

概率论

胡太忠

thu@ustc.edu.cn

安徽 合肥

2023 年 9 月



第 6 章 极限定理

- 大数定律
- 中心极限定理
- 几乎处处收敛



§6.1 依概率收敛与平均收敛

6.1.1 依概率收敛

- **定义 6.1.1** 称 $\{X_n, n \geq 1\}$ 依概率收敛到随机变量 X , 记为 $X_n \xrightarrow{P} X$, 若对 $\forall \epsilon > 0$,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| > \epsilon) = 0.$$

- **定理 6.1.1** (Chebyshev 不等式) 设 $g: \mathfrak{R}_+ \rightarrow \mathfrak{R}_+$ 单调递增, 随机变量 Y 满足 $Eg(|Y|) < \infty$, 则对 $\forall a > 0$ 使得 $g(a) > 0$, 有

$$P(|Y| > a) \leq \frac{Eg(|Y|)}{g(a)}.$$

※ 设 $Y \in L_r, r > 0$, 则

$$P(|Y| > x) \leq \frac{E|Y|^r}{x^r}, \quad x > 0.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 【例 6.1.2】 已知某学校数学系每年平均有 70 个学生毕业.

(a) 估算该系明年至少有 80 个学生毕业的概率;

(b) 已知该系每年毕业生人数的方差是 8, 估算 (a) 中的概率.

解: (a) 用 X 表示明年毕业的学生数, 则 $EX = 70$. 用马尔可夫不等式得

$$P(X \geq 80) \leq \frac{EX}{80} = \frac{7}{8}.$$

(b) 由切比雪夫不等式得

$$P(X \geq 80) \leq P(|X - 70| \geq 10) \leq \frac{\text{Var}(X)}{10^2} = 0.08.$$

※ 只知道该系毕业人数的数学期望时, 马尔可夫不等式就能给出判断. 这正是马尔可夫不等式的优点.



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 【例 6.1.2】 已知某学校数学系每年平均有 70 个学生毕业.

(a) 估算该系明年至少有 80 个学生毕业的概率;

(b) 已知该系每年毕业生人数的方差是 8, 估算 (a) 中的概率.

解: (a) 用 X 表示明年毕业的学生数, 则 $EX = 70$. 用马尔可夫不等式得

$$P(X \geq 80) \leq \frac{EX}{80} = \frac{7}{8}.$$

(b) 由切比雪夫不等式得

$$P(X \geq 80) \leq P(|X - 70| \geq 10) \leq \frac{\text{Var}(X)}{10^2} = 0.08.$$

※ 只知道该系毕业人数的数学期望时, 马尔可夫不等式就能给出判断. 这正是马尔可夫不等式的优点.



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- ▶ 【例 6.1.3】 若 $\text{Var}(X) = 0$, 则存在常数 c 使得 $P(X = c) = 1$.
- ▶ 【例 6.1.4】 设 X 为非负整数值随机变量, 则

$$1 - EX \leq P(X = 0) \leq \frac{\text{Var}(X)}{(EX)^2}.$$

证明: 仅需注意以下两点

$$P(X = 0) = P(X - EX = -EX) \leq P(|X - EX| \geq |EX|)$$

$$P(X = 0) = 1 - P(X \geq 1).$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- ▶ 【例 6.1.3】 若 $\text{Var}(X) = 0$, 则存在常数 c 使得 $P(X = c) = 1$.
- ▶ 【例 6.1.4】 设 X 为非负整数值随机变量, 则

$$1 - EX \leq P(X = 0) \leq \frac{\text{Var}(X)}{(EX)^2}.$$

证明: 仅需注意以下两点

$$P(X = 0) = P(X - EX = -EX) \leq P(|X - EX| \geq |EX|)$$

$$P(X = 0) = 1 - P(X \geq 1).$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- **定义 6.1.2** 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为 rv 序列, $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$. 如果存在实数列 $\{a_n\}$ 和 $\{b_n\}$ 使得 $b_n > 0$ 且

$$\frac{S_n - a_n}{b_n} \xrightarrow{P} 0, \quad (*.1)$$

则称 $\{X_n\}$ 服从**弱大数律**, 其中

$\{a_n\}$ 中心化数列,

$\{b_n\}$ 正则化数列.

※ **问题:** 如何寻找 $\{a_n\}$ 和 $\{b_n\}$ 使得 $(*.1)$ 成立以及成立的条件?

一般, $a_n = E S_n$, $b_n = n$.



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- 【例 6.1.5】 (Markov 弱大数律) 若 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\text{Var}(S_n)}{n^2} = 0,$$

则 $\{X_n\}$ 服从弱大数律, 其中 $a_n = \mathbb{E} S_n$, $b_n = n$.

- 【例 6.1.6】 (Chebyshev 弱大数律) 若 $\{X_n, n \geq 1\}$ 两两不相关, 且存在常数 $c > 0$ 使得

$$\text{Var}(X_n) \leq c, \quad \forall n \geq 1,$$

则 $\{X_n\}$ 服从弱大数律, 其中 $a_n = \mathbb{E} S_n$, $b_n = n$.

- 【例 6.1.7】 (Bernoulli 弱大数律) 若 Z_n 表示 n 次独立重复 Bernoulli 试验中成功的次数, 每次试验中成功的概率为 p , 则

$$\frac{Z_n}{n} \xrightarrow{P} p.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- 【例 6.1.5】 (Markov 弱大数律) 若 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\text{Var}(S_n)}{n^2} = 0,$$

则 $\{X_n\}$ 服从弱大数律, 其中 $a_n = \text{E} S_n$, $b_n = n$.

- 【例 6.1.6】 (Chebyshev 弱大数律) 若 $\{X_n, n \geq 1\}$ 两两不相关, 且存在常数 $c > 0$ 使得

$$\text{Var}(X_n) \leq c, \quad \forall n \geq 1,$$

则 $\{X_n\}$ 服从弱大数律, 其中 $a_n = \text{E} S_n$, $b_n = n$.

- 【例 6.1.7】 (Bernoulli 弱大数律) 若 Z_n 表示 n 次独立重复 Bernoulli 试验中成功的次数, 每次试验中成功的概率为 p , 则

$$\frac{Z_n}{n} \xrightarrow{P} p.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- 【例 6.1.5】 (Markov 弱大数律) 若 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\text{Var}(S_n)}{n^2} = 0,$$

则 $\{X_n\}$ 服从弱大数律, 其中 $a_n = \text{E} S_n$, $b_n = n$.

- 【例 6.1.6】 (Chebyshev 弱大数律) 若 $\{X_n, n \geq 1\}$ 两两不相关, 且存在常数 $c > 0$ 使得

$$\text{Var}(X_n) \leq c, \quad \forall n \geq 1,$$

则 $\{X_n\}$ 服从弱大数律, 其中 $a_n = \text{E} S_n$, $b_n = n$.

- 【例 6.1.7】 (Bernoulli 弱大数律) 若 Z_n 表示 n 次独立重复 Bernoulli 试验中成功的次数, 每次试验中成功的概率为 p , 则

$$\frac{Z_n}{n} \xrightarrow{P} p.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- 【例 6.1.8】 有一列口袋, 第 k 个口袋中有 1 个白球和 $k-1$ 个黑球. 自前 n 个口袋中各取一球, 记 Z_n 为所取出的 n 个球中的白球个数, 则当 $r > 1/2$ 时,

$$\frac{Z_n - \mathbb{E} Z_n}{\ln^r n} \xrightarrow{\text{P}} 0.$$

证: 注意到 $Z_n = \sum_{i=1}^n X_i$, 其中

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{自第 } i \text{ 个口袋中取出白色球,} \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

易知 $\mathbb{E} X_k = \frac{1}{k}$, $\text{Var}(X_k) = \frac{1}{k} - \frac{1}{k^2}$, $\text{Var}(Z_n) < \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \leq C \ln n$, 其中 $C > 0$ 为某个常数. 于是, 对 $\forall \epsilon > 0$

$$\begin{aligned} \mathbb{P} \left(\frac{|Z_n - \mathbb{E} Z_n|}{\ln^r n} > \epsilon \right) &= \mathbb{P} (|Z_n - \mathbb{E} Z_n| > \epsilon \ln^r n) \\ &\leq \frac{\text{Var}(Z_n)}{\epsilon^2 \ln^{2r} n} \leq \frac{C}{\epsilon^2 \ln^{2r-1} n} \rightarrow 0. \end{aligned}$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- 【例 6.1.8】 有一列口袋, 第 k 个口袋中有 1 个白球和 $k-1$ 个黑球. 自前 n 个口袋中各取一球, 记 Z_n 为所取出的 n 个球中的白球个数, 则当 $r > 1/2$ 时,

$$\frac{Z_n - \mathbb{E} Z_n}{\ln^r n} \xrightarrow{\text{P}} 0.$$

证: 注意到 $Z_n = \sum_{i=1}^n X_i$, 其中

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{自第 } i \text{ 个口袋中取出白色球,} \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

易知 $\mathbb{E} X_k = \frac{1}{k}$, $\text{Var}(X_k) = \frac{1}{k} - \frac{1}{k^2}$, $\text{Var}(Z_n) < \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \leq C \ln n$, 其中 $C > 0$ 为某个常数. 于是, 对 $\forall \epsilon > 0$

$$\begin{aligned} \mathbb{P} \left(\frac{|Z_n - \mathbb{E} Z_n|}{\ln^r n} > \epsilon \right) &= \mathbb{P} (|Z_n - \mathbb{E} Z_n| > \epsilon \ln^r n) \\ &\leq \frac{\text{Var}(Z_n)}{\epsilon^2 \ln^{2r} n} \leq \frac{C}{\epsilon^2 \ln^{2r-1} n} \rightarrow 0. \end{aligned}$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- 【例 6.1.9】 有一列口袋, 第 k 个口袋中有 1 个白球和 $k-1$ 个黑球. 自前 n 个口袋中各取一球, 记 Z_n 为所取出的 n 个球中的白球个数, 则

$$\frac{Z_n}{\ln n} \xrightarrow{P} 1.$$

证: 注意到

$$\mathbb{E} Z_n - \ln n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} - \ln n \rightarrow c > 0 \quad c \text{ 为欧拉常数},$$

于是, 对 $\forall \epsilon > 0$, 当 n 充分大时,

$$\epsilon \ln n + \ln n - \mathbb{E} Z_n > \frac{1}{2} \epsilon \ln n,$$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(|Z_n - \ln n| > \epsilon \ln n) &\leq \mathbb{P}(|Z_n - \mathbb{E} Z_n| > \epsilon \ln n + \ln n - \mathbb{E} Z_n) \\ &\leq \mathbb{P}\left(|Z_n - \mathbb{E} Z_n| > \frac{1}{2} \epsilon \ln n\right) \\ &\rightarrow 0 \quad (\text{Markov 不等式}). \end{aligned}$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- 【例 6.1.9】 有一列口袋, 第 k 个口袋中有 1 个白球和 $k-1$ 个黑球. 自前 n 个口袋中各取一球, 记 Z_n 为所取出的 n 个球中的白球个数, 则

$$\frac{Z_n}{\ln n} \xrightarrow{P} 1.$$

证: 注意到

$$E Z_n - \ln n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} - \ln n \rightarrow c > 0 \quad c \text{ 为欧拉常数},$$

于是, 对 $\forall \epsilon > 0$, 当 n 充分大时,

$$\epsilon \ln n + \ln n - E Z_n > \frac{1}{2} \epsilon \ln n,$$

$$\begin{aligned} P(|Z_n - \ln n| > \epsilon \ln n) &\leq P(|Z_n - E Z_n| > \epsilon \ln n + \ln n - E Z_n) \\ &\leq P\left(|Z_n - E Z_n| > \frac{1}{2} \epsilon \ln n\right) \\ &\rightarrow 0 \quad (\text{Markov 不等式}). \end{aligned}$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

6.1.2 平均收敛

- **定义 6.1.3** 设 $X_n \in L_r$, $r > 0$, 称 $X_n \xrightarrow{L_r} X$ (X_n 在 L_r 意义下平均收敛到 X), 若

$$E|X_n - X|^r \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

✱ $X_n \xrightarrow{L_r} X \implies X \in L_r.$

- **定理 6.1.2** $X_n \xrightarrow{L_r} X \implies X_n \xrightarrow{P} X.$

- **性质** 对 $\forall X \in L_r$, 存在离散 rv 序列 $\{X_n\}$, 使得 $X_n \xrightarrow{L_r} X.$

证: 构造

$$X_n = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \frac{k-1}{2^n} \cdot I\left(\frac{k-1}{2^n} \leq X < \frac{k}{2^n}\right), \quad n \geq 1,$$

则 $|X_n - X| < 1/2^n, \dots\dots\dots$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

6.1.2 平均收敛

- **定义 6.1.3** 设 $X_n \in L_r$, $r > 0$, 称 $X_n \xrightarrow{L_r} X$ (X_n 在 L_r 意义下平均收敛到 X), 若

$$E|X_n - X|^r \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

✱ $X_n \xrightarrow{L_r} X \implies X \in L_r.$

- **定理 6.1.2** $X_n \xrightarrow{L_r} X \implies X_n \xrightarrow{P} X.$

- **性质** 对 $\forall X \in L_r$, 存在离散 rv 序列 $\{X_n\}$, 使得 $X_n \xrightarrow{L_r} X.$

证: 构造

$$X_n = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \frac{k-1}{2^n} \cdot I\left(\frac{k-1}{2^n} \leq X < \frac{k}{2^n}\right), \quad n \geq 1,$$

则 $|X_n - X| < 1/2^n, \dots\dots\dots$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 【例 6.1.10】 $(X_n \xrightarrow{P} X \not\Rightarrow X_n \xrightarrow{L_r} X)$

取概率空间 $((0, 1), \mathcal{B}((0, 1)), L)$, 定义 $X = 0$,

$$X_n(w) = n \cdot 1_{(0, 1/n)}(w), \quad n \geq 1,$$

则 $X_n \xrightarrow{P} X$, 但是 $E|X_n - X| = 1$, 即 $X_n \not\xrightarrow{L_1} X$.

$$X_n \xrightarrow{P} X \not\Rightarrow EX_n \rightarrow EX.$$

※ $X_n \xrightarrow{P} X \not\Rightarrow EX_n \rightarrow EX$.

