

第五章 大数定律和中心极限定理

大数定律

设 x_1, \dots, x_n, \dots 是一列随机变量, $E(x_i) = \mu$, 则在一定条件下,
随机变量序列 $Y_n = \frac{x_1 + \dots + x_n}{n}$ 收敛到 μ

随机变量序列依概率收敛的定义

随机变量序列 Y_1, Y_2, Y_3, \dots , 若存在某常数 a , 使得 $\forall \varepsilon > 0$, 均有: $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|Y_n - a| \geq \varepsilon\} = 0$,
则称 $\{Y_n\}$ 依概率收敛于常数 a .

记为 $Y_n \xrightarrow{P} a$, 当 $n \rightarrow +\infty$ 时

切比雪夫不等式:

对于任意 $\varepsilon > 0$, 都有 $P\{|X - E(X)| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$

等价于: $P\{|X - E(X)| < \varepsilon\} \geq 1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$

切比雪夫大数定律:

设 $x_1, x_2, \dots, x_n, \dots$ 相互独立, 具有相同的数学期望 μ 和相同的方差 σ^2 ,
则当 $n \rightarrow +\infty$ 时, $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k \xrightarrow{P} \mu$.

辛钦大数定律:

设 $x_1, x_2, \dots, x_n, \dots$ 独立同分布, $E(x_i) = \mu$, 则当 $n \rightarrow +\infty$

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k \xrightarrow{P} \mu$$

贝努里大数定律

设 n_A 为 n 重贝努里试验中事件 A 发生的次数, 并记事件 A 在每次
试验中发生的概率为 p , 则有

$$\frac{n_A}{n} \xrightarrow{P} p, \text{ 当 } n \rightarrow +\infty \text{ 时.}$$

中心. 极限定理

独立同分布的中心. 极限定理

设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 独立同分布, $E(X_i) = \mu$, $D(X_i) = \sigma^2$, 则当 n 足够大时

$$\sum_{i=1}^n X_i \stackrel{\text{近似}}{\sim} N(n\mu, n\sigma^2)$$

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \stackrel{\text{近似}}{\sim} N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

推论: 设 n_A 为 n 重贝努里试验中 A 发生的次数, $P(A) = p$ ($0 < p < 1$), 则对任何实数 x , 有

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

即, $B(n, p) \stackrel{\text{近似}}{\sim} N(np, np(1-p))$, 当 n 充分大时