概率论与数理统计 切比雪夫大数定律

主讲人: 曾华琳



信息科学与技术学院



大数定律的客观背景

大量随机试验中→

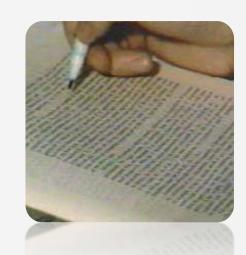
事件发生的频率稳定于某一常数
测量值的算数平均值具有稳定性



大量抛掷硬币 正面出现频率



生产过程中的 废品率



字母使用频率

> 一、大数定律

定理1(切比雪夫定理的特殊情况)

设随机变量 $X_1, X_2, \ldots, X_n, \ldots$ 相互独立,且 具有相同的数学期望和方差:

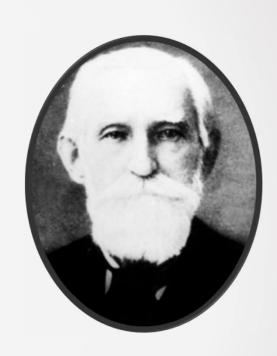
$$E(X_k) = \mu, D(X_k) = \sigma^2(k = 1, 2, \cdots).$$

做前 n 个随机变量的算术平均 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} X_k$

则对任意的 $\varepsilon > 0$,有

$$\lim_{n \to \infty} P\{ \mid \overline{X} - \mu \mid < \varepsilon \}$$

$$= \lim_{n \to \infty} P\{ \mid \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i} - \mu \mid < \varepsilon \} = 1$$



切比雪夫

证:由于
$$E\left(\frac{1}{n}\sum_{k=1}^{n}X_{k}\right) = \frac{1}{n}\sum_{k=1}^{n}E(X_{k}) = \frac{1}{n}\cdot n\mu = \mu$$

$$D\left(\frac{1}{n}\sum_{k=1}^{n}X_{k}\right) = \frac{1}{n^{2}}\sum_{k=1}^{n}D(X_{k}) = \frac{1}{n^{2}}\cdot n\sigma^{2} = \frac{\sigma^{2}}{n}$$

由切比雪夫不等式

$$P\left\{\left|\frac{1}{n}\sum_{k=1}^{n}X_{k}-\mu\right|<\varepsilon\right\}\geq 1-\frac{\sigma^{2}/n}{\varepsilon^{2}}$$

上式中令 $n \to \infty$ 得

$$\lim_{n \to \infty} P\left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i} - \mu \right| < \varepsilon \right\} = 1$$

说明

1、定理中 $\{|\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}-\mu|<\varepsilon\}$ 是指一个随机事件,

当 n → ∞时,这个事件的概率趋于1.

2、定理以数学形式证明了随机变量 $X_1, \dots X_n$ 的算术

平均
$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$
接近数学期望E $(X_k) = \mu(k = 1, 2 \dots, n)$,

这种接近说明其具有的稳定性.

这种稳定性的含义说明算术平均值是依概率收敛的 意义下逼近某一常数.

一 二、依概率收敛定义及性质

设 $Y_1,Y_2,\cdots Y_n,\cdots$ 是一个随机变量序列,a是一个常数。 若对于任意正数 ε ,有

$$\lim_{n\to\infty} P\{\mid \overline{Y}_n - a \mid <\varepsilon\} = 1$$

则称序列 $Y_1, Y_2, \cdots Y_n, \cdots$ 依概率收敛于a.记为 $Y_n \xrightarrow{P} a.$

性质

 $\partial X_n \xrightarrow{P} a$, $Y_n \xrightarrow{P} b$, 又设函数g(x, y)在点(a, b)连续, $\mathbb{Q}[g(X_n,Y_n) \xrightarrow{P} g(a,b)_{\circ}]$

> 二、依概率收敛定义及性质

请注意:

 $\{X_n\}$ 依概率收敛于a,意味着对任意给定的 $\varepsilon > 0$,当n充分大时,事件 $|X_n - X| < \varepsilon$ 的概率很大,接近于1;并不排除事件 $|X_n - X| \ge \varepsilon$ 的发生,而只是说他发生的可能性很小。

依概率收敛比高等数学中的普通意义下的收敛弱些, 它具有某种不确定性。

> 二、依概率收敛定义及性质

定理1的另一种叙述形式

设随机变量 X_1 , X_2 ,…, X_n ,…相互独立,且具有相同的数学期望和方差: $E(X_k) = \mu$, $D(X_k) = \sigma^2(k=1,2,\cdots)$, 则序列 $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$ 依概率收敛于 μ , 即 $\overline{X} \xrightarrow{P} \mu$ 。

#