

第二节 中心极限定理

- 一、问题的引入
- 二、基本定理
- 三、典型例题
- 四、小结



一、问题的引入



实例：考察射击命中点与靶心距离的偏差.

这种偏差是大量微小的偶然因素造成的微小误差的总和, 这些因素包括: 瞄准误差、测量误差、子弹制造过程方面 (如外形、重量等) 的误差以及射击时武器的振动、气象因素 (如风速、风向、能见度、温度等) 的作用, 所有这些不同因素所引起的微小误差是相互独立的, 并且它们中每一个对总和产生的影响不大.

问题：某个随机变量是由大量相互独立且均匀小的随机变量相加而成的, 研究其概率分布情况.



中心极限定理的客观背景

在实际问题中，常常需要考虑许多随机因素所产生总影响。



例如：炮弹射击的落点与目标的偏差，就受着许多随机因素的影响。



如瞄准时的误差,

空气阻力所产生的误差,

测量误差、子弹制造过程方面 (如外形、重量等) 的误差

射击时武器的振动、气象因素(如风速、风向、能见度、温度等)

对我们来说重要的是这些随机因素的总影响.





自从高斯指出测量误差服从正态分布之后，人们发现，正态分布在自然界中极为常见.

观察表明，如果一个量是由大量相互独立的随机因素的影响所造成，而每一个别因素在总影响中所起的作用不大. 则这种量一般都服从或近似服从正态分布.



考虑 $Z_n = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - E(\sum_{k=1}^n X_k)}{\sqrt{D(\sum_{k=1}^n X_k)}}$ 的分布函数的极限.

标准化

可以证明，满足一定的条件，上述极限分布是标准正态分布.这就是下面要介绍的

中心极限定理



在概率论中，习惯于把和的分布收敛于正态分布这一类定理都叫做中心极限定理。

我们只讨论几种简单情形。



二、基本定理

定理四（独立同分布的中心极限定理）

设随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立, 服从同一分布, 且具有数学期望和方差: $E(X_k) = \mu$, $D(X_k) = \sigma^2 > 0$ ($k = 1, 2, \dots$), 则随机变量之和的

标准化变量 $Y_n = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - E\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}{\sqrt{D\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}} = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n} \sigma}$



的分布函数 $F_n(x)$ 对于任意 x 满足

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n} \sigma} \leq x \right\}$$

$$= \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \Phi(x).$$

定理四表明:

当 $n \rightarrow \infty$, 随机变量序列 Y_n 的分布函数收敛于标准正态分布的分布函数.



推论1: 设相互独立的随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$

服从同一分布, 已知均值为 μ , 方差为 $\sigma^2 > 0$

但分布函数未知, 当 n 充分大时, $X = \sum_{k=1}^n X_k$

近似服从正态分布 $N(n\mu, (\sigma\sqrt{n})^2)$



推论1表明:

无论各个随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 服从什么

分布, 只要满足定理的条件, 那么它们的和 $\sum_{k=1}^n X_k$

当 n 很大的时候, 近似地服从正态分布.

(如实例中射击偏差服从正态分布)



推论2 设相互独立的随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$

服从同一分布, 已知均值为 μ , 方差为 $\sigma^2 > 0$

但分布函数未知, 当 n 充分大时, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$

近似服从正态分布 $N(\mu, (\frac{\sigma}{\sqrt{n}})^2)$.



虽然在一般情况下，我们很难求出 $X_1+X_2+ \dots +X_n$ 的分布的确切形式，但当 n 很大时，可以求出近似分布.



定理五 (德莫佛—拉普拉斯定理)

