

第4章 随机变量序列的极限分布

内容提要

(一) 泊松定理

设 ξ_n 服从二项分布 $B(n, p)$, ξ 服从泊松分布 $P(\lambda)$, 若 $n \rightarrow +\infty$ 时, $np_n \rightarrow \lambda$, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \binom{n}{k} p_n^k (1-p_n)^{n-k} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

(二) 中心极限定理

中心极限定理的基本思想是: 一系列相互独立的随机变量叠加的总和会逼近于正态分布。

1. 林德贝格-列维中心极限定理 (独立同分布中心极限定理)

设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n, \dots$ 是相互独立的服从同一分布的随机变量序列, 它们的数学期望和方差都存在, 分别为 $E\xi_i = \mu$ 和 $D\xi_i = \sigma^2 > 0$ ($i = 1, 2, \dots$), 则对任何 x , 当 $n \rightarrow \infty$ 时, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \frac{\sum_{i=1}^n \xi_i - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}} \leq x \right\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \Phi(x)。$$

当 n 充分大时, 近似有

$$\frac{\sum_{i=1}^n \xi_i - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}} \sim N(0, 1)。$$

$$P\left\{ a \leq \sum_{i=1}^n \xi_i \leq b \right\} \approx \Phi\left(\frac{b - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}}\right) - \Phi\left(\frac{a - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}}\right)。$$

2. 德莫哇佛-拉普拉斯极限定理 (二项分布中心极限定理)

若 μ_n 是 n 次独立重复试验 (n 重贝努里试验) 中事件 A 发生的次数, $0 < p < 1$ 是事件

A 在每次试验中发生的概率, $q = 1 - p$, $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$, 则

(1) 对任意的有限区间 $[a, b]$, 当 $a \leq \frac{k-np}{\sqrt{npq}} \leq b$ 及 $n \rightarrow \infty$ 时, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{P\{\mu_n = k\}}{\frac{1}{\sqrt{npq}} \varphi\left(\frac{k-np}{\sqrt{npq}}\right)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{C_n^k p^k q^{n-k}}{\frac{1}{\sqrt{2\pi npq}} e^{-\frac{(k-np)^2}{2npq}}} = 1 ;$$

(2) 对任何 x , 当 $n \rightarrow \infty$ 时, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\frac{\mu_n - np}{\sqrt{npq}} \leq x\right\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \Phi(x) .$$

$$\frac{\mu_n - np}{\sqrt{npq}} \sim N(0,1) .$$

德莫哇佛-拉普拉斯极限定理的一些应用

用正态分布近似计算二项分布的概率:

$$P\{\xi \leq x\} \approx \Phi\left(\frac{x-np}{\sqrt{npq}}\right) , \quad P\{a \leq \xi \leq b\} \approx \Phi\left(\frac{b-np}{\sqrt{npq}}\right) - \Phi\left(\frac{a-np}{\sqrt{npq}}\right) .$$

(三) 大数定律

大数定理的基本思想是: 一系列随机变量的算术平均在一定条件下稳定在某一常数值附近。

1. 贝努里大数定律

设 μ_n 是在 n 次独立重复试验 (n 重贝努里试验) 中事件 A 发生的次数, $p = P(A)$ 是每次试验时事件 A 发生的概率, 则对任何 $\varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{\mu_n}{n} - p\right| < \varepsilon\right\} = 1 .$$

贝努里大数定律表明, 频率作为概率的近似。

2. 切比雪夫大数定律

设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n, \dots$ 是两两不相关的随机变量序列, 方差存在且有共同的上界, 即

$D\xi_n \leq C$ ($n=1, 2, \dots$), 则对任何 $\varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E\xi_i\right| < \varepsilon\right\} = 1 .$$

3. 马尔可夫大数定律

设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n, \dots$ 是一随机变量序列, 方差存在且满足马尔可夫条件

$$\frac{1}{n^2} D\left(\sum_{i=1}^n \xi_i\right) \rightarrow 0 (n \rightarrow \infty),$$

则对任何 $\varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E\xi_i\right| < \varepsilon\right\} = 1 \quad .$$

4. 辛钦大数定律

设 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n, \dots$ 是相互独立同分布的随机变量序列, 其数学期望是一个有限值

$E\xi_i = \mu \quad (i = 1, 2, \dots)$, 则对任何 $\varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E\xi_i\right| < \varepsilon\right\} = 1 \quad .$$

5. 泊松大数定律

设有一独立试验序列, 事件 A 在第 k 次试验中发生的概率为 p_k , 记 μ_n 为前 n 次试验中事件 A 发生的次数, 则对任何 $\varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{\mu_n}{n} - \frac{\sum_{i=1}^n p_i}{n}\right| < \varepsilon\right\} = 1$$