# 1 大数定理与中心极限定理

## 1.1 大数定理

#### 1.1.1 切比雪夫不定式

1. 定理: 随机变量 X,  $EX = \mu$ ,  $DX = \sigma^2$  对任意正数  $\varepsilon$  有

$$P\{|X - \mu| \ge \varepsilon\} \le \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

也可写为

$$P\{|X-\mu|<\varepsilon\}\geq 1-\frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

#### 1.1.2 大数定律

1. 定义: 对于一个随机变量序列,对于任意正数  $\varepsilon$  有

$$\lim_{n \to +\infty} P\{|X_n - a| \ge \varepsilon\} = 0$$

或

$$\lim_{n \to +\infty} P\{|X_n - a| < \varepsilon\} = 1$$

称为随机变量序列依概率收敛于 a

note: 这里的极限是在概率意义下的,表示当 n 充分大时序列发生的概率越来越接近于 a

2. 切比雪夫大数定律

设随机变量序列相互独立,每一个随机变量存在有限的方差,且一致有界,则对于任意正数  $\varepsilon$  有

$$\lim_{n \to +\infty} P\{ | \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} E(X_i) | \ge \varepsilon \} = 0$$

表示 n 很大时, 随机变量的算数平均值概率意义上接近其数学期望

3. 伯努利大数定律

设  $n_A$  是在 n 重伯努利试验中事件 A 发生的概率,则对任意正数  $\varepsilon$  有

$$\lim_{n \to +\infty} P\{\left| \frac{n_A}{n} - p \right| \ge \varepsilon\} = 0$$

表示当 n 充分大时事件 A 发生的频率概率意义上接近事件 A 的概率

4. 辛钦大数定律

设随机变量序列独立同分布,则对于任意正数  $\varepsilon$  有

$$\lim_{n \to +\infty} P\{|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i - \mu| > \varepsilon\} = 0$$

表示  $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}$  概率收敛于  $\mu$ 

### 1.2 中心极限定理

1. 独立同分布的中心极限定理 设随机变量序列相互独立同分布,则

$$\lim_{n \to +\infty} P\{\frac{\sum_{i=1}^{n} X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \le x\} = \Phi(x)$$

表示独立同分布的随机变量序列的和的标准化是正态分布

2. 拉普拉斯中心极限定理

设随机变量 X 表示 n 重伯努利试验中事件 A 发生的次数,则

$$\lim_{n\rightarrow +\infty} P\{\frac{X-np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} \, dt = \Phi(x)$$

表示正态分布是二项分布的极限分布, n 足够大时, 二项分布 x 的标准化服从标准正态