに注意すると,

$$\begin{aligned} & \left| \log \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}\left(\frac{u}{c_n}\right) + \frac{1}{2}u^2 \right| \\ & \leq \left| \sum_{k=1}^n \gamma_{nk} + \frac{1}{2}u^2 \right| + |\theta_1| \sum_{k=1}^n |\gamma_{nk}|^2 \\ & \leq \left| \sum_{k=1}^n \gamma_{nk} + \frac{1}{2}u^2 - \frac{1}{6}|u|^3\theta'_3\epsilon \right| + \sum_{k=1}^n |\gamma_{nk}|^2 + |u|^3|\theta'_3|\epsilon. \end{aligned}$$

上式, 最右辺の第1項は, 式 (4.13) よりゼロに収束し, $|u|^3|\theta'_3|\epsilon \rightarrow 0$ ($\epsilon \rightarrow 0$) となる. したがって, あとは,

$$\sum_{k=1}^n |\gamma_{nk}|^2 \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$$

を示せばよい.

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n |\gamma_{nk}|^2 & \leq \max_{k=1, \dots, n} |\gamma_{nk}| \sum_{k=1}^n |\gamma_{nk}| \\ & \leq \left(\frac{1}{2}u^2 \sum_{k=1}^n \frac{\alpha_{nk}}{c_n^2} + \frac{1}{2}u^2\epsilon^2 + \frac{1}{6}|u|^3\epsilon^3 \right) \\ & \quad \times \left(\frac{1}{2}u^2 \sum_{k=1}^n \frac{\alpha_{nk}}{c_n^2} + \frac{1}{2}u^2 \sum_{k=1}^n \frac{\beta_{nk}}{c_n^2} + \frac{1}{6}|u|^3\epsilon \sum_{k=1}^n \frac{\beta_{nk}}{c_n^2} \right). \end{aligned}$$

したがって, 式 (4.11) より, $\epsilon \rightarrow 0$ とすれば,

$$\sum_{k=1}^n |\gamma_{nk}|^2 \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$$

となる. □

【定理 4.26】 次の①~⑤は, 定理 4.25 の Lindeberg 条件 (4.10) が成立するための十分条件を与える.

① Liapounov 条件

$$\exists h \in \mathbb{N}; h \geq 3, \frac{1}{c_n^h} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[|X_k - m_k|^h] \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$$

② $X_k, k \in \mathbb{N}$ は共通の確率分布 P を持ち, 平均 \bar{m} と分散 σ^2 が存在する

③ $\exists C \in \mathbb{R}^+; |X_k - m_k| \leq C \quad \forall k \in \mathbb{N}$, かつ $c_n \rightarrow \infty \quad (n \rightarrow \infty)$

④ $\exists C \in \mathbb{R}^+; |X_k| \leq C \quad \forall k \in \mathbb{N}$, かつ $c_n \rightarrow \infty \quad (n \rightarrow \infty)$

⑤ $\forall \epsilon > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}; n \geq n_0 \implies \max_{k \in \{1, 2, \dots, n\}} |X_k - m_k| \stackrel{\mu.L}{\leq} \epsilon c_n$

証明 ①と②を証明し, ③~⑤の証明は練習問題とする.

① $|x - m_k| \geq \epsilon c_n \implies \frac{|x - m_k|^{h+1}}{(\epsilon c_n)^{h+1}} \geq 1, h \geq 3$ より

$$\begin{aligned} & \frac{1}{c_n^h} \sum_{k=1}^n \int_{\{x; |x - m_k| \geq \epsilon c_n\}} (x - m_k)^2 dP_{X_k}(x) \\ & \leq \frac{1}{\epsilon^{h-2} c_n^h} \sum_{k=1}^n \int_{\{x; |x - m_k| \geq \epsilon c_n\}} |x - m_k|^h dP_{X_k}(x) \\ & \leq \frac{1}{\epsilon^{h-2} c_n^h} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[|X_k - m_k|^h] \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty). \end{aligned}$$