※ 如何判别 $X_n \xrightarrow{L_r} X$? 寻找充分（必要）条件



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- ▶ (单调收敛定理) 设 $0 \leq X_n \uparrow X$, 则 $E[X_n] \uparrow EX$.
- ▶ (Fatou-Lebesgue 引理) 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 是 rv 序列, $Y, Z \in L_1$, 则

$$X_n \leq Z \implies \limsup_{n \rightarrow \infty} E[X_n] \leq E \left[\limsup_{n \rightarrow \infty} X_n \right]$$

$$X_n \geq Y \implies E \left[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n \right] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n].$$

如果 $Y \leq X_n \uparrow X$ 或 $Y \leq X_n \leq Z$ 且 $X_n \rightarrow X$, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n] = EX.$$

- ▶ (控制收敛定理) 设 $|X_n| \leq Y$, 且 $EY < \infty$. 若 $X_n \xrightarrow{P} X$, 则 $E|X_n - X| \rightarrow 0$. 特别,

$$E[X_n] \rightarrow EX.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- ▶ (单调收敛定理) 设 $0 \leq X_n \uparrow X$, 则 $E[X_n] \uparrow EX$.
- ▶ (Fatou-Lebesgue 引理) 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 是 rv 序列, $Y, Z \in L_1$, 则

$$X_n \leq Z \implies \limsup_{n \rightarrow \infty} E[X_n] \leq E \left[\limsup_{n \rightarrow \infty} X_n \right]$$

$$X_n \geq Y \implies E \left[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n \right] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n].$$

如果 $Y \leq X_n \uparrow X$ 或 $Y \leq X_n \leq Z$ 且 $X_n \rightarrow X$, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n] = EX.$$

- ▶ (控制收敛定理) 设 $|X_n| \leq Y$, 且 $EY < \infty$. 若 $X_n \xrightarrow{P} X$, 则 $E|X_n - X| \rightarrow 0$. 特别,

$$E[X_n] \rightarrow EX.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- **定义 6.1.4** 称一族可积 rv $\{X_i, i \in I\}$ 为一致可积的, 若当 $a \rightarrow \infty$ 时,

$$\sup_{i \in I} E[|X_i| I(|X_i| > a)] = \sup_{i \in I} \int_{\{|X_i| > a\}} |X_i| \longrightarrow 0,$$

这儿的一致是指 a 的选取与 i 无关.

※ 一致可积 rv 族与我们要研究的各种收敛性有很密切的关系, 因此有必要研究何时 rv 族是一致可积的.

- 若 $X_i, i \in I$, 有相同的分布, 则 $\{X_i, i \in I\}$ 是一致可积的.
- 若存在可积 rv X , 使得 $|X_i| \leq X$, a.s., $i \in I$,
则 $\{X_i, i \in I\}$ 是一致可积的. 特别, 若 I 有限, 则 $\{X_i, i \in I\}$ 是一致可积的.



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- **定义 6.1.4** 称一族可积 rv $\{X_i, i \in I\}$ 为一致可积的, 若当 $a \rightarrow \infty$ 时,

$$\sup_{i \in I} E[|X_i| I(|X_i| > a)] = \sup_{i \in I} \int_{\{|X_i| > a\}} |X_i| \longrightarrow 0,$$

这儿的一致是指 a 的选取与 i 无关.

※ 一致可积 rv 族与我们要研究的各种收敛性有很密切的关系, 因此有必要研究何时 rv 族是一致可积的.

- 若 $X_i, i \in I$, 有相同的分布, 则 $\{X_i, i \in I\}$ 是一致可积的.
- 若存在可积 rv X , 使得 $|X_i| \leq X$, a.s., $i \in I$,
则 $\{X_i, i \in I\}$ 是一致可积的. 特别, 若 I 有限, 则 $\{X_i, i \in I\}$ 是一致可积的.



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 例 6.1.12 若 $\{X_n, n \geq 1\}$ 一族可积, 则

$$\frac{1}{n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k| \xrightarrow{P} 0.$$

证明: 利用一致可积性, 对于任意 $\epsilon > 0$, 存在 $a > 0$ 使得

$$\sup_{n \geq 1} E[|X_k| I(|X_k| > a)] < \frac{\epsilon}{2}.$$

于是,

$$\begin{aligned} E \left[\frac{1}{n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k| \right] &\leq E \left[\frac{1}{n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k| I(|X_k| \leq a) \right] \\ &\quad + E \left[\frac{1}{n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k| I(|X_k| > a) \right] \\ &\leq \frac{a}{n} + \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E |X_k| I(|X_k| > a) \leq \frac{a}{n} + \frac{\epsilon}{2} \end{aligned}$$

.....



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 例 6.1.12 若 $\{X_n, n \geq 1\}$ 一族可积, 则

$$\frac{1}{n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k| \xrightarrow{P} 0.$$

证明: 利用一致可积性, 对于任意 $\epsilon > 0$, 存在 $a > 0$ 使得

$$\sup_{n \geq 1} E[|X_k| I(|X_k| > a)] < \frac{\epsilon}{2}.$$

于是,

$$\begin{aligned} E \left[\frac{1}{n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k| \right] &\leq E \left[\frac{1}{n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k| I(|X_k| \leq a) \right] \\ &\quad + E \left[\frac{1}{n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k| I(|X_k| > a) \right] \\ &\leq \frac{a}{n} + \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E[|X_k| I(|X_k| > a)] \leq \frac{a}{n} + \frac{\epsilon}{2} \end{aligned}$$

.....



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- **定义 6.1.a** 设 $\{X_i, i \in I\}$ 是一族 rv, 若对 $\forall \epsilon > 0$, 存在 $\eta_\epsilon > 0$, 只要 $P(A) < \eta_\epsilon$, $A \in \mathcal{A}$, 就有

$$\sup_{i \in I} E[|X_i| \cdot I_A] < \epsilon,$$

则称 $\{X_i, i \in I\}$ 是一致绝对连续的, 一致是指 η_ϵ 的选取与 i 无关.

- **定理 6.1.3** rv 族 $\{X_i, i \in I\}$ 一致可积的充要条件是

- (1) $\{X_i, i \in I\}$ 是一致绝对连续的;
- (2) 积分一致有界, 即

$$\sup_{i \in I} E|X_i| < \infty.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

- **定义 6.1.a** 设 $\{X_i, i \in I\}$ 是一族 rv, 若对 $\forall \epsilon > 0$, 存在 $\eta_\epsilon > 0$, 只要 $P(A) < \eta_\epsilon$, $A \in \mathcal{A}$, 就有

$$\sup_{i \in I} E[|X_i| \cdot I_A] < \epsilon,$$

则称 $\{X_i, i \in I\}$ 是一致绝对连续的, 一致是指 η_ϵ 的选取与 i 无关.

- **定理 6.1.3** rv 族 $\{X_i, i \in I\}$ 一致可积的充要条件是

- (1) $\{X_i, i \in I\}$ 是一致绝对连续的;
- (2) 积分一致有界, 即

$$\sup_{i \in I} E|X_i| < \infty.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

证: (\implies) 由一致可积性知, 任给 $\epsilon > 0$, 存在 $a > 0$, 使得

$$\sup_{i \in I} E[|X_i| \cdot I(|X_i| > a)] < \frac{\epsilon}{2}.$$

取 $\eta_\epsilon = \epsilon/(2a)$, 当 $P(A) < \eta_\epsilon$, $A \in \mathcal{A}$ 时, 有

$$\begin{aligned} \sup_{i \in I} E[|X_i| I_A] &\leq \sup_{i \in I} E[|X_i| I(A \cap \{|X_i| > a\})] \\ &\quad + \sup_{i \in I} E[|X_i| I(A \cap \{|X_i| \leq a\})] \\ &\leq \sup_{i \in I} E[|X_i| I(A \cap \{|X_i| > a\})] + aP(A) \\ &\leq \frac{\epsilon}{2} + \frac{\epsilon}{2} = \epsilon, \end{aligned}$$

即 $\{X_i, i \in I\}$ 是一致绝对连续的. 又

$$\sup_{i \in I} E|X_i| \leq a + \sup_{i \in I} E[|X_i| I(|X_i| > a)] < a + \frac{\epsilon}{2} < \infty.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

证: (\Leftarrow) 当 $X \geq 0$ 时, $EX \geq aP(X \geq a)$, 因此由积分一致有界性得

$$\sup_{i \in I} P(|X_i| \geq a) \leq \frac{1}{a} \sup_{i \in I} E|X_i| \rightarrow 0 \quad (a \rightarrow \infty). \quad (*.2)$$

由一致绝对连续性知, 对 $\forall \epsilon > 0$, 存在 $\eta_\epsilon > 0$, 只要 $P(A) < \eta_\epsilon$, 就有

$$E[|X_i|I_A] < \epsilon,$$

从而对每个 $i \in I$, 只要 $P(A_i) < \eta_\epsilon$, 就有

$$E[|X_i|I_{A_i}] < \epsilon.$$

令 $A_i = \{|X_i| \geq a\}$, 由 (*.2), 对 $\eta_\epsilon > 0$, 存在 $a > 0$ 使

$$P(|X_i| \geq a) < \eta_\epsilon, \quad \forall i \in I,$$

由此得

$$\sup_{i \in I} E[|X_i|I_{A_i}] < \epsilon. \quad \blacksquare$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 例 6.1.13 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为 Bernoulli 随机变量,

$$P(X_n = n) = \frac{1}{n}, \quad P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n},$$

则 $\{X_n, n \geq 1\}$ 非一致可积.

证: 对任意固定的 $a > 0$, 总有

$$\sup_{n \geq 1} E[|X_n| I(|X_n| > a)] = 1.$$

故 $\{X_n, n \geq 1\}$ 非一致可积.

※ 积分一致有界: $\sup_{n \geq 1} E|X_n| = 1$.

※ $\{X_n, n \geq 1\}$ 不具有绝对连续性.



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 例 6.1.13 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为 Bernoulli 随机变量,

$$P(X_n = n) = \frac{1}{n}, \quad P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n},$$

则 $\{X_n, n \geq 1\}$ 非一致可积.

证: 对任意固定的 $a > 0$, 总有

$$\sup_{n \geq 1} E[|X_n| I(|X_n| > a)] = 1.$$

故 $\{X_n, n \geq 1\}$ 非一致可积.

※ 积分一致有界: $\sup_{n \geq 1} E|X_n| = 1$.

※ $\{X_n, n \geq 1\}$ 不具有绝对连续性.



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 推论 6.1.1 若存在 $\alpha > 0$ 使得

$$\sup_{n \geq 1} E |X_n|^{1+\alpha} < \infty,$$

则 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为一致可积.

► 推论 6.1.2 如果存在 $Y \in L_1$, 使得

$$\sup_{n \geq 1} P(|X_n| > x) \leq P(|Y| > x), \quad \forall x > 0,$$

则 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为一致可积.

证: 利用

$$E[|X_i| I(|X_i| > x)] = \int_0^\infty P(|X_i| > x \vee y) dy \leq \int_0^\infty P(|Y| > x \vee y) dy.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 推论 6.1.1 若存在 $\alpha > 0$ 使得

$$\sup_{n \geq 1} E |X_n|^{1+\alpha} < \infty,$$

则 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为一致可积.

► 推论 6.1.2 如果存在 $Y \in L_1$, 使得

$$\sup_{n \geq 1} P(|X_n| > x) \leq P(|Y| > x), \quad \forall x > 0,$$

则 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为一致可积.

证: 利用

$$E[|X_i| I(|X_i| > x)] = \int_0^\infty P(|X_i| > x \vee y) dy \leq \int_0^\infty P(|Y| > x \vee y) dy.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► 推论 6.1.1 若存在 $\alpha > 0$ 使得

$$\sup_{n \geq 1} E |X_n|^{1+\alpha} < \infty,$$

则 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为一致可积.