设随机变量 η_n ($n = 1, 2, \dots$) 服从参数为 n, p ($0 < p < 1$) 的二项分布, 则对于任意 x , 恒有

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

证明 $\eta_n = \sum_{k=1}^n X_k,$

其中 X_1, X_2, \dots, X_n 是相互独立的、服从同一 (0—1) 分布的随机变量, 分布律为

$$P\{X_k = i\} = p^i (1-p)^{1-i}, \quad i = 0, 1.$$



$$\because E(X_k) = p, \quad D(X_k) = p(1-p) \quad (k = 1, 2, \dots, n),$$

根据定理四得

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \frac{\eta_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x \right\} = \lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{ \frac{\sum_{k=1}^n X_k - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x \right\}$$

$$= \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \Phi(x).$$

$$P(a < n_A \leq b)$$

$$\approx \Phi\left(\frac{b - np}{\sqrt{np(1-p)}}\right)$$

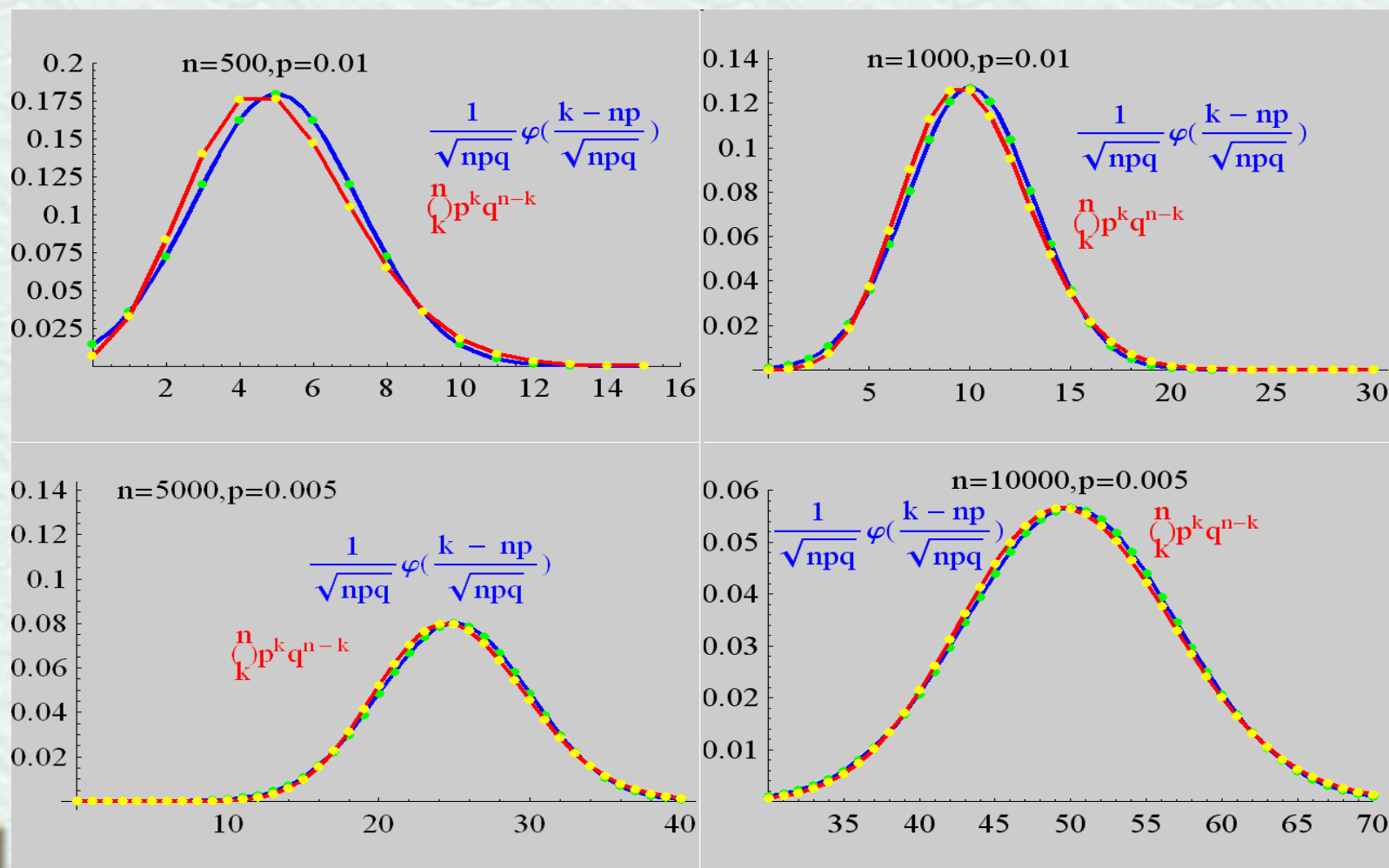
$$- \Phi\left(\frac{a - np}{\sqrt{np(1-p)}}\right)$$

定理五表明:

正态分布是二项分布的极限分布, 当 n 充分大时, 可以利用该定理来计算二项分布的概率.



