5-2 中心极限定理

中心极限定理的客观背景

在实际问题中许多随机变量是由相互独立随机因素的综合(或和)影响所形成的.

例如:炮弹射击的落点与目标的偏差,就受着许多随机因素(如瞄准,空气阻力,炮弹或炮身结构等)综合影响的.每个随机因素的对弹着点(随机变量和)所起的作用都是很小的.那么弹着点服从怎样分布哪?

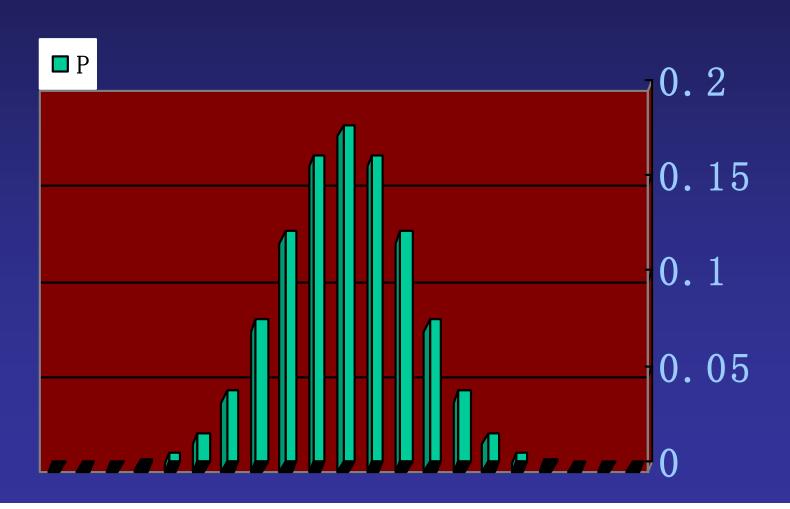
自从高斯指出测量误差服从正态分布之后,人们发现,正态分布在自然界中极为常见.

如果一个随机变量是由大量相互独立的随机因素的综合影响所造成,而每一个别因素对这种综合影响中所起的作用不大.则这种随机变量一般都服从或近似服从正态分布.

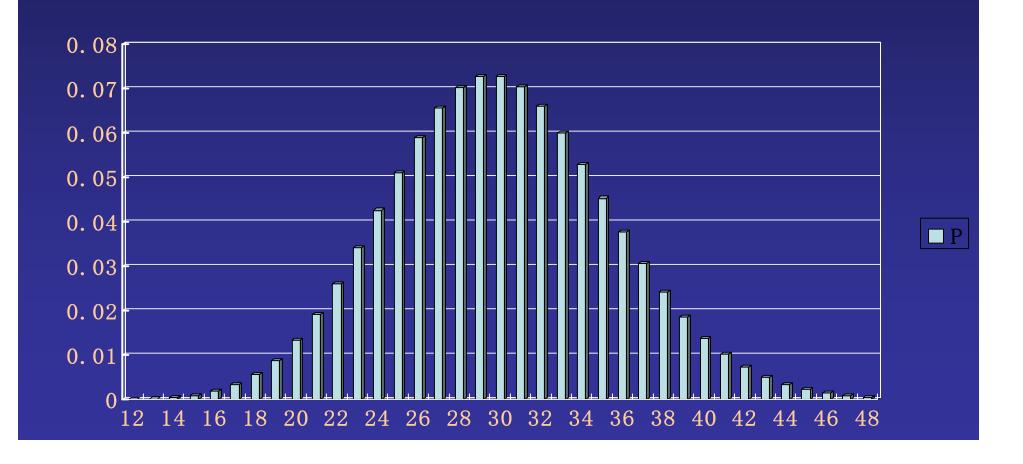
现在我们就来研究独立随机变量之和所特有的规律性问题.

当n无限增大时,这个和的极限分布是什么呢?

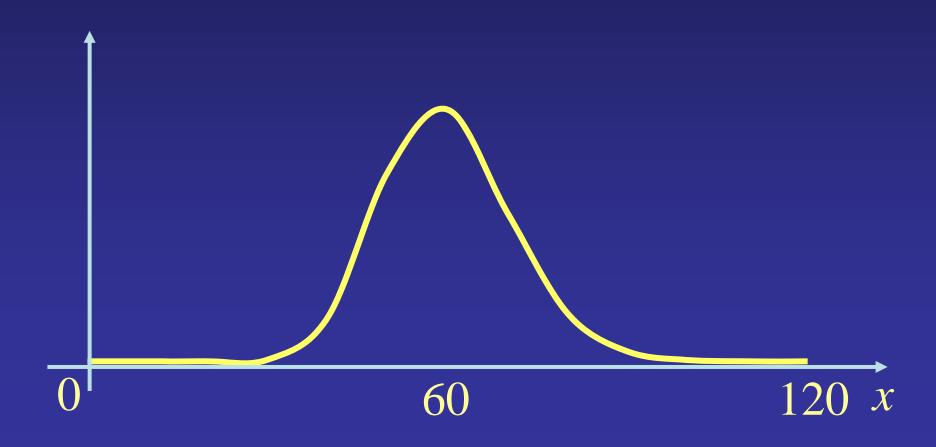
二项分布的随机变量可看作许多相互独立的**0-1**分布的随机变量之和,下面是当*ξ~B*(20,0.5)时, *ξ*的概率分布图



