# 第五讲 大数定律与中心极限定理

#### 综述

1. 收敛

2. 三个定律,两大定理 P147

#### 一、依概率收敛

设 $\{X_n\}$  为一r.v序列,X 为一r,v(或 a 为常数),

若  $\forall \varepsilon > 0$ ,恒有 $\lim_{n \to \infty} P\{ \mid X_n - X \mid < \varepsilon \} = 1$  或 $\lim_{n \to \infty} P\{ \mid X_n - a \mid < \varepsilon \} = 1$ ,则称 $\{X_n\}$  依概率收敛于 X 或 a,记: $X_n \overset{P}{\to} X$  或  $X_n \overset{P}{\to} a$ .

【例】设 $\{X_n\}, X_n \sim f_n(x) = \frac{n}{\pi(1+n^2x^2)}, -\infty < x < +\infty$ ,证明

 $X_n \stackrel{P}{\to} 0$ ,  $\mathbb{P}\lim_{n\to\infty} P\{\mid X_n - 0 \mid < \varepsilon\} = 1$ .

【分析】

$$p[-\xi < \chi_n < \xi] = \int_{-\xi}^{\xi} \frac{n}{\pi (1 + n^2 \chi^2)} d\chi$$

$$= \frac{1}{\pi} \cdot \operatorname{arctan} n \chi | \xi = \frac{2}{\pi} \operatorname{arctan} n \xi$$

### 二、大数定律

#### 1. 切比雪夫大数定律

设 $\{X_n\}$  $(n=1,2,\cdots)$  是相互独立的随机变量序列,若<u>方差  $DX_k$  存在</u>且一致有上 界,则

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \xrightarrow{P} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} EX_i = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i\right)$$
的上界,与水关

一致有界皆有共同的上界,与k无关.

### 2. 伯努利大数定律

设 $u_n$ 是n重伯努利试验中事件A发生的次数,在每次试验中A发生的概率为p,则  $\frac{u_n}{n} \stackrel{P}{\to} p$ .

### 3. 辛钦大数定律

设 $\{X_n\}$  是独立同分布的随机变量序列,若  $EX_n = \mu$  存在,则 $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_i \stackrel{P}{\rightarrow} \mu$ .

【注】在满足一定条件的基础上,所有大数定律都在讲一个结论  $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i} \xrightarrow{P} E\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}\right).$ 

$$\bigcap_{n \neq i=1}^{\infty} X_i \to E\left(\bigcap_{n \neq i=1}^{\infty} X_i\right)$$
 【例 1】[取自《张宇概率论与数理统计 9 讲》P149,例 7. 2]

设 $X_1, X_2, \cdots, X_n, \cdots$ 是相互独立的随机变量序列, $X_n$ 服从参数为n的指数分布(n

≥1),则下列随机变量序列中不服从切比雪夫大数定律的是(  $(A) X_1, \frac{1}{2} X_2, \cdots, \frac{1}{n} X_n, \cdots$ 

$$(C)X_1, 2X_2, \cdots, nX_n, \cdots$$

$$(C)X_1, 2X_2, \cdots, nX_n, \cdots$$

(D)  $X_1, 2^2 X_2, \dots, n^2 X_n, \dots$ 

设总体 X 服从参数为 2 的指数分布, $X_1$ , $X_2$ ,..., $X_n$  为来自总体 X 的简单随机样

本,则当 $n \to \infty$  时, $Y_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i^2$  依概率收敛于\_ 【分析】

$$\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}^{2}\xrightarrow{P}E\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}^{2}\right)=EX_{i}^{2}$$

$$=DX_{i}^{2}+\left(EX_{i}\right)^{2}=\frac{1}{2^{2}}+\left(\frac{1}{2}\right)^{2}$$

$$=\frac{1}{2}$$

$$=\sqrt{n}$$

$$=\sqrt$$

## 不论 $X_i \stackrel{iid}{\sim} F(\mu, \sigma^2), \mu = EX_i, \sigma^2 = DX_i$

 $\leq X_i \sim N(\frac{n}{\lambda}, \frac{n}{\lambda^2})$ 

$$\frac{\sum_{i=1}^{n} \chi_{i} - \frac{1}{\lambda}}{\sqrt{n}} \sim \gamma(0,1) , \text{ ap}$$

$$\frac{\sum_{i=1}^{n} \chi_{i} - \frac{1}{\lambda}}{\sqrt{n}} < \chi = \sqrt{(\chi)}$$

$$\frac{\sum_{i=1}^{n} \chi_{i} - \frac{1}{\lambda}}{\sqrt{n}} < \chi = \sqrt{(\chi)}$$