

# 概率统计中的收敛

## 1 概率收敛的基本概念

**定义 1** (几乎必然收敛). 设  $\{X_n\}_{n=1}^{\infty}$  是定义在概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的随机变量序列,  $X$  是随机变量. 称  $X_n$  **几乎必然收敛** 到  $X$ , 记作  $X_n \xrightarrow{a.s.} X$ , 如果

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X\right) = 1$$

等价地,

$$P\left(\left\{\omega \in \Omega : \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)\right\}\right) = 1$$

**定义 2** (依概率收敛). 称  $X_n$  **依概率收敛** 到  $X$ , 记作  $X_n \xrightarrow{P} X$ , 如果对任意  $\varepsilon > 0$ , 有

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

**定义 3** ( $L^p$  收敛). 设  $p \geq 1$ . 称  $X_n$  在  $L^p$  **意义下收敛** 到  $X$ , 记作  $X_n \xrightarrow{L^p} X$ , 如果

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

特别地, 当  $p = 2$  时称为**均方收敛**, 记作  $X_n \xrightarrow{m.s.} X$ .

**定义 4** (依分布收敛/弱收敛). 称  $X_n$  **依分布收敛** 到  $X$ , 记作  $X_n \xrightarrow{d} X$  或  $X_n \Rightarrow X$ , 如果对  $X$  的分布函数  $F$  的所有连续点  $x$ , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x)$$

其中  $F_n$  是  $X_n$  的分布函数。

## 2 收敛关系的层次结构

**定理 1** (收敛的蕴含关系). 对于随机变量序列  $\{X_n\}$ , 有以下蕴含关系:

$$X_n \xrightarrow{a.s.} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{P} X \tag{1}$$

$$X_n \xrightarrow{L^p} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{P} X \tag{2}$$

$$X_n \xrightarrow{P} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{d} X \tag{3}$$

特别地, 几乎必然收敛和  $L^p$  收敛之间没有一般的蕴含关系。

### 3 弱收敛的重要性质

**定理 2** (连续映射定理). 设  $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  是连续函数, 如果  $X_n \xrightarrow{d} X$ , 则

$$g(X_n) \xrightarrow{d} g(X)$$

**定理 3** (Slutsky定理). 设  $X_n \xrightarrow{d} X$ ,  $Y_n \xrightarrow{P} c$  (其中  $c$  是常数), 则:

$$X_n + Y_n \xrightarrow{d} X + c \quad (4)$$

$$X_n Y_n \xrightarrow{d} cX \quad (5)$$

$$\frac{X_n}{Y_n} \xrightarrow{d} \frac{X}{c} \quad (c \neq 0) \quad (6)$$

**定理 4** (有界连续函数的期望收敛). 设  $X_n \xrightarrow{d} X$ ,  $h: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  是有界连续函数, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E[h(X_n)] = E[h(X)]$$

前提是相应的期望存在。

### 4 大数定律

**定理 5** (弱大数定律 (Khinchine)). 设  $\{X_n\}$  是独立同分布的随机变量序列,  $E[X_1] = \mu < \infty$ 。令  $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ , 则

$$\bar{X}_n \xrightarrow{P} \mu$$

**定理 6** (强大数定律 (Kolmogorov)). 设  $\{X_n\}$  是独立同分布的随机变量序列,  $E[|X_1|] < \infty$ ,  $E[X_1] = \mu$ 。则

$$\bar{X}_n \xrightarrow{a.s.} \mu$$

### 5 中心极限定理

**定理 7** (经典中心极限定理 (Lindeberg-Lévy)). 设  $\{X_n\}$  是独立同分布的随机变量序列,  $E[X_1] = \mu$ ,  $Var(X_1) = \sigma^2 \in (0, \infty)$ 。则

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)}{\sigma} \xrightarrow{d} N(0, 1)$$

或等价地,

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu) \xrightarrow{d} N(0, \sigma^2)$$

**定理 8** (Lindeberg中心极限定理). 设  $\{X_n\}$  是独立随机变量序列,  $E[X_k] = \mu_k$ ,  $Var(X_k) = \sigma_k^2$ 。令

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

如果 *Lindeberg* 条件成立：对任意  $\varepsilon > 0$ ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{s_n^2} \sum_{k=1}^n E[(X_k - \mu_k)^2 \mathbf{1}_{|X_k - \mu_k| > \varepsilon s_n}] = 0$$

则

$$\frac{S_n - E[S_n]}{s_n} \xrightarrow{d} N(0, 1)$$

## 6 期望与极限的交换

**定理 9** (单调收敛定理). 设  $\{X_n\}$  是非负随机变量序列, 且  $X_n \uparrow X$  *a.s.* (单调递增收敛), 则

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

**定理 10** (Fatou引理). 设  $\{X_n\}$  是非负随机变量序列, 则

$$E[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n]$$

**定理 11** (控制收敛定理 (Lebesgue)). 设  $X_n \rightarrow X$  *a.s.*, 且存在可积随机变量  $Y$  使得  $|X_n| \leq Y$  *a.s.* 对所有  $n$  成立, 则

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

## 7 弱收敛的等价刻画

**定理 12** (Portmanteau定理). 对随机变量  $X_n$  和  $X$ , 以下条件等价:

1.  $X_n \xrightarrow{d} X$
2. 对所有有界连续函数  $f$ :  $E[f(X_n)] \rightarrow E[f(X)]$
3. 对所有闭集  $F$ :  $\limsup_{n \rightarrow \infty} P(X_n \in F) \leq P(X \in F)$
4. 对所有开集  $G$ :  $\liminf_{n \rightarrow \infty} P(X_n \in G) \geq P(X \in G)$
5. 对所有使得  $P(X \in \partial A) = 0$  的 *Borel*集  $A$ :  $P(X_n \in A) \rightarrow P(X \in A)$

其中  $\partial A$  表示集合  $A$  的边界。

## 8 多元情形

**定义 5** (多元弱收敛). 设  $\{X_n\}$  是  $\mathbb{R}^d$  上的随机向量序列。称  $X_n$  弱收敛到  $X$ , 记作  $X_n \Rightarrow X$ , 如果对所有有界连续函数  $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ , 有

$$E[f(X_n)] \rightarrow E[f(X)]$$

**定理 13** (多元中心极限定理). 设  $\{X_n\}$  是  $\mathbb{R}^d$  上独立同分布的随机向量序列,  $E[X_1] = \mu$ ,  $Cov(X_1) = \Sigma$  (正定)。则

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu) \xrightarrow{d} N(0, \Sigma)$$