下面的图形表明:正态分布是二项分布的逼近.



三、典型例题

例1: 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为独立同分布的随机变量序列, 且均服从参数为 λ 的指数分布, 记 $\Phi(x)$ 为标准正态分布函数, 则 (C) .

$$A. \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\lambda}{\lambda\sqrt{n}} \leq x \right\} = \Phi(x)$$

$$C. \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\lambda \sum_{i=1}^n X_i - n\lambda}{\sqrt{n}} \leq x \right\} = \Phi(x)$$

$$B. \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\lambda}{\sqrt{n\lambda}} \leq x \right\} = \Phi(x)$$

$$D. \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n X_i - \lambda}{\sqrt{n\lambda}} \leq x \right\} = \Phi(x)$$



解：独立、同分布，期望、方差存在，可见条件齐了。这里考察结论

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

$$E(X) = \theta$$

$$D(X) = \theta^2$$

标准化

$$\theta = \frac{1}{\lambda}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n X_i - \frac{n}{\lambda}}{\frac{\sqrt{n}}{\lambda}} \leq x \right\} \approx \Phi(x)$$



例2 计算器在进行加法时，将每个加数舍入最靠近它的整数。设所有舍入误差 X_1, X_2, \dots, X_n 是独立的，且在 $[-0.5, 0.5]$ 上服从均匀分布。1) 若将1500个数相加，问误差总和的绝对值超过15的概率是多少？2) 最多可以有几个数相加才能使得误差总和的绝对值小于10的概率不小于0.90？

解



解 $\because E(X_k) = 0, \quad D(X_k) = \frac{1}{12} \quad (k = 1, 2, \dots, 1500).$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xp(x)dx = \int_a^b \frac{1}{b-a} x dx = \frac{1}{2}(a+b).$$

$$DX = EX^2 - (EX)^2 = \frac{(b-a)^2}{12}$$

由定理四, 随机变量 $Z = \frac{\sum_{k=1}^{1500} X_k - 1500 \times 0}{\sqrt{1500 \times \frac{1}{12}}}$ 近似服从
正态分布 $N(0,1)$,



$$P\left\{\left|\sum_{k=1}^{1500} X_k\right| > 15\right\} = P\left\{\left|\frac{\sum_{k=1}^{1500} X_k}{\sqrt{125}}\right| > \frac{15}{\sqrt{125}}\right\} \approx 2 - 2\Phi\left(\frac{15}{\sqrt{125}}\right)$$

$$= 2[1 - \Phi(1.3416)] = 0.1796$$

$$P\left\{\left|\sum_{k=1}^n X_k\right| < 10\right\} = P\left\{\left|\frac{\sum_{k=1}^n X_k - 0}{\sqrt{n/12}}\right| < \frac{10}{\sqrt{n/12}}\right\} \geq 0.9$$

即 $2\Phi\left(\frac{10\sqrt{12}}{\sqrt{n}}\right) - 1 \geq 0.9$

$$\Phi\left(\frac{10\sqrt{12}}{\sqrt{n}}\right) \geq 0.95$$



例3 某保险公司的老年人寿保险有1万人参加,每人每年交200元. 若老人在该年内死亡,公司付给家属1万元. 设老年人死亡率为0.017,试求保险公司在一年内的这项保险中亏本的概率.

解 设 X 为一年中投保老人的死亡数,

则 $X \sim B(n, p)$,

其中 $n = 10000$, $p = 0.017$,

由**德莫佛—拉普拉斯定理**知,

$$P(a < Y < b) \approx \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right)$$



保险公司亏本的概率

$$P\{10000X > 10000 \times 200\} = P\{X > 200\}$$

$$= P\left\{ \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}} > \frac{200 - np}{\sqrt{np(1-p)}} \right\}$$

$$= P\left\{ \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}} > 2.321 \right\}$$

$$\approx 1 - \Phi(2.321) \approx 0.01 .$$



例4 设随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 且 X_i 在区间 $(-1, 1)$ 上服从均匀分布 ($i = 1, 2, \dots, n$), 试证当 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.