► 推论 6.1.2 如果存在 $Y \in L_1$, 使得

$$\sup_{n \geq 1} P(|X_n| > x) \leq P(|Y| > x), \quad \forall x > 0,$$

则 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为一致可积.

证: 利用

$$E[|X_i| I(|X_i| > x)] = \int_0^\infty P(|X_i| > x \vee y) dy \leq \int_0^\infty P(|Y| > x \vee y) dy.$$



§6.1 依概率收敛与平均收敛

► **定理 6.1.4** (L_r 收敛定理) 设 $X_n \in L_r$, $r > 0$, 考虑以下条件

(1) $X_n \xrightarrow{L_r} X$;

(2) $X_n \xrightarrow{P} X$;

(3) $E|X_n|^r \rightarrow E|X|^r < \infty$;

(4) $\{|X_n|^r, n \geq 1\}$ 一致可积;

(5) $\{|X_n|^r, n \geq 1\}$ 一致绝对连续;

(6) $\{|X_n - X|^r, n \geq 1\}$ 一致绝对连续,

则 (1) \iff (2) + [(3)-(6) 中任一条].



§6.2 依分布收敛

6.2.1 依分布收敛定义

- 【例 6.2.1】 设 $X_n = 1/n$, $X = 0$, 则 $X_n \rightarrow X$. 记 $X_n \sim F_n$, $X \sim F$, 则

$$F_n(x) = 1_{[1/n, \infty)}(x), \quad F(x) = 1_{[0, \infty)}(x).$$

易知,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x), \quad \forall x \neq 0,$$

但是,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(0) = 0 \neq 1 = F(0).$$

- 定义 6.2.1 (弱收敛) 设 $\{F_n, F\}$ 为有界单调增右连续函数, 记 $C(F)$ 为 F 的连续点集. 若

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x), \quad \forall x \in C(F),$$

则称 F_n 弱收敛于 F , 记为 $F_n \xrightarrow{w} F$.



§6.2 依分布收敛

6.2.1 依分布收敛定义

- 【例 6.2.1】 设 $X_n = 1/n$, $X = 0$, 则 $X_n \rightarrow X$. 记 $X_n \sim F_n$, $X \sim F$, 则

$$F_n(x) = 1_{[1/n, \infty)}(x), \quad F(x) = 1_{[0, \infty)}(x).$$

易知,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x), \quad \forall x \neq 0,$$

但是,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(0) = 0 \neq 1 = F(0).$$

- 定义 6.2.1 (弱收敛) 设 $\{F_n, F\}$ 为有界单调增右连续函数, 记 $C(F)$ 为 F 的连续点集. 若

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x), \quad \forall x \in C(F),$$

则称 F_n 弱收敛于 F , 记为 $F_n \xrightarrow{w} F$.



§6.2 依分布收敛

- 【例 6.2.2】 (cdf 的弱极限未必是 cdf) 设

$$F(x) \equiv \frac{1}{2}, \quad F_n = \begin{cases} 0, & x < -n, \\ \frac{x+n}{2n}, & -n \leq x < n, \\ 1, & x \geq n, \end{cases}$$

则 F_n 为 cdf, $F_n \xrightarrow{w} F$, 但 F 不是一个 cdf.

另一例: 设 $X \sim N(0,1)$, $X/n \sim F_n$, 则 F_n 的极限不是一个 cdf.

- 定义 6.2.2 (依分布收敛)

- (i) 设 $\{F_n, F\}$ 为 cdf 序列, 满足 $F_n \xrightarrow{w} F$, 则称 F_n 依分布收敛于 F , 记为 $F_n \xrightarrow{d} F$.
- (ii) 设 $X_n \sim F_n$, $X \sim F$, 且 $F_n \xrightarrow{d} F$, 则称 X_n 依分布收敛于 X , 记为 $X_n \xrightarrow{d} X$.



§6.2 依分布收敛

- 【例 6.2.2】 (cdf 的弱极限未必是 cdf) 设

$$F(x) \equiv \frac{1}{2}, \quad F_n = \begin{cases} 0, & x < -n, \\ \frac{x+n}{2n}, & -n \leq x < n, \\ 1, & x \geq n, \end{cases}$$

则 F_n 为 cdf, $F_n \xrightarrow{w} F$, 但 F 不是一个 cdf.

另一例: 设 $X \sim N(0, 1)$, $X/n \sim F_n$, 则 F_n 的极限不是一个 cdf.

- 定义 6.2.2 (依分布收敛)

- (i) 设 $\{F_n, F\}$ 为 cdf 序列, 满足 $F_n \xrightarrow{w} F$, 则称 F_n 依分布收敛于 F , 记为 $F_n \xrightarrow{d} F$.
- (ii) 设 $X_n \sim F_n$, $X \sim F$, 且 $F_n \xrightarrow{d} F$, 则称 X_n 依分布收敛于 X , 记为 $X_n \xrightarrow{d} X$.



§6.2 依分布收敛

- 【例 6.2.2】 (cdf 的弱极限未必是 cdf) 设

$$F(x) \equiv \frac{1}{2}, \quad F_n = \begin{cases} 0, & x < -n, \\ \frac{x+n}{2n}, & -n \leq x < n, \\ 1, & x \geq n, \end{cases}$$

则 F_n 为 cdf, $F_n \xrightarrow{w} F$, 但 F 不是一个 cdf.

另一例: 设 $X \sim N(0, 1)$, $X/n \sim F_n$, 则 F_n 的极限不是一个 cdf.

- 定义 6.2.2 (依分布收敛)

- (i) 设 $\{F_n, F\}$ 为 cdf 序列, 满足 $F_n \xrightarrow{w} F$, 则称 F_n 依分布收敛于 F , 记为 $F_n \xrightarrow{d} F$.
- (ii) 设 $X_n \sim F_n$, $X \sim F$, 且 $F_n \xrightarrow{d} F$, 则称 X_n 依分布收敛于 X , 记为 $X_n \xrightarrow{d} X$.



§6.2 依分布收敛

- 【例 6.2.3】 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid $\sim \text{Exp}(1)$, 记

$$Y_n = \max\{X_1, \dots, X_n\},$$

则 $Y_n - \log n$ 依分布收敛.

证明: 对任意 $x \in \mathbb{R}$,

$$P(Y_n - \log n \leq x) = \left(1 - e^{-(x + \log n)}\right)^n \longrightarrow e^{-e^{-x}}.$$

※ $G(x) = \exp\{-e^{-x}\}$ 为 Gumbel 分布, 三大极值分布之一.



§6.2 依分布收敛

- 【例 6.2.3】 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid $\sim \text{Exp}(1)$, 记

$$Y_n = \max\{X_1, \dots, X_n\},$$

则 $Y_n - \log n$ 依分布收敛.

证明: 对任意 $x \in \mathbb{R}$,

$$P(Y_n - \log n \leq x) = \left(1 - e^{-(x + \log n)}\right)^n \longrightarrow e^{-e^{-x}}.$$

✱ $G(x) = \exp\{-e^{-x}\}$ 为 Gumbel 分布, 三大极值分布之一.



§6.2 依分布收敛

► 【例 6.2.4】 (依分布收敛不能蕴涵依概率收敛)

设概率空间 (Ω, \mathcal{A}, P) 满足 $\Omega = \{w_1, w_2\}$, 且

$$P(\{w_1\}) = P(\{w_2\}) = \frac{1}{2}.$$

定义

$$X_n(w) = \begin{cases} 0, & w = w_1, \\ 1, & w = w_2, \end{cases}$$

$$X(w) = \begin{cases} 1, & w = w_1, \\ 0, & w = w_2, \end{cases}$$

则 $X_n \sim B(1, 1/2)$, $X \sim B(1, 1/2)$, $X_n \xrightarrow{d} X$, 但是

$$X_n \not\xrightarrow{P} X,$$

这是因为 $|X_n - X| = 1$.



§6.2 依分布收敛

Lemma

设 X_n, X 为随机变量, 则对 $\forall \epsilon > 0$ 和 $x \in \mathcal{R}$, 有

$$\begin{aligned} P(X \leq x - \epsilon) - P(|X_n - X| > \epsilon) &\leq P(X_n \leq x) \\ &\leq P(X \leq x + \epsilon) + P(|X_n - X| > \epsilon). \end{aligned}$$

► **定理 6.2.1** $X_n \xrightarrow{P} X \implies X_n \xrightarrow{d} X$.

证: 对 $\forall x \in C(F)$, $\epsilon > 0$, 由上引理得

$$F(x - \epsilon) \leq \liminf F_n(x) \leq \limsup F_n(x) \leq F(x + \epsilon).$$

令 $\epsilon \rightarrow 0$ 得证. ■



§6.2 依分布收敛

Lemma

设 X_n, X 为随机变量, 则对 $\forall \epsilon > 0$ 和 $x \in \mathcal{R}$, 有

$$\begin{aligned} P(X \leq x - \epsilon) - P(|X_n - X| > \epsilon) &\leq P(X_n \leq x) \\ &\leq P(X \leq x + \epsilon) + P(|X_n - X| > \epsilon). \end{aligned}$$

► 定理 6.2.1 $X_n \xrightarrow{P} X \implies X_n \xrightarrow{d} X$.

证: 对 $\forall x \in C(F)$, $\epsilon > 0$, 由上引理得

$$F(x - \epsilon) \leq \liminf F_n(x) \leq \limsup F_n(x) \leq F(x + \epsilon).$$

令 $\epsilon \rightarrow 0$ 得证. ■



§6.2 依分布收敛

► **定理 6.2.2** $X_n \xrightarrow{d} c \iff X_n \xrightarrow{P} c$, 其中 $c \in \mathfrak{R}$.

证 (\implies) 设 $X_n \xrightarrow{d} c$. 于是对 $\forall \epsilon > 0$,

$$\begin{aligned} P(|X_n - c| > \epsilon) &= P(X_n > c + \epsilon) + P(X_n < c - \epsilon) \\ &= 1 - F_{X_n}(c + \epsilon) + F_{X_n}(c - \epsilon -) \longrightarrow 0, \end{aligned}$$

即 $X_n \xrightarrow{P} c$. ■

► **定理 6.2.3** 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $r > 0$, 则 $E|X_n|^r \rightarrow E|X|^r < \infty$ 当且仅当 $\{|X_n|^r, n \geq 1\}$ 一致可积.



§6.2 依分布收敛

► 定理 6.2.2 $X_n \xrightarrow{d} c \iff X_n \xrightarrow{P} c$, 其中 $c \in \mathfrak{R}$.

证 (\implies) 设 $X_n \xrightarrow{d} c$. 于是对 $\forall \epsilon > 0$,

$$\begin{aligned} P(|X_n - c| > \epsilon) &= P(X_n > c + \epsilon) + P(X_n < c - \epsilon) \\ &= 1 - F_{X_n}(c + \epsilon) + F_{X_n}(c - \epsilon -) \longrightarrow 0, \end{aligned}$$

即 $X_n \xrightarrow{P} c$. ■

► 定理 6.2.3 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $r > 0$, 则 $E|X_n|^r \rightarrow E|X|^r < \infty$ 当且仅当 $\{|X_n|^r, n \geq 1\}$ 一致可积.



§6.2 依分布收敛

► **定理 6.2.2** $X_n \xrightarrow{d} c \iff X_n \xrightarrow{P} c$, 其中 $c \in \mathfrak{R}$.

证 (\implies) 设 $X_n \xrightarrow{d} c$. 于是对 $\forall \epsilon > 0$,

$$\begin{aligned} P(|X_n - c| > \epsilon) &= P(X_n > c + \epsilon) + P(X_n < c - \epsilon) \\ &= 1 - F_{X_n}(c + \epsilon) + F_{X_n}(c - \epsilon -) \longrightarrow 0, \end{aligned}$$

即 $X_n \xrightarrow{P} c$. ■

► **定理 6.2.3** 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $r > 0$, 则 $E|X_n|^r \rightarrow E|X|^r < \infty$ 当且仅当 $\{|X_n|^r, n \geq 1\}$ 一致可积.



§6.2 依分布收敛

6.2.2 连续性定理

► 定理 A.2.5 设 $\{F_n, F\}$ 为有界, 单调增且右连续函数, 则

$$F_n \xrightarrow{w} F \iff F_n(x) \rightarrow F(x), \quad x \in D,$$

其中 D 为 $C(F)$ 的某个稠密子集.

证: (\Leftarrow) 设 $x \in C(F)$, 则存在 $y, z \in D$ 使得 $y < x < z$, 且

$$F_n(y) \leq F_n(x) \leq F_n(z).$$

令 $n \rightarrow \infty$, 得

$$F(y) \leq \liminf F_n(x) \leq \limsup F_n(x) \leq F(z).$$

注意到 D 于 $C(F)$ 中稠密, 令 $y \uparrow x, z \downarrow x$ 得证. ■



§6.2 依分布收敛

6.2.2 连续性定理

► 定理 A.2.5 设 $\{F_n, F\}$ 为有界, 单调增且右连续函数, 则

$$F_n \xrightarrow{w} F \iff F_n(x) \rightarrow F(x), \quad x \in D,$$

其中 D 为 $C(F)$ 的某个稠密子集.

