



# 河海大学

## Ch5 大数定律与中心极限定理



## ● 依概率收敛

设 $\{X_n\}$ 为随机变量序列， $X$ 为随机变量，若  
 $\forall \varepsilon > 0$ , 使得

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - X| < \varepsilon\} = 1$$

则称 $\{X_n\}$ 依概率收敛于 $X$ . 可记为 $X_n \xrightarrow{P} X$ 。

## • 大数定律

设 $\{X_n\}$ 为随机变量序列, 令 $Y_n = \sum_{k=1}^n X_k$ ,

$$\text{若有 } \frac{1}{n} Y_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} \frac{1}{n} E(Y_n) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k),$$

即对任意的 $\varepsilon > 0$ ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \left| \frac{1}{n} Y_n - \frac{1}{n} E(Y_n) \right| < \varepsilon \right\} = 1.$$

$$\text{即 } \lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k) \right| < \varepsilon \right\} = 1$$

则称 $\{X_n\}$ 服从大数定律。

# 几个常用的大数定律

## 1. 切比雪夫大数定律

设 $\{X_n\}$ 为独立随机变量序列, 若 $E(X_k) < \infty$ ,  $D(X_k) \leq C$ ,  $C$ 为正数,  $k=1, 2, \dots$ , (称 $\{X_n\}$ 为**方差一致有界**), 则 $\{X_n\}$ 服从大数定律。即

$$\frac{1}{n} Y_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} \frac{1}{n} E(Y_n) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k).$$

**推论** 若 $\{X_n\}$ 为独立同分布随机变量序列, 且  
 $E(X_k)=\mu < \infty$ ,  $D(X_k)=\sigma^2 < \infty$ ,  $k=1, 2, \dots$  则 $\{X_n\}$   
服从大数定律。

即 
$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k) = \mu$$

## 2. 伯努里大数定律

设 $\{X_n\}$ 为独立随机变量序列, 且 $X_k \sim B(1, p)$ ,  
 $0 < p < 1, k=1, 2, \dots$  则 $\{X_n\}$ 服从大数定律。

即 
$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k)$$

即 
$$\frac{n_A}{n} \xrightarrow{P} p$$

### 3. 辛钦大数定律

若 $\{X_n\}$ 为独立同分布随机变量序列, 且 $E(X_k) = \mu < \infty$ ,  $k=1, 2, \dots$  则 $\{X_n\}$ 服从大数定律。

即 
$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k) = \mu$$



**大数定律说的是：**

对于随机变量序列 $\{X_n\}$ ，只要它满足一定的条件，即有

$$\frac{1}{n} Y_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} \frac{1}{n} E(Y_n) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k)$$

**大数定律可以用来说明频率的稳定性。**



## ● 依分布收敛

设  $\{X_n\}$  为随机变量序列,  $X$  为随机变量, 其对应的分布函数分别为  $F_n(x)$ ,  $F(x)$ . 若在  $F(x)$  的连续点, 有  $\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x)$ , 则称  $\{X_n\}$  依分布收敛于  $X$ . 可记为  $X_n \xrightarrow{L} X$ .

## ● 中心极限定理

现令  $Y_n = \sum_{k=1}^n X_k$ , 若  $Y_n$  的标准化  $r.v. Y_n^* \xrightarrow{L} \xi \sim N(0, 1)$ ,

则称  $\{X_n\}$  满足中心极限定理。

$$Y_n^* = \frac{Y_n - E(Y_n)}{\sqrt{D(Y_n)}} = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - \sum_{k=1}^n E(X_k)}{\sqrt{D\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}}$$

# 几个常用的中心极限定理

## 1.独立同分布中心极限定理(*Levy-Lindeberg*)

设 $\{X_n\}$ 为独立同分布随机变量序列, 若 $E(X_k) = \mu < \infty$ ,  $D(X_k) = \sigma^2 < \infty$ ,  $k=1, 2, \dots$ , 则 $\{X_n\}$ 满足中心极限定理。

## 2. 德莫佛-拉普拉斯中心极限定理 (De Moivre-Laplace)

设随机变量  $\eta_n$  ( $n=1, 2, \cdots$ ) 服从参数为  $n$ ,  $p$  ( $0 < p < 1$ ) 的二项分布, 则

$$\eta_n^* \xrightarrow{L} \xi \sim N(0, 1).$$

对于独立同分布  $r.v.$  序列  $\{X_n\}$ , 大数定律给出了前  $n$  项算术平均值所遵循的规律; 而中心极限定理则在  $n$  充分大时, 给出了  $\{X_n\}$  前  $n$  项之和落在某区间  $(a, b]$  的近似概率, 事实上

$$P\{a < Y_n \leq b\} \approx \Phi\left(\frac{b - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}\right).$$

**例** 一部件包括10部分，每部分的长度是一个随机变量，它们相互独立，其数学期望是 $2mm$ ，均方差为 $0.05mm$ 。规定总长度为 $(20 \pm 0.1)mm$ 时产品合格，试求产品合格的概率。

**例** 某药厂断言，该厂生产的某种药品对于医治一种疑难的血液病的治愈率为0.8。医院检验员任意抽查100个服用此药的病人，如果其中多于75人治愈，就接受这一断言，否则就拒绝这一断言。若实际上此药品对这种疾病的治愈率为0.7，问接受这一断言的概率是多少？