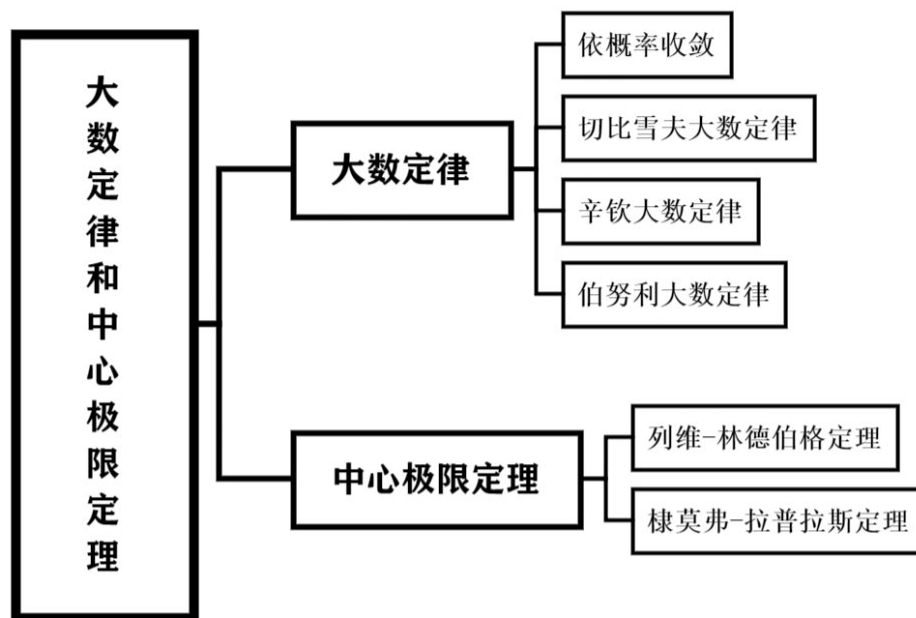


## 第五章 大数定律和中心极限定理

### 知识图解



### 知识讲解

#### 一、大数定律

##### 1. 依概率收敛

定义 设  $\{X_n\}$  是一随机变量序列,  $a$  是常数, 若对任意  $\varepsilon > 0$ , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - a| \geq \varepsilon\} = 0,$$

或等价地有  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - a| < \varepsilon\} = 1$ , 则称随机变量序列  $\{X_n\}$  依概率收敛于  $a$ , 并记

作  $X_n \xrightarrow{P} a$ .

依概率收敛的性质:

- 1) 若  $X_n \xrightarrow{P} a$ , 且  $g(x)$  在点  $a$  连续, 则  $g(X_n) \xrightarrow{P} g(a)$ .
- 2) 若  $X_n \xrightarrow{P} a$ ,  $Y_n \xrightarrow{P} b$ , 且  $g(x, y)$  在点  $(a, b)$  连续, 则  $g(X_n, Y_n) \xrightarrow{P} g(a, b)$ .

## 2. 切比雪夫大数定律:

设  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  是一列两两不相关的随机变量序列, 期望方差均存在, 且方差

$DX_i$  一致有界, 即  $DX_i \leq c, i=1, 2, \dots$  则对  $\forall \varepsilon > 0$ , 有

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

特别地, 若  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  有相同的期望  $EX_i = \mu$ , 则有

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

证明: 由  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  两两不相关, 有  $D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n DX_i \leq \frac{c}{n}$ .

又由切比雪夫不等式, 对  $\forall \varepsilon > 0$ , 有

$$P \left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i \right| < \varepsilon \right\} \geq 1 - \frac{D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right)}{\varepsilon^2} \geq 1 - \frac{c}{n\varepsilon^2} \rightarrow 1 (n \rightarrow \infty)$$

$$\text{即 } \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i \right| < \varepsilon \right\} = 1.$$

**3. 辛钦大数定律:** 设  $\{X_n\}$  为一独立同分布的随机变量序列, 且数学期望存在,

$E(X_i) = \mu$ , 则对任意的  $\varepsilon > 0$ , 都有

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

**4. 伯努利大数定律:** 设  $f_A$  是  $n$  重伯努利试验中事件  $A$  发生的次数,  $p$  是  $A$  在每次试验中发生的概率, 则对任意的  $\varepsilon > 0$ , 都有:

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

**【例5.1】** 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 且均服从于参数为2的指数分

布, 则当  $n \rightarrow \infty$  时,  $Y_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$  依概率收敛于\_\_\_\_\_.

【例5.2】 设  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  为独立同分布的随机变量序列，且概率密度

$$f(x) = \begin{cases} xe^{-\frac{x^2}{2}}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}, (i=1, 2, \dots)$$

问是否存在实数  $a$ ，使得对任意  $\forall \varepsilon > 0$ ，都有  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - a| < \varepsilon\} = 1$ ？若存在，求  $a$  的值；若不存在，请说明理由

## 二、 中心极限定理

1. 列维-林德伯格定理：设  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  是一列独立同分布的随机变量，且

$EX_k = \mu, DX_k = \sigma^2 > 0, k=1, 2, \dots$  则对任意  $x \in R$  有

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

注：可以简化为如下形式记忆

若  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  独立且服从同一分布  $F(\mu, \sigma^2)$ ， $EX = \mu, DX = \sigma^2$ ，则当  $n \rightarrow \infty$  时，\_\_\_\_\_ 近似服从于  $N(\underline{\hspace{1cm}}, \underline{\hspace{1cm}})$ 。

2. 棣莫弗-拉普拉斯定理：在  $n$  重伯努利试验中，事件  $A$  在每次试验中出现的概率为  $p$  ( $0 < p < 1$ )， $X_n$  为  $n$  次试验中事件  $A$  发生的次数，则对任意  $x \in R$  有

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

等价定理：设随机变量序列  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  独立同分布于(0-1)分布，则对任意  $x \in R$  有

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

【例5.3】 某公司有200名员工参加一种资格证书考试，按往年经验，考试通过率为0.8. 试计算这200名员工至少有150人考试通过的概率.

$$\left( \Phi \left( \frac{5\sqrt{2}}{4} \right) = 0.9616 \right)$$

【例5.4】 某地区运进一批棉花1500包，已知这批棉花每包期望重量为100公斤，标准差为5公斤，现独立重复抽样100包，求这批样本平均重量小于99.5公斤的概率. (  $\Phi(1) = 0.8413$  )

【例5.5】 (练习) 据以往经验，某种电子设备的寿命服从均值为100小时的指数分布. 现随机地取16台，设它们的寿命是相互独立的. 试用中心极限定理求这16台设备的寿命总和大于1920小时的概率. (  $\Phi(0.8) = 0.7881$  )