证: (\Leftarrow) 设 $x \in C(F)$, 则存在 $y, z \in D$ 使得 $y < x < z$, 且

$$F_n(y) \leq F_n(x) \leq F_n(z).$$

令 $n \rightarrow \infty$, 得

$$F(y) \leq \liminf F_n(x) \leq \limsup F_n(x) \leq F(z).$$

注意到 D 于 $C(F)$ 中稠密, 令 $y \uparrow x, z \downarrow x$ 得证. ■



§6.2 依分布收敛

- **定理 A.2.6** (Helly 第一定理) 设 $\{F_n, n \geq 1\}$ 为有界, 单调增且右连续函数序列, 则 $\{F_n, n \geq 1\}$ 是弱紧的, 即存在 $\{F_n\}$ 的子列 $\{F_{n_k}\}$ 使得

$$F_{n_k} \xrightarrow{w} F.$$

证: 利用对角线法则以及定理 A.2.5.

- **定理 A.2.7** (Helly 第二定理) 设 $F_n \xrightarrow{d} F$, $g(x)$ 为有界连续函数, 则

$$\int_{\mathbb{R}} g(x) dF_n(x) \longrightarrow \int_{\mathbb{R}} g(x) dF(x).$$

证: 利用控制收敛定理及下面的嵌入定理.



§6.2 依分布收敛

- **定理 A.2.6** (Helly 第一定理) 设 $\{F_n, n \geq 1\}$ 为有界, 单调增且右连续函数序列, 则 $\{F_n, n \geq 1\}$ 是弱紧的, 即存在 $\{F_n\}$ 的子列 $\{F_{n_k}\}$ 使得

$$F_{n_k} \xrightarrow{w} F.$$

证: 利用对角线法则以及定理 A.2.5.

- **定理 A.2.7** (Helly 第二定理) 设 $F_n \xrightarrow{d} F$, $g(x)$ 为有界连续函数, 则

$$\int_{\mathbb{R}} g(x) dF_n(x) \longrightarrow \int_{\mathbb{R}} g(x) dF(x).$$

证: 利用控制收敛定理及下面的嵌入定理.



§6.2 依分布收敛

Theorem (嵌入定理)

设 $F_n \xrightarrow{d} F$, 则存在定义于同一概率空间上的 rv 序列 $\{X, X_n, n \geq 1\}$, 使得 $F_{X_n} = F_n$, $F_X = F$, 且对 $\forall w \in \Omega$, 有 $X_n(w) \rightarrow X(w)$.

证: 考虑 $(\Omega, \mathcal{A}, P) = ((0, 1), \mathcal{B}(0, 1), L)$. 设 $w \in (0, 1)$, 令

$$X_n(w) = \inf\{x : w \leq F_n(x)\},$$

$$X(w) = \inf\{x : w \leq F(x)\},$$

已证 $w \leq F_n(x) \iff X_n(w) \leq x$, 故

$$P(\{w : X_n(w) \leq x\}) = P(\{w : w \leq F_n(x)\}) = F_n(x),$$

因此 $F_{X_n} = F_n$, 类似地, $F_X = F$. 下面证明 X_n 点点收敛于 X .



§6.2 依分布收敛

Theorem (嵌入定理)

设 $F_n \xrightarrow{d} F$, 则存在定义于同一概率空间上的 rv 序列 $\{X, X_n, n \geq 1\}$, 使得 $F_{X_n} = F_n$, $F_X = F$, 且对 $\forall w \in \Omega$, 有 $X_n(w) \rightarrow X(w)$.

证: 考虑 $(\Omega, \mathcal{A}, P) = ((0, 1), \mathcal{B}(0, 1), L)$. 设 $w \in (0, 1)$, 令

$$X_n(w) = \inf\{x : w \leq F_n(x)\},$$

$$X(w) = \inf\{x : w \leq F(x)\},$$

已证 $w \leq F_n(x) \iff X_n(w) \leq x$, 故

$$P(\{w : X_n(w) \leq x\}) = P(\{w : w \leq F_n(x)\}) = F_n(x),$$

因此 $F_{X_n} = F_n$, 类似地, $F_X = F$. 下面证明 X_n 点点收敛于 X .



§6.2 依分布收敛

(续) 设 $w \in (0, 1)$, 对给定的 $\epsilon > 0$, 选取 $x \in C(F)$, 使 $X(w) - \epsilon < x < X(w)$, 则 $F(x) < w$ 和 $F_n(x) \rightarrow F(x)$ 蕴涵对充分大的 n 有 $F_n(x) < w$, 因此 $X(w) - \epsilon < x \leq X_n(w)$. 由此知

$$\liminf X_n(w) \geq X(w).$$

若 $w < w'$, 对 $\epsilon > 0$, 取 $x \in C(F)$, 使 $X(w') < x < X(w') + \epsilon$, 则 $w < w' \leq F(X(w')) \leq F(x)$, 于是对充分大的 n , $w \leq F_n(x)$. 因此, $X_n(w) \leq x < X(w') + \epsilon$. 取上极限, 再令 $\epsilon \rightarrow 0$, 得当 $w < w'$ 时,

$$\limsup X_n(w) \leq X(w').$$

由上可知, 如果 X 在 w 处连续, 则 $X_n(w) \rightarrow X(w)$.

在 X 的不连续点 w (至多可列) 上, 重新定义 $X_n(w) = X(w) = 0$. 此时, $X_n(w) \rightarrow X(w)$, $\forall w$. 由于 X 和 X_n 仅在一个 Lebesgue 零测集上改动, 故其 cdf 仍然是 F 和 F_n . ■



§6.2 依分布收敛

(续) 设 $w \in (0, 1)$, 对给定的 $\epsilon > 0$, 选取 $x \in C(F)$, 使 $X(w) - \epsilon < x < X(w)$, 则 $F(x) < w$ 和 $F_n(x) \rightarrow F(x)$ 蕴涵对充分大的 n 有 $F_n(x) < w$, 因此 $X(w) - \epsilon < x \leq X_n(w)$. 由此知

$$\liminf X_n(w) \geq X(w).$$

若 $w < w'$, 对 $\epsilon > 0$, 取 $x \in C(F)$, 使 $X(w') < x < X(w') + \epsilon$, 则 $w < w' \leq F(X(w')) \leq F(x)$, 于是对充分大的 n , $w \leq F_n(x)$. 因此, $X_n(w) \leq x < X(w') + \epsilon$. 取上极限, 再令 $\epsilon \rightarrow 0$, 得当 $w < w'$ 时,

$$\limsup X_n(w) \leq X(w').$$

由上可知, 如果 X 在 w 处连续, 则 $X_n(w) \rightarrow X(w)$.

在 X 的不连续点 w (至多可列) 上, 重新定义 $X_n(w) = X(w) = 0$. 此时, $X_n(w) \rightarrow X(w)$, $\forall w$. 由于 X 和 X_n 仅在一个 Lebesgue 零测集上改动, 故其 cdf 仍然是 F 和 F_n . ■



§6.2 依分布收敛

(续) 设 $w \in (0, 1)$, 对给定的 $\epsilon > 0$, 选取 $x \in C(F)$, 使 $X(w) - \epsilon < x < X(w)$, 则 $F(x) < w$ 和 $F_n(x) \rightarrow F(x)$ 蕴涵对充分大的 n 有 $F_n(x) < w$, 因此 $X(w) - \epsilon < x \leq X_n(w)$. 由此知

$$\liminf X_n(w) \geq X(w).$$

若 $w < w'$, 对 $\epsilon > 0$, 取 $x \in C(F)$, 使 $X(w') < x < X(w') + \epsilon$, 则 $w < w' \leq F(X(w')) \leq F(x)$, 于是对充分大的 n , $w \leq F_n(x)$. 因此, $X_n(w) \leq x < X(w') + \epsilon$. 取上极限, 再令 $\epsilon \rightarrow 0$, 得当 $w < w'$ 时,

$$\limsup X_n(w) \leq X(w').$$

由上可知, 如果 X 在 w 处连续, 则 $X_n(w) \rightarrow X(w)$.

在 X 的不连续点 w (至多可列) 上, 重新定义 $X_n(w) = X(w) = 0$. 此时, $X_n(w) \rightarrow X(w)$, $\forall w$. 由于 X 和 X_n 仅在一个 Lebesgue 零测集上改动, 故其 cdf 仍然是 F 和 F_n . ■



► 定理 A.2.8 (连续性定理)

(i) 设 F, F_n 为 cdf, 对应的特征函数为 f, f_n . 如果 $F_n \xrightarrow{d} F$, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) = f(t), \quad \forall t \in \mathbb{R}, \quad (1)$$

且上述收敛在任意有界闭区间上是一致的

(ii) 设 f_n 为 cdf F_n 的特征函数, 若存在一个在 $t=0$ 点连续的函数 f 使得 (1) 成立, 则 f 一定为某个 cdf F 的特征函数, 且

$$F_n \xrightarrow{d} F.$$



§6.2 依分布收敛

► 定理 A.2.8 (连续性定理)

(i) 设 F, F_n 为 cdf, 对应的特征函数为 f, f_n . 如果 $F_n \xrightarrow{d} F$, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) = f(t), \quad \forall t \in \mathbb{R}, \quad (1)$$

且上述收敛在任意有界闭区间上是一致的

(ii) 设 f_n 为 cdf F_n 的特征函数, 若存在一个在 $t=0$ 点连续的函数 f 使得 (1) 成立, 则 f 一定为某个 cdf F 的特征函数, 且

$$F_n \xrightarrow{d} F.$$



§6.2 依分布收敛

► 【例 6.2.5】 设 $X_n \sim N(0, n)$, 试讨论 X_n 的依分布收敛性.

分析: 以 F_n 和 f_n 分别表示 X_n 的分布函数和特征函数, 则

$$f_n(t) = \exp\left\{-\frac{n}{2}t^2\right\} \longrightarrow f(t) := \begin{cases} 1, & t = 0, \\ 0, & t \neq 0. \end{cases}$$

可见 $f_n(t)$ 收敛, 但其极限 f 不是特征函数 (于 0 点不连续).
另一方面,

$$F_n(x) = \Phi\left(\frac{x}{\sqrt{n}}\right) \longrightarrow \frac{1}{2},$$

即 F_n 点点收敛, 但其极限不是一个分布函数. 因此, $\{F_n\}$ 不是依分布收敛. ■



§6.2 依分布收敛

► 【例 6.2.5】 设 $X_n \sim N(0, n)$, 试讨论 X_n 的依分布收敛性.

分析: 以 F_n 和 f_n 分别表示 X_n 的分布函数和特征函数, 则

$$f_n(t) = \exp\left\{-\frac{n}{2}t^2\right\} \longrightarrow f(t) := \begin{cases} 1, & t = 0, \\ 0, & t \neq 0. \end{cases}$$

可见 $f_n(t)$ 收敛, 但其极限 f 不是特征函数 (于 0 点不连续).
另一方面,

$$F_n(x) = \Phi\left(\frac{x}{\sqrt{n}}\right) \longrightarrow \frac{1}{2},$$

即 F_n 点点收敛, 但其极限不是一个分布函数. 因此, $\{F_n\}$ 不是依分布收敛. ■



§6.2 依分布收敛

► 【例 6.2.6】 设 $X_n \xrightarrow{d} N(\mu, \sigma^2)$, 证明

$$aX_n + b \xrightarrow{d} N(a\mu + b, a^2\sigma^2).$$

证明: 以 F_n 和 f_n 分别表示 X_n 的分布函数和特征函数, 则

$$f_n(t) \longrightarrow \exp\left\{i\mu t - \frac{\sigma^2}{2}t^2\right\}, \quad t \in \mathbb{R}.$$

对任意 $a, b \in \mathbb{R}$, 我们有

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\exp\{it(aX_n + b)\}] &= e^{ibt} f_n(at) \\ &\longrightarrow \exp\left\{i(a\mu + b)t - \frac{a^2\sigma^2}{2}t^2\right\}, \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

应用定理 A.2.8 得证. ■



§6.2 依分布收敛

► 【例 6.2.6】 设 $X_n \xrightarrow{d} N(\mu, \sigma^2)$, 证明

$$aX_n + b \xrightarrow{d} N(a\mu + b, a^2\sigma^2).$$

证明: 以 F_n 和 f_n 分别表示 X_n 的分布函数和特征函数, 则

$$f_n(t) \longrightarrow \exp\left\{i\mu t - \frac{\sigma^2}{2}t^2\right\}, \quad t \in \mathbb{R}.$$

对任意 $a, b \in \mathbb{R}$, 我们有

$$\begin{aligned} E[\exp\{it(aX_n + b)\}] &= e^{ibt} f_n(at) \\ &\longrightarrow \exp\left\{i(a\mu + b)t - \frac{a^2\sigma^2}{2}t^2\right\}, \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

应用定理 A.2.8 得证. ■



§6.2 依分布收敛

- 【例 6.2.7】 设 $X_n \sim \text{Geo}^*(p_n)$, 且 $p_n \rightarrow 0$, 证明 $\{p_n X_n / \lambda\}$ 依分布收敛到 $\text{Exp}(\lambda)$ 分布, 其中 $\lambda > 0$.