证 记 $Y_i = X_i^2$, ($i = 1, 2, \dots, n$)

$$E(Y_i) = E(X_i^2) = D(X_i) = \frac{1}{3},$$

$$D(Y_i) = E(Y_i^2) - [E(Y_i)]^2 = E(X_i^4) - [E(Y_i)]^2.$$



因为 $E(X_i^4) = \int_{-1}^1 x_i^4 \cdot \frac{1}{2} dx_i = \frac{1}{5},$

$$f(x) = \begin{cases} 0 & , \text{其它} \\ \frac{1}{b-a} & , x \in [a, b] \end{cases}$$

所以 $D(Y_i) = \frac{1}{5} - \left(\frac{1}{3}\right)^2 = \frac{4}{45},$

因为 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立,

所以 Y_1, Y_2, \dots, Y_n 相互独立.

根据独立同分布的中心极限定理,



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

近似服从正态分布 $N\left(\frac{n}{3}, \frac{4n}{45}\right)$,

故 Z 近似地服从正态分布 $N\left(\frac{1}{3}, \frac{4}{45n}\right)$.



例5 根据以往经验，某种电器元件的寿命服从均值为100小时的指数分布. 现随机地取16只，设它们的寿命是相互独立的. 求这16只元件的寿命的总和大于1920小时的概率.

解： 设第 i 只元件的寿命为 X_i , $i=1,2,\dots,16$

由题给条件知，诸 X_i 独立，

$$E(X_i)=100, D(X_i)=10000$$

16只元件的寿命的总和为 $Y = \sum_{k=1}^{16} X_k$

依题意，所求为 $P(Y>1920)$



$$E(X_i)=100, D(X_i)=10000 \quad Y = \sum_{k=1}^{16} X_k$$

依题意，所求为 $P(Y>1920)$

$$\text{由于 } E(Y)=1600, \quad D(Y)=160000$$

由中心极限定理， $\frac{Y-1600}{400}$ 近似 $N(0,1)$

$$P(Y>1920)=1-P(Y\leq 1920) \approx 1 - \Phi\left(\frac{1920-1600}{400}\right)$$

$$=1-\Phi(0.8) = 1-0.7881=0.2119$$



例6： 设某工厂有400台同类机器， 各台机器发生故障的概率都是0.02， 各台机器工作是相互独立的， 试求机器出故障的台数不小于2的概率。



解：设机器出故障的台数为 X , 则 $X \sim b(400, 0.02)$, 分别用三种方法计算：

1. 用二项分布计算

$$P(X \geq 2) = 1 - P(X = 0) - P(X = 1) = 1 - 0.98^{400} - 400 \times 0.02 \times 0.98^{399} = 0.9972$$

2. 用泊松分布近似计算

$$\lambda = np = 400 \times 0.02 = 8,$$

$$P(X \geq 2) = 1 - P(X = 0) - P(X = 1) \approx 1 - 0.000335 - 0.002684 \approx 0.9969.$$

3. 用正态分布近似计算

$$\sqrt{npq} = \sqrt{400 \times 0.02 \times 0.98} = 2.8$$

$$\begin{aligned} P(X \geq 2) &= 1 - P(X \leq 1) \approx 1 - \Phi\left(\frac{1 - np}{\sqrt{npq}}\right) \\ &= \Phi\left(\frac{7}{2.8}\right) = 0.9938 \end{aligned}$$



例7 在一个罐子中,装有10个编号为0-9的同样的球,从罐中有放回地抽取若干次,每次抽一个,并记下号码.

$$(1) \text{ 设 } X_k = \begin{cases} 1 & \text{第} k \text{次取到号码} 0 \\ 0 & \text{否则} \end{cases}, \quad k=1,2,\dots$$

问对序列 $\{X_k\}$,能否应用大数定律?

$$\text{解: } X_k \sim \begin{Bmatrix} 1 & 0 \\ 0.1 & 0.9 \end{Bmatrix}, \quad E(X_k)=0.1, \quad k=1,2,\dots$$

诸 X_k 独立同分布, 且期望存在, 故能使用大数定律.



