

# ch5: 大数定律与中心极限定理

## 切比雪夫不等式

2

例2 对于上例中的随机变量  $X$ , 估计概率  $P\{|\mu - 4 < \bar{X} < \mu + 5|\} \geq \underline{\hspace{2cm}}$ .

3

例3 设随机变量  $X_1, \dots, X_9$  相互独立同分布,  $E(X_i) = 1, D(X_i) = 1, i = 1, \dots, 9$ . 令  $S_9 = \sum_{i=1}^9 X_i$ . 则对任意  $\epsilon > 0$ , 从切比雪夫不等式直接可得( ).

- (A)  $P\{|S_9 - 1| < \epsilon\} \geq 1 - \frac{1}{\epsilon^2}$ ; (B)  $P\{|S_9 - 9| < \epsilon\} \geq 1 - \frac{9}{\epsilon^2}$ ;  
(C)  $P\{|S_9 - 9| < \epsilon\} \geq 1 - \frac{1}{\epsilon^2}$ ; (D)  $P\left\{\left|\frac{1}{9}S_9 - 1\right| < \epsilon\right\} \geq 1 - \frac{1}{\epsilon^2}$ .

5

例5 假设随机变量  $X_1, X_2, \dots$  相互独立且服从同参数  $\lambda$  的泊松分布. 则下面随机变量序列中不满足切比雪夫大数定律条件的是( ).

- (A)  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ ; (B)  $X_1 + 1, X_2 + 2, \dots, X_n + n, \dots$ ;  
(C)  $X_1, 2X_2, \dots, nX_n, \dots$ ; (D)  $X_1, \frac{1}{2}X_2, \dots, \frac{1}{n}X_n, \dots$ .

7

例7 设随机变量  $X$  和  $Y$  的数学期望分别为  $-2$  和  $2$ , 方差分别为  $1$  和  $4$ , 而相关系数为  $-0.5$ , 试根据切比雪夫不等式估计  $P\{|X + Y| \geq 6\}$  之值.

8

例8 在每次试验中, 事件  $A$  发生的概率为  $0.5$ . 利用切比雪夫不等式估计: 在  $1000$  次独立试验中, 事件  $A$  发生的次数在  $400 \sim 600$  之间的概率.

## 大数定律

9

例9 假设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  相互独立同分布,  $X_1$  的概率密度是  $f(x)$ , 问  $X_1, X_2, \dots$  是否一定满足大数定律?

10

例10 设  $\{X_k\}$  为相互独立且同分布的随机变量序列, 并且  $X_k$  的概率分布为

$$P\{X_k = 2^{i-2\ln i}\} = 2^{-i} \quad (i = 1, 2, \dots),$$

试证  $\{X_k\}$  服从大数定律.

11

例11 设  $\{X_k\}$  为相互独立的随机变量序列, 且

$$X_k \sim \begin{bmatrix} -2^k & 0 & 2^k \\ \frac{1}{2^{2k+1}} & 1 - \frac{1}{2^{2k}} & \frac{1}{2^{2k+1}} \end{bmatrix}, \quad k = 1, 2, \dots,$$

试证  $\{X_k\}$  服从大数定律.

12

例12 设总体  $X$  服从参数为 2 的指数分布,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  的简单随机样本, 则当  $n \rightarrow \infty$  时,  $Y_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$  依概率收敛于\_\_\_\_\_.

## 中心极限定理

13

例13 某工厂有 400 台同类机器, 各台机器发生故障的概率都是 0.02. 假设各台机器工作是相互独立的, 试求机器出故障的台数不少于 2 的概率.

14

例14 某地抽样调查结果表明, 考生的外语成绩(百分制)近似正态分布, 平均成绩为 72 分, 96 分以上的占考生总数的 2.3%, 试求考生的外语成绩在 60 分至 84 分之间的概率.

附表

$x$	0	0.5	1.0	1.5	2.0	2.5	3.0
$\Phi(x)$	0.500	0.692	0.841	0.933	0.977	0.994	0.999

表中  $\Phi(x)$  是标准正态分布函数.

## 16

**例 16** 某保险公司多年的统计资料表明,在索赔户中被盗索赔户占 20%,以  $X$  表示在随意抽查的 100 个索赔户中因被盗向保险公司索赔的户数.

- (1) 写出  $X$  的概率分布;
- (2) 利用棣莫弗-拉普拉斯定理,求被盗索赔户不少于 14 户且不多于 30 户的概率的近似值.