证明: 不妨设 $\lambda = 1$, $q_n = 1 - p_n$. 以 f_n 表示 $p_n X_n$ 的特征函数, 则

$$\begin{aligned} f_n(t) &= \mathbb{E} e^{itp_n X_n} = \frac{p_n e^{ip_n t}}{1 - q_n e^{ip_n t}} \\ &= \frac{p_n (1 + ip_n t - p_n^2 t^2 / 2 + o(p_n^2))}{1 - q_n (1 + ip_n t - p_n^2 t^2 / 2 + o(p_n^2))} \\ &= \frac{1 + ip_n t - p_n^2 t^2 / 2 + o(p_n^2)}{1 - iq_n t + p_n q_n t^2 / 2 + o(p_n q_n)} \\ &\rightarrow \frac{1}{1 - it}, \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$



§6.2 依分布收敛

- 【例 6.2.7】 设 $X_n \sim \text{Geo}^*(p_n)$, 且 $p_n \rightarrow 0$, 证明 $\{p_n X_n / \lambda\}$ 依分布收敛到 $\text{Exp}(\lambda)$ 分布, 其中 $\lambda > 0$.

证明: 不妨设 $\lambda = 1$, $q_n = 1 - p_n$. 以 f_n 表示 $p_n X_n$ 的特征函数, 则

$$\begin{aligned} f_n(t) &= \mathbb{E} e^{itp_n X_n} = \frac{p_n e^{ip_n t}}{1 - q_n e^{ip_n t}} \\ &= \frac{p_n (1 + ip_n t - p_n^2 t^2 / 2 + o(p_n^2))}{1 - q_n (1 + ip_n t - p_n^2 t^2 / 2 + o(p_n^2))} \\ &= \frac{1 + ip_n t - p_n^2 t^2 / 2 + o(p_n^2)}{1 - iq_n t + p_n q_n t^2 / 2 + o(p_n q_n)} \\ &\rightarrow \frac{1}{1 - it}, \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$



§6.2 依分布收敛

► 【例 6.2.8】 证明:

(1) 若 $X_n \sim B(n, p_n)$ 且 $np_n \rightarrow \lambda > 0$, 证明 $X_n \xrightarrow{d} \text{Poi}(\lambda)$.

(2) 设 $X_n \sim B(n, p)$, 则 $X_n/n \xrightarrow{P} p$.

证明: (1) 记 $q_n = 1 - p_n$. 以 f_n 表示 X_n 的特征函数, 则

$$\begin{aligned} f_n(t) &= (q_n + p_n e^{it})^n = (1 + p_n(e^{it} - 1))^n \\ &\rightarrow \exp\{\lambda(e^{it} - 1)\}, \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

(2) 仅证 $X_n/n \xrightarrow{d} p$. 事实上, X_n/n 的特征函数为

$$\mathbb{E} \left[\exp \left\{ it \frac{X_n}{n} \right\} \right] = (1 + p(e^{it/n} - 1))^n \rightarrow e^{ipt}.$$



► 【例 6.2.8】 证明:

(1) 若 $X_n \sim B(n, p_n)$ 且 $np_n \rightarrow \lambda > 0$, 证明 $X_n \xrightarrow{d} \text{Poi}(\lambda)$.

(2) 设 $X_n \sim B(n, p)$, 则 $X_n/n \xrightarrow{P} p$.

证明: (1) 记 $q_n = 1 - p_n$. 以 f_n 表示 X_n 的特征函数, 则

$$\begin{aligned} f_n(t) &= (q_n + p_n e^{it})^n = (1 + p_n(e^{it} - 1))^n \\ &\rightarrow \exp\{\lambda(e^{it} - 1)\}, \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

(2) 仅证 $X_n/n \xrightarrow{d} p$. 事实上, X_n/n 的特征函数为

$$\mathbb{E} \left[\exp \left\{ it \frac{X_n}{n} \right\} \right] = (1 + p(e^{it/n} - 1))^n \rightarrow e^{ipt}.$$



§6.2 依分布收敛

► 【例 6.2.9】 设 $X_n \sim \text{Poi}(\lambda_n)$ 且 $\lambda_n \rightarrow +\infty$, 证明

$$\frac{X_n - \lambda_n}{\sqrt{\lambda_n}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证明: 以 f_n 表示 $(X_n - \lambda_n)/\sqrt{\lambda_n}$ 的特征函数, 则

$$\begin{aligned} f_n(t) &= \exp \left\{ \lambda_n \left(e^{it/\sqrt{\lambda_n}} - 1 - \frac{it}{\sqrt{\lambda_n}} \right) \right\} \\ &\rightarrow \exp \left\{ -\frac{t^2}{2} \right\}, \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

$$e^{it} = 1 + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(it)^k}{k!}, \quad t \in \mathbb{R}.$$



§6.2 依分布收敛

► 【例 6.2.9】 设 $X_n \sim \text{Poi}(\lambda_n)$ 且 $\lambda_n \rightarrow +\infty$, 证明

$$\frac{X_n - \lambda_n}{\sqrt{\lambda_n}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证明: 以 f_n 表示 $(X_n - \lambda_n)/\sqrt{\lambda_n}$ 的特征函数, 则

$$\begin{aligned} f_n(t) &= \exp \left\{ \lambda_n \left(e^{it/\sqrt{\lambda_n}} - 1 - \frac{it}{\sqrt{\lambda_n}} \right) \right\} \\ &\rightarrow \exp \left\{ -\frac{t^2}{2} \right\}, \quad t \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

$$e^{it} = 1 + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(it)^k}{k!}, \quad t \in \mathbb{R}.$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

工具: 特征函数

优点: 降低矩条件的阶数

6.3.1 弱大数律

- **定理 6.3.1** (Khinchine 弱大数律) 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid, 满足 $\mathbb{E} X_1 = a \in \mathbb{R}$, 则

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} a.$$

证: 注意到

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} a \iff \frac{S_n - na}{n} \xrightarrow{d} 0 \iff f_n(t) \rightarrow 1, \forall t,$$

其中

$$\begin{aligned} f_n(t) &= \mathbb{E} \left\{ \exp \left\{ i t \frac{S_n - na}{n} \right\} \right\} = \left(\mathbb{E} \exp \left\{ i t \frac{X_1 - a}{n} \right\} \right)^n \\ &= \left(1 + o \left(\frac{t}{n} \right) \right)^n \rightarrow 1. \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

工具: 特征函数

优点: 降低矩条件的阶数

6.3.1 弱大数律

- **定理 6.3.1** (Khintchine 弱大数律) 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid, 满足 $E X_1 = a \in \mathbb{R}$, 则

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} a.$$

证: 注意到

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} a \iff \frac{S_n - na}{n} \xrightarrow{d} 0 \iff f_n(t) \rightarrow 1, \forall t,$$

其中

$$\begin{aligned} f_n(t) &= E \left\{ \exp \left\{ i t \frac{S_n - na}{n} \right\} \right\} = \left(E \exp \left\{ i t \frac{X_1 - a}{n} \right\} \right)^n \\ &= \left(1 + o \left(\frac{t}{n} \right) \right)^n \rightarrow 1. \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与 CLT

► 【例 6.3.1】 设 $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ 可测函数, 满足

$$\int_0^1 |f(x)| dx < \infty,$$

而 $\{U_n, n \geq 1\}$ iid $\sim U(0, 1)$, 记

$$I_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n f(U_k), \quad I = \int_0^1 f(x) dx.$$

证明

$$I_n \xrightarrow{P} I$$

※ 应用: 种用概率方法近似计算积分的办法, 通常称为 Monte Carlo 方法.



§6.3 弱大数律与 CLT

► 【例 6.3.1】 设 $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ 可测函数, 满足

$$\int_0^1 |f(x)| dx < \infty,$$

而 $\{U_n, n \geq 1\}$ iid $\sim U(0, 1)$, 记

$$I_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n f(U_k), \quad I = \int_0^1 f(x) dx.$$

证明

$$I_n \xrightarrow{P} I$$

※ 应用: 种用概率方法近似计算积分的办法, 通常称为 Monte Carlo 方法.



- 【例 6.3.2】 设 $f(x)$ 是 $[0, 1]$ 上的连续函数，其对应的次数为 n 的 Bernstein 多项式是

$$B_n(x) = \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k}, \quad x \in [0, 1].$$

试利用弱大数律证明: 对 $\forall x \in [0, 1]$, 都有 $\lim_{n \rightarrow \infty} B_n(x) = f(x)$.

※ 应用:

弱大数率 + 依概率收敛的刻画 + 连续性 + 控制收敛定理



- 【例 6.3.2】 设 $f(x)$ 是 $[0, 1]$ 上的连续函数，其对应的次数为 n 的 Bernstein 多项式是

$$B_n(x) = \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k}, \quad x \in [0, 1].$$

试利用弱大数律证明: 对 $\forall x \in [0, 1]$, 都有 $\lim_{n \rightarrow \infty} B_n(x) = f(x)$.

※ 应用:

弱大数率 + 依概率收敛的刻画 + 连续性 + 控制收敛定理



§6.3 弱大数律与 CLT

- 【例 6.3.3】 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid, $E X_1 = \mu$, $\text{Var}(X_1) = \sigma^2$, 记

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k, \quad S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X}_n)^2.$$

证明: $S_n^2 \xrightarrow{P} \sigma^2$.

证明: 应用

$$\begin{aligned} S_n^2 &= \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu)^2 + \frac{n}{n-1} (\bar{X}_n - \mu)^2, \\ \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu)^2 &\xrightarrow{P} \sigma^2, \\ \bar{X}_n - \mu &\xrightarrow{P} 0. \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- 【例 6.3.3】 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid, $E X_1 = \mu$, $\text{Var}(X_1) = \sigma^2$, 记

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k, \quad S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X}_n)^2.$$

证明: $S_n^2 \xrightarrow{P} \sigma^2$.

证明: 应用

$$\begin{aligned} S_n^2 &= \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu)^2 + \frac{n}{n-1} (\bar{X}_n - \mu)^2, \\ \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu)^2 &\xrightarrow{P} \sigma^2, \\ \bar{X}_n - \mu &\xrightarrow{P} 0. \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与 CLT

6.3.2 Slutsky 引理

► 定理 6.3.2 (Slutsky 引理) 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $Y_n \xrightarrow{P} 0$, 则

$$X_n + Y_n \xrightarrow{d} X.$$

证: 记 $Z_n = X_n + Y_n$, $X \sim F$. 取 $\epsilon_1 > 0$ 且 $x + \epsilon_1 \in C(F)$, 则

$$\begin{aligned} P(Z_n \leq x) &= P(Z_n \leq x, X_n \leq x + \epsilon_1) + P(Z_n \leq x, X_n > x + \epsilon_1) \\ &\leq P(X_n \leq x + \epsilon_1) + P(Y_n \leq -\epsilon_1) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \limsup_{n \rightarrow \infty} P(Z_n \leq x) \leq F(x + \epsilon_1).$$

类似, 取 $\epsilon_2 > 0$ 且 $x - \epsilon_2 \in C(F)$, 则

$$\begin{aligned} P(X_n \leq x - \epsilon_2) &= P(X_n \leq x - \epsilon_2, Y_n \leq \epsilon_2) + P(X_n \leq x - \epsilon_2, Y_n > \epsilon_2) \\ &\leq P(Z_n \leq x) + P(Y_n > \epsilon_2) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow F(x - \epsilon_2) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} P(Z_n \leq x).$$

.....



§6.3 弱大数律与 CLT

6.3.2 Slutsky 引理

► 定理 6.3.2 (Slutsky 引理) 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $Y_n \xrightarrow{P} 0$, 则

$$X_n + Y_n \xrightarrow{d} X.$$

证: 记 $Z_n = X_n + Y_n$, $X \sim F$. 取 $\epsilon_1 > 0$ 且 $x + \epsilon_1 \in C(F)$, 则

$$\begin{aligned} P(Z_n \leq x) &= P(Z_n \leq x, X_n \leq x + \epsilon_1) + P(Z_n \leq x, X_n > x + \epsilon_1) \\ &\leq P(X_n \leq x + \epsilon_1) + P(Y_n \leq -\epsilon_1) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \limsup_{n \rightarrow \infty} P(Z_n \leq x) \leq F(x + \epsilon_1).$$

类似, 取 $\epsilon_2 > 0$ 且 $x - \epsilon_2 \in C(F)$, 则

$$\begin{aligned} P(X_n \leq x - \epsilon_2) &= P(X_n \leq x - \epsilon_2, Y_n \leq \epsilon_2) + P(X_n \leq x - \epsilon_2, Y_n > \epsilon_2) \\ &\leq P(Z_n \leq x) + P(Y_n > \epsilon_2) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow F(x - \epsilon_2) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} P(Z_n \leq x).$$

.....