解: $X_k \sim \begin{Bmatrix} 1 & 0 \\ 0.1 & 0.9 \end{Bmatrix}, \quad E(X_k)=0.1, \quad k=1,2,\dots$

诸 X_k 独立同分布, 且期望存在, 故能使用大数定律.

即对任意的 $\varepsilon>0$,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - 0.1\right| < \varepsilon\right\} = 1$$



(2) 至少应取球多少次才能使“0”出现的频率在0.09-0.11之间的概率至少是0.95?

解：设应取球 n 次，0出现频率为 $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$

$$E\left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k\right) = 0.1, \quad D\left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k\right) = \frac{0.09}{n}$$

由中心极限定理

$$\frac{\sum_{k=1}^n X_k - 0.1n}{0.3\sqrt{n}} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - 0.1}{0.3/\sqrt{n}} \quad \text{近似} N(0,1)$$



$$\frac{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - 0.1}{0.3/\sqrt{n}} \text{ 近似 } N(0,1)$$

$$\begin{aligned} & P\{0.09 \leq \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \leq 0.11\} \\ &= P\{|\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - 0.1| \leq 0.01\} \\ &= P\{|\frac{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - 0.1}{0.3/\sqrt{n}}| \leq \frac{\sqrt{n}}{30}\} \approx 2\Phi(\frac{\sqrt{n}}{30}) - 1 \end{aligned}$$



欲使 $2\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{30}\right) - 1 \geq 0.95$

即 $\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{30}\right) \geq 0.975$

查表得 $\frac{\sqrt{n}}{30} \geq 1.96$

从中解得 $n \geq 3458$

即至少应取球3458次才能使“0”出现的频率在0.09-0.11之间的概率至少是0.95.



(3) 用中心极限定理计算在100次抽取中,
数码“0”出现次数在7和13之间的概率.

解: 在100次抽取中, 数码“0”出现次数为 $\sum_{k=1}^{100} X_k$

由中心极限定理, $\frac{\sum_{k=1}^{100} X_k - \sum_{k=1}^{100} E(X_k)}{\sqrt{\sum_{k=1}^{100} D(X_k)}}$

近似 $N(0,1)$

$$E(X_k)=0.1, D(X_k)=0.09$$

即 $\frac{\sum_{k=1}^{100} X_k - 10}{3}$ 近似 $N(0,1)$



$$\frac{\sum_{k=1}^{100} X_k - 10}{3} \quad \text{近似 } N(0,1)$$

$$\begin{aligned} P(7 \leq \sum_{k=1}^{100} X_k \leq 13) &= P(-1 \leq \frac{\sum_{k=1}^{100} X_k - 10}{3} \leq 1) \\ &\approx \Phi(1) - \Phi(-1) \\ &= 2\Phi(1) - 1 = 0.6826 \end{aligned}$$

即在100次抽取中，数码“0”出现次数在7和13之间的概率为0.6826.



四、小结

三个中心极限定理 { 独立同分布的中心极限定理
德莫佛—拉普拉斯定理

中心极限定理表明,在相当一般的条件下,当独立随机变量的个数增加时,其和的分布趋于正态分布.



第三章内容总框图

概率论与数理统计

矩、协方差矩阵

协方差
相关系数

数字特征的引入

几种重要分布
的期望和方差

数学期望
 $E(X)$

方差
 $D(X) = E(X - E(X))^2$

离散型
连续型

随机变量
函数的数
学期望

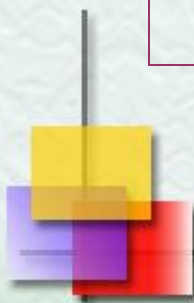
离散型
连续型

期望性质

多维随机变量函
数的数学期望

方差性
质

性质的应用



第四章内容总框图

极限定理

大数定律

客观背景

中心极限定理

切比雪夫大数定律

独立同分布下大数定律

贝努里大数定律

大数定律的应用

独立同分布下的中心极限定理

辛钦大数定律

中心极限定理的应用

德莫佛-拉普拉斯定理
(二项分布的正态近似)