[附表] 设  $\Phi(x)$  是标准正态分布函数

$x$	0	0.5	1.0	1.5	2.0	2.5	3.0
$\Phi(x)$	0.500	0.692	0.841	0.933	0.977	0.994	0.999

## 18

**例 18** 设有 1000 人独立行动,每个人能够按时进入掩蔽体的概率为 0.9. 以 95% 概率估计,在一次行动中:(1) 至少有多少人能够进入掩蔽体;(2) 至多有多少人能进入掩蔽体.

## 20

**例 20** 假设  $X_1, \dots, X_n$  相互独立同分布,  $E(X_i^k) = a_k (i = 1, 2, 3, 4)$ . 证明当  $n$  充分大时,随机变量

$$Z_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$$

近似服从正态分布,并指出其分布参数.

## 21

**例 21** 一个供电网内共有 10000 盏功率相同的灯,夜晚每一盏灯开着的概率都是 0.7. 假设各盏灯开、关彼此独立. 求夜晚同时开着的灯数在 6800 到 7200 之间的概率.

## 22

**例 22** 假设一条自动生产线生产的产品合格率是 0.8. 要使一批产品的合格率达到在 76% 与 84% 之间的概率不小于 90%, 问这批产品至少要生产多少件?

## 23

**例 23** 多次重复观测一个物理量,假设每次测量产生的随机误差都服从正态分布  $N(0, 0.3^2)$ . 如果取  $n$  次测量的算术平均值作为测量结果,试计算:

- (1) 测量结果与真值之差的绝对值小于一个小正数  $\delta$  的概率  $p$ ;
- (2) 当  $n = 100$ ,  $\delta = 0.05$  时,概率  $p$  的近似值;
- (3) 给定  $\delta = 0.05$ ,要使(1)中概率  $p$  不小于 0.95,至少应进行的测量次数  $n$ .



**例 24** 某车间有同型号机床 200 部, 每部机床开动的概率为 0.7. 假定各机床开动与否互不影响, 开动时每部机床需消耗电能 15 个单位. 问至少供应多少单位电能才可以 95% 的概率保证不致因供电不足而影响生产.

**例 29** 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立,  $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ , 则根据列维-林德伯格(Levy-Lindberg)中心极限定理, 当  $n$  充分大时,  $S_n$  近似服从正态分布, 只要  $X_1, X_2, \dots, X_n$

- (A) 有相同的数学期望; (B) 有相同的方差;  
(C) 服从同一指数分布; (D) 服从同一离散型分布.

**例 30** 设  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  为独立同分布的随机变量列, 且均服从参数为  $\lambda (\lambda > 1)$  的指数分布, 记  $\Phi(x)$  为标准正态分布函数, 则

- (A)  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\lambda}{\lambda\sqrt{n}} \leq x\right\} = \Phi(x);$  (B)  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\lambda}{\sqrt{n\lambda}} \leq x\right\} = \Phi(x);$   
(C)  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\frac{\lambda \sum_{i=1}^n X_i - n}{\sqrt{n}} \leq x\right\} = \Phi(x);$  (D)  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\frac{\sum_{i=1}^n X_i - \lambda}{\sqrt{n\lambda}} \leq x\right\} = \Phi(x).$
- (2005 年数学四)

## 本章小结

### 1. 切比雪夫不等式

一般用来估计随机变量  $X$  在以  $E(X)$  为中心的对称区间上取值的概率. 解题时, 首先求出  $E(X)$ ,  $D(X)$  的值, 并确定在具体问题中的  $\epsilon$  之值, 按照以下两种标准模式:

$$P(|X - E(X)| \geq \epsilon) \leq \frac{D(X)}{\epsilon^2},$$

或

$$P(|X - E(X)| < \epsilon) > 1 - \frac{D(X)}{\epsilon^2}$$

求解.

### 2. 中心极限定理

一般用来求  $n$  个独立同分布(不管其分布如何, 只要  $E(X_i)$ ,  $D(X_i)$  存在)的随机变量  $X_i (i=1, 2, \dots, n)$  之和  $Y = \sum_{i=1}^n X_i$  在某个区间内取值概率的近似值. 我们只需求出

$$E(Y) = \sum_{i=1}^n E(X_i), \quad D(Y) = \sum_{i=1}^n D(X_i),$$

则

$$Y \sim N(E(Y), D(Y)).$$

(1) 列维-林德伯格定理(独立同分布的中心极限定理)

此定理用于  $X_i$  的分布未知, 但  $E(X_i) = \mu$ ,  $D(X_i) = \sigma^2$  存在情况下, 对于任意实数  $x$ , 当  $n$  充分大时, 有

$$\frac{\sum X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \sim N(0, 1).$$

(2) 棣莫佛-拉普拉斯定理(二项分布以正态分布为极限分布)

此定理用于  $X_i \sim B(n, p) (i=1, 2, \dots, n)$ , 当  $n$  充分大时, 有

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

注意, 在具体使用时, 往往  $X_i \sim B(1, p)$ .