§6.3 弱大数律与 CLT

6.3.2 Slutsky 引理

► 定理 6.3.2 (Slutsky 引理) 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $Y_n \xrightarrow{P} 0$, 则

$$X_n + Y_n \xrightarrow{d} X.$$

证: 记 $Z_n = X_n + Y_n$, $X \sim F$. 取 $\epsilon_1 > 0$ 且 $x + \epsilon_1 \in C(F)$, 则

$$\begin{aligned} P(Z_n \leq x) &= P(Z_n \leq x, X_n \leq x + \epsilon_1) + P(Z_n \leq x, X_n > x + \epsilon_1) \\ &\leq P(X_n \leq x + \epsilon_1) + P(Y_n \leq -\epsilon_1) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \limsup_{n \rightarrow \infty} P(Z_n \leq x) \leq F(x + \epsilon_1).$$

类似, 取 $\epsilon_2 > 0$ 且 $x - \epsilon_2 \in C(F)$, 则

$$\begin{aligned} P(X_n \leq x - \epsilon_2) &= P(X_n \leq x - \epsilon_2, Y_n \leq \epsilon_2) + P(X_n \leq x - \epsilon_2, Y_n > \epsilon_2) \\ &\leq P(Z_n \leq x) + P(Y_n > \epsilon_2) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow F(x - \epsilon_2) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} P(Z_n \leq x).$$

.....



§6.3 弱大数律与 CLT

► 定理 6.3.2' (Slutsky 引理) 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $W_n \xrightarrow{P} 1$, 则

$$X_n W_n \xrightarrow{d} X.$$

证: 记 $T_n = X_n W_n$, $X \sim F$. 任取 $x \in C(F)$, 不妨设 $x > 0$. 对 $\forall \epsilon \in (0, 1/2)$, 存在 $0 < \epsilon_1 < \epsilon$ 使得 $(1 \pm \epsilon_1)x \in C(F)$. 显然,

$$P(T_n \leq x) \leq P(X_n \leq (1 + \epsilon_1)x) + P\left(|W_n - 1| > \frac{\epsilon_1}{1 + \epsilon_1}\right)$$

$$P(X_n \leq (1 - \epsilon_1)x) \leq P(T_n \leq x) + P\left(|W_n - 1| > \frac{\epsilon_1}{1 - \epsilon_1}\right).$$

[需考虑 $W_n > 0$ 和 $W_n \leq 0$ 两种情形]

令 $n \rightarrow \infty$ 得

$$F((1 - \epsilon_1)x) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} P(T_n \leq x) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} P(T_n \leq x) \leq F((1 + \epsilon_1)x).$$

再令 $\epsilon \rightarrow 0$ 得 $P(T_n \leq x) \rightarrow F(x)$. ■



§6.3 弱大数律与 CLT

► 定理 6.3.2' (Slutsky 引理) 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $W_n \xrightarrow{P} 1$, 则

$$X_n W_n \xrightarrow{d} X.$$

证: 记 $T_n = X_n W_n$, $X \sim F$. 任取 $x \in C(F)$, 不妨设 $x > 0$. 对 $\forall \epsilon \in (0, 1/2)$, 存在 $0 < \epsilon_1 < \epsilon$ 使得 $(1 \pm \epsilon_1)x \in C(F)$. 显然,

$$P(T_n \leq x) \leq P(X_n \leq (1 + \epsilon_1)x) + P\left(|W_n - 1| > \frac{\epsilon_1}{1 + \epsilon_1}\right)$$

$$P(X_n \leq (1 - \epsilon_1)x) \leq P(T_n \leq x) + P\left(|W_n - 1| > \frac{\epsilon_1}{1 - \epsilon_1}\right).$$

[需考虑 $W_n > 0$ 和 $W_n \leq 0$ 两种情形]

令 $n \rightarrow \infty$ 得

$$F((1 - \epsilon_1)x) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} P(T_n \leq x) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} P(T_n \leq x) \leq F((1 + \epsilon_1)x).$$

再令 $\epsilon \rightarrow 0$ 得 $P(T_n \leq x) \rightarrow F(x)$. ■



§6.3 弱大数律与 CLT

► 定理 6.3.2'' (Slutsky 引理) 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $W_n \xrightarrow{P} 0$, 则

$$X_n W_n \xrightarrow{P} 0.$$

证: 记 $T_n = X_n W_n$, $X \sim F$. 任取 $x > 0$. 再任取 $\epsilon > 0$ 使得 $\pm x/\epsilon \in C(F)$. 于是,

$$\begin{aligned} P(|T_n| > x) &\leq P(|W_n| > \epsilon) + P(|W_n| \leq \epsilon, |T_n| > x) \\ &\leq P(|W_n| > \epsilon) + P(x < \epsilon|X_n|). \end{aligned}$$

令 $n \rightarrow \infty$ 得

$$\limsup P(|T_n| > x) \leq P(x < \epsilon|X|)$$

再令 $\epsilon \rightarrow 0$ 得 $P(|T_n| > x) \rightarrow 0$. ■



► 定理 6.3.2'' (Slutsky 引理) 如果 $X_n \xrightarrow{d} X$, $W_n \xrightarrow{P} 0$, 则

$$X_n W_n \xrightarrow{P} 0.$$

证: 记 $T_n = X_n W_n$, $X \sim F$. 任取 $x > 0$. 再任取 $\epsilon > 0$ 使得 $\pm x/\epsilon \in C(F)$. 于是,

$$\begin{aligned} P(|T_n| > x) &\leq P(|W_n| > \epsilon) + P(|W_n| \leq \epsilon, |T_n| > x) \\ &\leq P(|W_n| > \epsilon) + P(x < \epsilon|X_n|). \end{aligned}$$

令 $n \rightarrow \infty$ 得

$$\limsup P(|T_n| > x) \leq P(x < \epsilon|X|)$$

再令 $\epsilon \rightarrow 0$ 得 $P(|T_n| > x) \rightarrow 0$. ■



§6.3 弱大数律与 CLT

Slutsky 引理的应用: Delta 方法

- 【例 6.3.4】 设 $\sqrt{n}(X_n - a) \xrightarrow{d} N(0, \sigma^2)$, 其中 $a \in \mathbb{R}$, $\sigma^2 > 0$, 函数 g 于 a 点可导, 且 $g'(a) \neq 0$, 则

$$\sqrt{n}(g(X_n) - g(a)) \xrightarrow{d} N(0, \sigma^2 [g'(a)]^2).$$

证明:

- Step 1. 证明 $X_n - a \xrightarrow{P} 0$.
- Step 2. 根据 Taylor 展开, 得

$$\sqrt{n}(g(X_n) - g(a)) = g'(a) \cdot \sqrt{n}(X_n - a) + \sqrt{n} Y_n,$$

其中 $Y_n = o(X_n - a)$.

- Step 3. $\sqrt{n} Y_n \xrightarrow{P} 0$. 事实上,

$$\sqrt{n} Y_n = \sqrt{n}(X_n - a) \cdot \frac{Y_n}{X_n - a}, \quad \frac{Y_n}{X_n - a} \xrightarrow{P} 0.$$



§6.3 弱大数律与 CLT

Slutsky 引理的应用: Delta 方法

- 【例 6.3.4】 设 $\sqrt{n}(X_n - a) \xrightarrow{d} N(0, \sigma^2)$, 其中 $a \in \mathbb{R}$, $\sigma^2 > 0$, 函数 g 于 a 点可导, 且 $g'(a) \neq 0$, 则

$$\sqrt{n}(g(X_n) - g(a)) \xrightarrow{d} N(0, \sigma^2 [g'(a)]^2).$$

证明:

- Step 1. 证明 $X_n - a \xrightarrow{P} 0$.
- Step 2. 根据 Taylor 展开, 得

$$\sqrt{n}(g(X_n) - g(a)) = g'(a) \cdot \sqrt{n}(X_n - a) + \sqrt{n} Y_n,$$

其中 $Y_n = o(X_n - a)$.

- Step 3. $\sqrt{n} Y_n \xrightarrow{P} 0$. 事实上,

$$\sqrt{n} Y_n = \sqrt{n}(X_n - a) \cdot \frac{Y_n}{X_n - a}, \quad \frac{Y_n}{X_n - a} \xrightarrow{P} 0.$$



6.3.2 CLT

- **定义 6.3.1** (中心极限定理) 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ rv 序列, $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$. 如果存在中心化数列 $\{a_n, n \geq 1\}$ 和正则化数列 $\{b_n, n \geq 1\}$, 使得

$$\frac{S_n - a_n}{b_n} \xrightarrow{d} N(0, 1),$$

则称 $\{X_n, n \geq 1\}$ 服从中心极限定理.

※

$$\frac{S_n - a_n}{b_n} \xrightarrow{d} N(0, 1) \iff \mathbb{E} \left\{ i t \frac{S_n - a_n}{b_n} \right\} \longrightarrow \exp \left\{ -\frac{t^2}{2} \right\}, \forall t.$$



6.3.2 CLT

- **定义 6.3.1** (中心极限定理) 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ rv 序列, $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$. 如果存在中心化数列 $\{a_n, n \geq 1\}$ 和正则化数列 $\{b_n, n \geq 1\}$, 使得

$$\frac{S_n - a_n}{b_n} \xrightarrow{d} N(0, 1),$$

则称 $\{X_n, n \geq 1\}$ 服从中心极限定理.

※

$$\frac{S_n - a_n}{b_n} \xrightarrow{d} N(0, 1) \iff \mathbb{E} \left\{ i t \frac{S_n - a_n}{b_n} \right\} \longrightarrow \exp \left\{ -\frac{t^2}{2} \right\}, \forall t.$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- **定理 6.3.3** (Levy 中心极限定理) 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid, 满足 $E X_1 = a$, $\text{Var}(X_1) = \sigma^2 < \infty$, 则

$$\frac{S_n - na}{\sqrt{n}\sigma} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证: 记 f_n 为 $(S_n - na)/(\sqrt{n}\sigma)$ 的特征函数, 则

$$\begin{aligned} f_n(t) &= E \left\{ i t \frac{S_n - na}{\sqrt{n}\sigma} \right\} = \left(E \exp \left\{ i t \frac{X_1 - a}{\sqrt{n}\sigma} \right\} \right)^n \\ &= \left(1 - \frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right) \right)^n \\ &\longrightarrow \exp \left\{ -\frac{t^2}{2} \right\}, \forall t. \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- **定理 6.3.3** (Levy 中心极限定理) 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid, 满足 $E X_1 = a$, $\text{Var}(X_1) = \sigma^2 < \infty$, 则

$$\frac{S_n - na}{\sqrt{n}\sigma} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证: 记 f_n 为 $(S_n - na)/(\sqrt{n}\sigma)$ 的特征函数, 则

$$\begin{aligned} f_n(t) &= E \left\{ i t \frac{S_n - na}{\sqrt{n}\sigma} \right\} = \left(E \exp \left\{ i t \frac{X_1 - a}{\sqrt{n}\sigma} \right\} \right)^n \\ &= \left(1 - \frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{t^2}{n}\right) \right)^n \\ &\longrightarrow \exp \left\{ -\frac{t^2}{2} \right\}, \forall t. \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- 例 6.3.5 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid $\sim B(1, p)$, $p \in (0, 1)$, $q = 1 - p$, 则 $S_n = \sum_{i=1}^n X_i \sim B(n, p)$. 当 a, b 是非负整数时, 则对于较大的 n , 有以下近似公式

$$\begin{cases} P(a \leq S_n \leq b) \approx \Phi\left(\frac{b + 0.5 - np}{\sqrt{npq}}\right) - \Phi\left(\frac{a - 0.5 - np}{\sqrt{npq}}\right), \\ P(S_n \leq b) \approx \Phi\left(\frac{b + 0.5 - np}{\sqrt{npq}}\right), \\ P(S_n \geq a) \approx 1 - \Phi\left(\frac{a - 0.5 - np}{\sqrt{npq}}\right). \end{cases}$$

※ 上述近似并非总有效, 一般要求 $(np) \wedge (nq) > 5$.



§6.3 弱大数律与 CLT

- 例 6.3.5 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid $\sim B(1, p)$, $p \in (0, 1)$, $q = 1 - p$, 则 $S_n = \sum_{i=1}^n X_i \sim B(n, p)$. 当 a, b 是非负整数时, 则对于较大的 n , 有以下近似公式

$$\begin{cases} P(a \leq S_n \leq b) \approx \Phi\left(\frac{b + 0.5 - np}{\sqrt{npq}}\right) - \Phi\left(\frac{a - 0.5 - np}{\sqrt{npq}}\right), \\ P(S_n \leq b) \approx \Phi\left(\frac{b + 0.5 - np}{\sqrt{npq}}\right), \\ P(S_n \geq a) \approx 1 - \Phi\left(\frac{a - 0.5 - np}{\sqrt{npq}}\right). \end{cases}$$

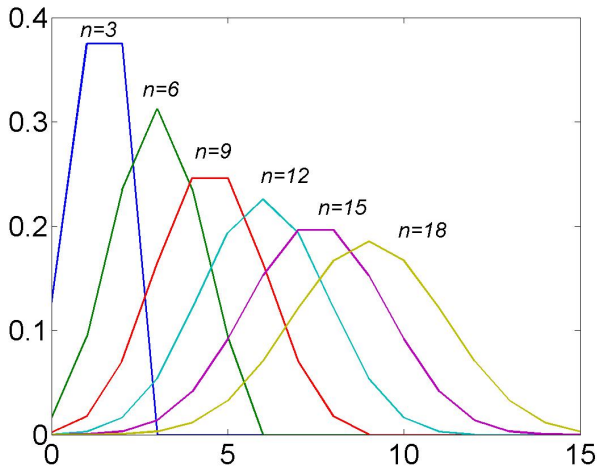
※ 上述近似并非总有效, 一般要求 $(np) \wedge (nq) > 5$.



§6.3 弱大数律与 CLT

(续)

取 $p = 1/2$, $B(n, p)$ 分布的 pmf 图如下:



§6.3 弱大数律与 CLT

- 算例: 某药厂试制了一种新药, 声称对贫血患者的治疗有效率达到 80%. 医药监管部门准备对 100 个贫血患者进行此药的临床试验, 若这 100 人中至少有 75 人用药有效, 就批准此药的生产. 如果该药的有效率确实达到 80%, 此药被批准生产的概率至少是多少?

解: 用 S_n 示这 n 个患者中用药后有效的人数. 如果该药有效率是 $p = 80\%$, 则 $S_n \sim B(n, p)$. 于是此药被批准生产的概率为

$$\begin{aligned} P(S_n \geq 75) &= P(S_n > 74.5) \quad [\text{修正}] \\ &= P\left(\frac{S_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} > \frac{74.5 - np}{\sqrt{np(1-p)}}\right) \\ &= P\left(\frac{S_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} > \frac{74.5 - 80}{\sqrt{80 \times 0.2}}\right) \\ &\approx 1 - \Phi(-5.5/4) \\ &= \Phi(1.375) \approx 0.916. \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- 算例: 某药厂试制了一种新药, 声称对贫血患者的治疗有效率达到 80%. 医药监管部门准备对 100 个贫血患者进行此药的临床试验, 若这 100 人中至少有 75 人用药有效, 就批准此药的生产. 如果该药的有效率确实达到 80%, 此药被批准生产的概率至少是多少?

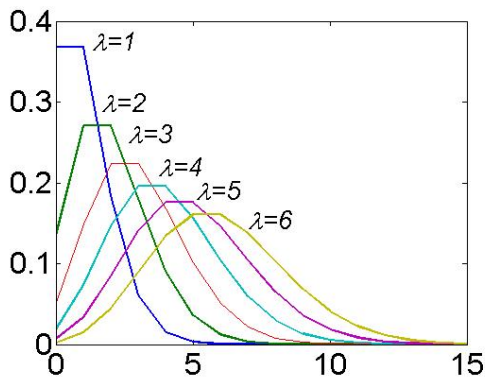
解: 用 S_n 示这 n 个患者中用药后有效的人数. 如果该药有效率是 $p = 80\%$, 则 $S_n \sim B(n, p)$. 于是此药被批准生产的概率为

$$\begin{aligned} P(S_n \geq 75) &= P(S_n > 74.5) \quad [\text{修正}] \\ &= P\left(\frac{S_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} > \frac{74.5 - np}{\sqrt{np(1-p)}}\right) \\ &= P\left(\frac{S_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} > \frac{74.5 - 80}{\sqrt{80 \times 0.2}}\right) \\ &\approx 1 - \Phi(-5.5/4) \\ &= \Phi(1.375) \approx 0.916. \end{aligned}$$



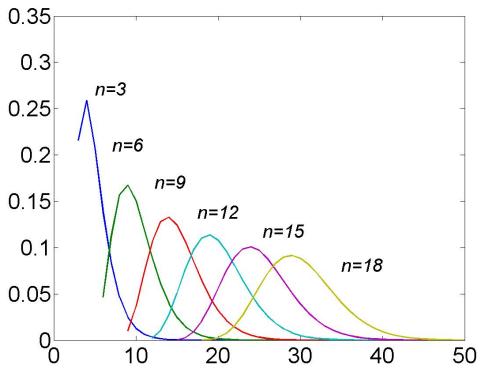
§6.3 弱大数律与 CLT

► 例 6.3.a 设 $X_\lambda \text{ iid} \sim \text{Poi}(\lambda)$. $\text{Poi}(\lambda)$ 分布的 pmf 图如下:



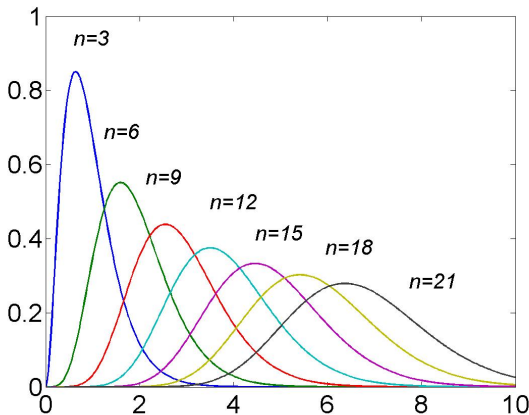
§6.3 弱大数律与 CLT

- 例 6.3.b 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid $\sim \text{Geo}^*(p)$, $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$. S_n 分布的 pmf 图如下:



§6.3 弱大数律与 CLT

- 例 6.3.c 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid $\sim \text{Exp}(\lambda)$, $S_n = \sum_{i=1}^n X_i \sim \Gamma(n, \lambda)$. 特别, 取 $\lambda = \pi$, S_n 分布的 pdf 图如下:



► 例 6.3.6 设 X_1, X_2, X_3 iid $\sim U(0, 1)$, 则 $S_3 = X_1 + X_2 + X_3$ 的 pdf 为

$$p_3(x) = \begin{cases} x^2/2, & x \in [0, 1); \\ -x^2 + 3x - 3/2, & x \in [1, 2); \\ (3-x)^2/2, & x \in [2, 3]. \end{cases}$$

利用 $E S_3 = 3/2$, $\text{Var}(X_1) = 1/12$, 得到 S_3 的标准化

$$T_3 = \frac{S_3 - 3/2}{\sqrt{1/4}} = 2S_3 - 3.$$

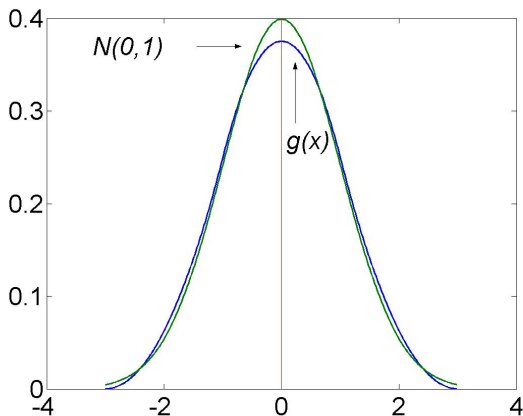
T_3 的 pdf 是

$$g(x) = \frac{1}{2} p_3\left(\frac{x+3}{2}\right).$$



§6.3 弱大数律与 CLT

T_3 的 pdf $g(x)$ 的图形和标准正态 pdf 的图形 (在原点较高的曲线) 基本相同.



► 例 6.3.7 用中心极限定理证明:

$$e^{-n} \sum_{k=1}^n \frac{n^k}{k!} \longrightarrow \frac{1}{2}, \quad n \rightarrow \infty.$$

证明: 设 $\{X_k, k \geq 1\}$ iid $\sim \text{Poi}(1)$, 则

$$\frac{\sum_{k=1}^n X_k - n}{\sqrt{n}} \xrightarrow{d} N(0, 1),$$

$$\sum_{k=1}^n X_k \sim \text{Poi}(n).$$



► 例 6.3.7 用中心极限定理证明:

$$e^{-n} \sum_{k=1}^n \frac{n^k}{k!} \longrightarrow \frac{1}{2}, \quad n \rightarrow \infty.$$

证明: 设 $\{X_k, k \geq 1\}$ iid $\sim \text{Poi}(1)$, 则

$$\frac{\sum_{k=1}^n X_k - n}{\sqrt{n}} \xrightarrow{d} N(0, 1),$$

$$\sum_{k=1}^n X_k \sim \text{Poi}(n).$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- 例 6.3.14 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid, 满足 $E X_1 = a$, $\text{Var}(X_1) = \sigma^2 < \infty$, 则

$$\frac{S_n - na}{\sqrt{n} \hat{\sigma}} \xrightarrow{d} N(0, 1),$$

其中

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$$

或

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2, \quad \bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i.$$

※

$$X_n \xrightarrow{d} X, \quad Y_n \xrightarrow{P} c > 0 \implies X_n/Y_n \xrightarrow{d} X/c.$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- 例 6.3.14 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ iid, 满足 $E X_1 = a$, $\text{Var}(X_1) = \sigma^2 < \infty$, 则

$$\frac{S_n - na}{\sqrt{n} \hat{\sigma}} \xrightarrow{d} N(0, 1),$$

其中

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$$

或

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2, \quad \bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i.$$

※

$$X_n \xrightarrow{d} X, \quad Y_n \xrightarrow{P} c > 0 \implies X_n / Y_n \xrightarrow{d} X / c.$$



§6.3 弱大数律与 CLT

6.3.4 独立不同分布场合下的 CLT

设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 是相互独立的 rv 序列, 满足

$$E X_k = a_k, \quad 0 < \text{Var}(X_k) = \sigma_k^2 < \infty, \quad k \geq 1.$$

记

$$S_n = \sum_{k=1}^n X_k, \quad B_n^2 = \text{Var}(S_n) = \sum_{k=1}^n \sigma_k^2.$$

► **问题**: 寻找条件使得

$$\frac{S_n - E S_n}{\sqrt{\text{Var}(S_n)}} = \sum_{k=1}^n \frac{X_k - a_k}{B_n} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- **Linderberg 条件:** rv 序列 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足, 对 $\forall \tau > 0$,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{B_n^2} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] = 0, \quad (2)$$

其中 $\mathbb{E} X_k = a_k$, $0 < \text{Var}(X_k) = \sigma_k^2 < \infty$, $\forall k$.

- **Feller 条件:**

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{B_n^2} = 0. \quad (3)$$

- **定理 6.3.5** Linderberg 条件 \implies Feller 条件 + 条件

$$\max_{1 \leq k \leq n} \left| \frac{X_k - a_k}{B_n} \right| \xrightarrow{P} 0. \quad (4)$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- **Linderberg 条件:** rv 序列 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足, 对 $\forall \tau > 0$,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{B_n^2} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] = 0, \quad (2)$$

其中 $\mathbb{E} X_k = a_k$, $0 < \text{Var}(X_k) = \sigma_k^2 < \infty$, $\forall k$.

- **Feller 条件:**

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{B_n^2} = 0. \quad (3)$$

- **定理 6.3.5** Linderberg 条件 \implies Feller 条件 + 条件

$$\max_{1 \leq k \leq n} \left| \frac{X_k - a_k}{B_n} \right| \xrightarrow{P} 0. \quad (4)$$



§6.3 弱大数律与 CLT

- **Linderberg 条件:** rv 序列 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足, 对 $\forall \tau > 0$,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{B_n^2} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] = 0, \quad (2)$$

其中 $\mathbb{E} X_k = a_k$, $0 < \text{Var}(X_k) = \sigma_k^2 < \infty$, $\forall k$.

- **Feller 条件:**

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{B_n^2} = 0. \quad (3)$$

- **定理 6.3.5** Linderberg 条件 \implies Feller 条件 + 条件

$$\max_{1 \leq k \leq n} \left| \frac{X_k - a_k}{B_n} \right| \xrightarrow{P} 0. \quad (4)$$



§6.3 弱大数律与 CLT

证: (2) \implies (3): 对 $\forall \tau > 0$,

$$\begin{aligned}\max_{1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{B_n^2} &= \frac{1}{B_n^2} \left[\max_{1 \leq k \leq n} \mathbb{E} [(X_k - a_k)^2 I(|X_k - a_k| > \tau B_n)] \right. \\ &\quad \left. + \mathbb{E} [(X_k - a_k)^2 I(|X_k - a_k| \leq \tau B_n)] \right] \\ &\leq \tau^2 + \frac{1}{B_n^2} \sum_{k=1}^n \mathbb{E} [(X_k - a_k)^2 I(|X_k - a_k| > \tau B_n)].\end{aligned}$$

先令 $n \rightarrow \infty$, 再令 $\tau \rightarrow 0$ 得 Feller 条件.



§6.3 弱大数律与 CLT

证: (2) \implies (4): 对 $\forall \tau \in (0, 1)$,

$$\begin{aligned} P \left(\max_{1 \leq k \leq n} \left| \frac{X_k - a_k}{B_n} \right| > \tau \right) &= P \left(\max_{1 \leq k \leq n} |X_k - a_k| > \tau B_n \right) \\ &= P \left(\bigcup_{k=1}^n |X_k - a_k| > \tau B_n \right) \\ &\leq \sum_{k=1}^n P (|X_k - a_k| > \tau B_n) \\ &\leq \sum_{k=1}^n E [I(|X_k - a_k| > \tau B_n)] \\ &\leq \frac{1}{\tau^2 B_n^2} \sum_{j=1}^n E [(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] \end{aligned}$$

..... ■



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

► 推论 6.3.1 Linderberg 条件蕴涵

$$\lim_{n \rightarrow \infty} B_n = +\infty.$$

证明: Linderberg 条件蕴涵 Feller 条件

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{B_n^2} = 0.$$

若 $\{B_n\}$ 有上界, 则上式不成立. ■

► 定理 6.3.6 (Linderberg 中心极限定理) 设独立 rv 序列 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足 Linderberg 条件, 证明

$$\frac{S_n - \mathbb{E} S_n}{B_n} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

► 推论 6.3.1 Linderberg 条件蕴涵

$$\lim_{n \rightarrow \infty} B_n = +\infty.$$

证明: Linderberg 条件蕴涵 Feller 条件

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{B_n^2} = 0.$$

若 $\{B_n\}$ 有上界, 则上式不成立. ■

► 定理 6.3.6 (Linderberg 中心极限定理) 设独立 rv 序列 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足 Linderberg 条件, 证明

$$\frac{S_n - \mathbb{E} S_n}{B_n} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

► 定理 6.3.7 设存在正常数序列 $\{L_n, n \geq 1\}$ 满足

$$\max_{1 \leq k \leq n} |X_k| \leq L_n, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{L_n}{B_n} = 0,$$

则 Linderberg 条件成立.

证: 记 $a_k = \mathbb{E} X_k$. 由条件得

$$\frac{1}{B_n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k - a_k| \leq \frac{2L_n}{B_n} \rightarrow 0 \quad [\text{一致}],$$

所以, 对 $\forall \tau > 0$, 当 n 充分大时,

$$\max_{1 \leq k \leq n} I(|X_k - a_k| > \tau B_n) = 0,$$

$$\frac{1}{B_n^2} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] = 0. \quad \blacksquare$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

► 定理 6.3.7 设存在正常数序列 $\{L_n, n \geq 1\}$ 满足

$$\max_{1 \leq k \leq n} |X_k| \leq L_n, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{L_n}{B_n} = 0,$$

则 Linderberg 条件成立.

证: 记 $a_k = \mathbb{E} X_k$. 由条件得

$$\frac{1}{B_n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k - a_k| \leq \frac{2L_n}{B_n} \rightarrow 0 \quad [\text{一致}],$$

所以, 对 $\forall \tau > 0$, 当 n 充分大时,

$$\max_{1 \leq k \leq n} I(|X_k - a_k| > \tau B_n) = 0,$$

$$\frac{1}{B_n^2} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] = 0. \quad \blacksquare$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- **Lyapunov 条件** rv 序列 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{B_n^{2+\delta}} \sum_{k=1}^n \mathbb{E} |X_k - a_k|^{2+\delta} = 0,$$

其中 $\mathbb{E} X_k = a_k, \delta > 0$.

- **定理 6.3.8** (Lyapunov 定理) 设独立 rv $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足 Lyapunov 条件, 则 Linderberg 条件成立.

证:

$$\begin{aligned} & \frac{1}{B_n^2} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] \\ & \leq \frac{1}{\tau^\delta B_n^{2+\delta}} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [|X_j - a_j|^{2+\delta} I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] \\ & \leq \frac{1}{\tau^\delta B_n^{2+\delta}} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [|X_j - a_j|^{2+\delta}] \longrightarrow 0. \quad \blacksquare \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- **Lyapunov 条件** rv 序列 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{B_n^{2+\delta}} \sum_{k=1}^n \mathbb{E} |X_k - a_k|^{2+\delta} = 0,$$

其中 $\mathbb{E} X_k = a_k, \delta > 0$.

- **定理 6.3.8** (Lyapunov 定理) 设独立 rv $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足 Lyapunov 条件, 则 Linderberg 条件成立.

证:

$$\begin{aligned} & \frac{1}{B_n^2} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] \\ & \leq \frac{1}{\tau^\delta B_n^{2+\delta}} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [|X_j - a_j|^{2+\delta} I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] \\ & \leq \frac{1}{\tau^\delta B_n^{2+\delta}} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [|X_j - a_j|^{2+\delta}] \longrightarrow 0. \quad \blacksquare \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- **Lyapunov 条件** rv 序列 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{B_n^{2+\delta}} \sum_{k=1}^n \mathbb{E} |X_k - a_k|^{2+\delta} = 0,$$

其中 $\mathbb{E} X_k = a_k, \delta > 0$.

- **定理 6.3.8** (Lyapunov 定理) 设独立 rv $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足 Lyapunov 条件, 则 Linderberg 条件成立.

证:

$$\begin{aligned} & \frac{1}{B_n^2} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] \\ & \leq \frac{1}{\tau^\delta B_n^{2+\delta}} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [|X_j - a_j|^{2+\delta} I(|X_j - a_j| \geq \tau B_n)] \\ & \leq \frac{1}{\tau^\delta B_n^{2+\delta}} \sum_{j=1}^n \mathbb{E} [|X_j - a_j|^{2+\delta}] \rightarrow 0. \blacksquare \end{aligned}$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- 【例 6.3.15】 有一列口袋, 第 k 个口袋中有 1 个白球和 $k-1$ 个黑球. 自前 n 个口袋中各取一球, 记 Z_n 为所取出的 n 个球中的白球个数, 则

$$\frac{Z_n - E Z_n}{\sqrt{\text{Var}(Z_n)}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证: 注意 $Z_n = \sum_{k=1}^n X_k$, 其中

$$X_k = \begin{cases} 1, & \text{第 } k \text{ 口袋取出白球,} \\ 0, & \text{否则.} \end{cases}$$

显然,

$$|X_k| \leq 1, \quad B_n^2 = \text{Var}(Z_n) = \sum_{k=1}^n \left(\frac{1}{k} - \frac{1}{k^2} \right) \rightarrow +\infty.$$

定理 6.3.7 条件满足, 得证. ■



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- 【例 6.3.15】 有一列口袋, 第 k 个口袋中有 1 个白球和 $k-1$ 个黑球. 自前 n 个口袋中各取一球, 记 Z_n 为所取出的 n 个球中的白球个数, 则

$$\frac{Z_n - E Z_n}{\sqrt{\text{Var}(Z_n)}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证: 注意 $Z_n = \sum_{k=1}^n X_k$, 其中

$$X_k = \begin{cases} 1, & \text{第 } k \text{ 口袋取出白球,} \\ 0, & \text{否则.} \end{cases}$$

显然,

$$|X_k| \leq 1, \quad B_n^2 = \text{Var}(Z_n) = \sum_{k=1}^n \left(\frac{1}{k} - \frac{1}{k^2} \right) \longrightarrow +\infty.$$

定理 6.3.7 条件满足, 得证. ■



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- 【例 6.3.15'】 设 $\{X_n\}$ 是独立同分布的随机变量序列, 服从共同的连续分布. 以 Z_n 表示前 n 个变量中纪录值的出现次数. 证明

$$\frac{Z_n - \ln n}{\sqrt{\ln n}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证: 注意 $Z_n = \sum_{k=1}^n I_k$, 其中

$$I_k = \begin{cases} 1, & X_k \text{ 是一个记录值,} \\ 0, & \text{否则.} \end{cases}$$

利用 $\{I_k, k \geq 1\}$ 相互独立, 有

$$|I_k| \leq 1, \quad \mathbb{E} Z_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}, \quad B_n^2 = \sum_{k=1}^n \left(\frac{1}{k} - \frac{1}{k^2} \right) \longrightarrow +\infty.$$

同前例可证

$$\frac{Z_n - \mathbb{E} Z_n}{\sqrt{\text{Var}(Z_n)}} \xrightarrow{d} N(0, 1) \quad \dots\dots\dots$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- 【例 6.3.15'】 设 $\{X_n\}$ 是独立同分布的随机变量序列, 服从共同的连续分布. 以 Z_n 表示前 n 个变量中纪录值的出现次数. 证明

$$\frac{Z_n - \ln n}{\sqrt{\ln n}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证: 注意 $Z_n = \sum_{k=1}^n I_k$, 其中

$$I_k = \begin{cases} 1, & X_k \text{ 是一个记录值,} \\ 0, & \text{否则.} \end{cases}$$

利用 $\{I_k, k \geq 1\}$ 相互独立, 有

$$|I_k| \leq 1, \quad \mathbb{E} Z_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}, \quad B_n^2 = \sum_{k=1}^n \left(\frac{1}{k} - \frac{1}{k^2} \right) \longrightarrow +\infty.$$

同前例可证

$$\frac{Z_n - \mathbb{E} Z_n}{\sqrt{\text{Var}(Z_n)}} \xrightarrow{d} N(0, 1) \quad \dots\dots\dots$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- 【例 6.3.16】 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为独立 rv, $X_n \sim U(-\sqrt{n}, \sqrt{n})$, 证明

$$\frac{S_n}{\sqrt{\text{Var}(S_n)}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证法一: 注意 $\mathbb{E} X_k = 0$, $\text{Var}(X_k) = k/3$,

$$B_n^2 = \sum_{k=1}^n \frac{k}{3} = \frac{1}{6}n(n+1).$$

取 $L_n = \sqrt{n}$, 则定理 6.3.6 条件满足, 得证. ■



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- 【例 6.3.16】 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为独立 rv, $X_n \sim U(-\sqrt{n}, \sqrt{n})$, 证明

$$\frac{S_n}{\sqrt{\text{Var}(S_n)}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证法一: 注意 $E X_k = 0$, $\text{Var}(X_k) = k/3$,

$$B_n^2 = \sum_{k=1}^n \frac{k}{3} = \frac{1}{6}n(n+1).$$

取 $L_n = \sqrt{n}$, 则定理 6.3.6 条件满足, 得证. ■



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- 【例 6.3.16】 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为独立 rv, $X_n \sim U(-\sqrt{n}, \sqrt{n})$, 证明

$$\frac{S_n}{\sqrt{\text{Var}(S_n)}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证法二: 验证 Lyapunov 条件, 取 $\delta = 2$,

$$B_n^4 = \left(\frac{1}{6} n(n+1) \right)^2,$$

$$\sum_{k=1}^n \mathbb{E}[X_k - a_k]^4 = \sum_{k=1}^n \mathbb{E} X_k^4 = \sum_{k=1}^n \frac{k^2}{5} = \frac{1}{30} n(n+1)(2n+1).$$

$$\frac{1}{B_n^4} \sum_{k=1}^n \mathbb{E} X_k^4 = \frac{6(2n+1)}{5n(n+1)} \longrightarrow 0. \blacksquare$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- 【例 6.3.16】 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为独立 rv, $X_n \sim U(-\sqrt{n}, \sqrt{n})$, 证明

$$\frac{S_n}{\sqrt{\text{Var}(S_n)}} \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证法二: 验证 Lyapunov 条件, 取 $\delta = 2$,

$$B_n^4 = \left(\frac{1}{6} n(n+1) \right)^2,$$

$$\sum_{k=1}^n \mathbb{E}[X_k - a_k]^4 = \sum_{k=1}^n \mathbb{E} X_k^4 = \sum_{k=1}^n \frac{k^2}{5} = \frac{1}{30} n(n+1)(2n+1).$$

$$\frac{1}{B_n^4} \sum_{k=1}^n \mathbb{E} X_k^4 = \frac{6(2n+1)}{5n(n+1)} \longrightarrow 0. \blacksquare$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

- 【例 6.3.17】 设 $\{X, X_n, n \geq 1\}$ iid, 满足 $P(X = \pm 1) = 1/2$, 证明

$$\sqrt{\frac{3}{n^3}} \sum_{k=1}^n kX_k \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证: 记 $Y_k = kX_k$, 则

$$E Y_k = 0, \quad \text{Var}(Y_k) = k^2, \quad B_n^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}.$$

取 $L_n = n$, 则 $\max_{1 \leq k \leq n} |Y_k| \leq L_n$, $L_n/B_n \rightarrow 0$. 定理 6.3.6 条件满足, 于是

$$\frac{1}{B_n} \sum_{k=1}^n kX_k \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

再注意到

$$\frac{B_n^2}{n^3/3} \rightarrow 1.$$



§6.3 弱大数律与中心极限定理 (CLT)

► 【例 6.3.17】 设 $\{X, X_n, n \geq 1\}$ iid, 满足 $P(X = \pm 1) = 1/2$, 证明

$$\sqrt{\frac{3}{n^3}} \sum_{k=1}^n kX_k \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

证: 记 $Y_k = kX_k$, 则

$$E Y_k = 0, \quad \text{Var}(Y_k) = k^2, \quad B_n^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}.$$

取 $L_n = n$, 则 $\max_{1 \leq k \leq n} |Y_k| \leq L_n$, $L_n/B_n \rightarrow 0$. 定理 6.3.6 条件满足, 于是

$$\frac{1}{B_n} \sum_{k=1}^n kX_k \xrightarrow{d} N(0, 1).$$

再注意到

$$\frac{B_n^2}{n^3/3} \rightarrow 1.$$



第 6 章第一次作业

§6.1: 1(2,4,8,10), 2, 4, 6-8

§6.2: 1-4, 7-9