泊松分布相当于二项分布中p很小n很大的分布,因此,参数 $\lambda=np$ 当很大时也相当于n特别大,这个时候泊松分布也近似服从正态分布,下面是 $\lambda=30$ 时的泊松概率分布图。



在 χ^2 (n)分布中,如果自由度n很大,也可以认为是多个自由度为1的相互独立的 χ^2 (1)分布的随机变量的和,因此也近似服从正态分布.下面是 χ^2 (60)的概率密度曲线.



由于无穷个随机变量之和可能趋于 ∞ ,故我们不研究n个随机变量之和本身而考虑它的标准化的

随机变量。即考虑随机变量 $X_k(k=1,\cdots n)$ 的和 $\sum_{k=1}^n X_k$

$$Y_n = \frac{\sum\limits_{k=1}^n X_k - E(\sum\limits_{k=1}^n X_k)}{\sqrt{D(\sum\limits_{k=1}^n X_k)}}$$

讨论Yn的极限分布是否为标准正态分布

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.

定理1(独立同分布下的中心极限定理)

设随机变量 $X_1, X_2, \cdots X_n, \cdots$ 相互独立,服从同一分布,且具有数学期望和方差: $E(X_k) = \mu, D(X_k) = \sigma^2 \neq 0$ $(k = 1, 2, \cdots)$,则对于任意x,有

$$\lim_{n \to \infty} P\left\{\frac{\sum_{i=1}^{n} X_i - n\mu}{\sqrt{n\sigma}} \le x\right\} = \int_{-\infty}^{x} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2} dt$$

则
$$\lim_{n\to\infty} P\{Y_n \le x\} = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2} dt = \Phi(x).$$

注 1、定理表明,独立同分布的随机变量之和 $\sum_{k=1}^{n} X_k$,

当n充分大时,随机变量之和与其标准化变量分别有

$$\sum_{k=1}^{n} X_k$$
 近似地 $\sum_{k=1}^{n} X_k - n\mu$ 近似地 $\sqrt{n\sigma}$ $N(0,1)$.

2、独立同分布中心极限定理的另一种形式可写为

$$\bar{X}$$
 近似地 $N(\mu, \sigma^2/n)$ 或 $\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$ 近似地 $N(0,1)$.其中 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} X_k$

3、虽然在一般情况下,我们很难求出 $\sum_{k=1}^{n} X_{k}$ 的分布的确切形式,但当n很大时,可以求出近似分布.

定理2(李雅普诺夫(Liapounov)定理)

设随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n …相互独立,它们具有数学期望和方差:

$$E(X_k) = \mu_k, \qquad D(X_k) = \sigma_k^2 \neq 0, (k = 1, 2, \dots)$$

记
$$B_n^2 = \sum_{k=1}^n \sigma_k^2$$
. 若存在正数 δ ,使得当 $n \to \infty$ 时,

$$\frac{1}{B_n^{2+\delta}} \sum_{k=1}^n E\left\{ \left| X_k - \mu_k \right|^{2+\delta} \right\} \to 0,$$

则随机变量
$$Z_n = \frac{\sum\limits_{k=1}^n X_k - \sum\limits_{k=1}^n \mu_k}{B_n} = \frac{\sum\limits_{k=1}^n (X_k - \mu_k)}{B_n}$$

的分布函数 $F_n(x)$ 对于任意x,满足

$$\lim_{n\to\infty} F_n(x) = \lim_{n\to\infty} P\left\{Z_n \le x\right\} = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2} dt = \Phi(x)$$

请注意:

1、定理中随机变量之和 $\sum_{k=1}^{n} X_{k}$ 及其标准化变量 Z_{n} 在n很大时,分别近似服从

$$\sum_{k=1}^{n} X_{k}$$
 近似地 $\sum_{k=1}^{n} \mu_{k}, B_{n}^{2}$; Z_{n} $\sim N(0,1)$

2、随机变量 X_k 无论服从什么分布,只要满足定理条件,随即变量之和 $\sum_{k=1}^{n} X_k$,当n很大时,就近似服从正态分布,这就是为什么正态分布在概率论中所占的重要地位的一个基本原因.

定理6(棣莫弗一拉普拉斯(De Moivre-Laplace定理)

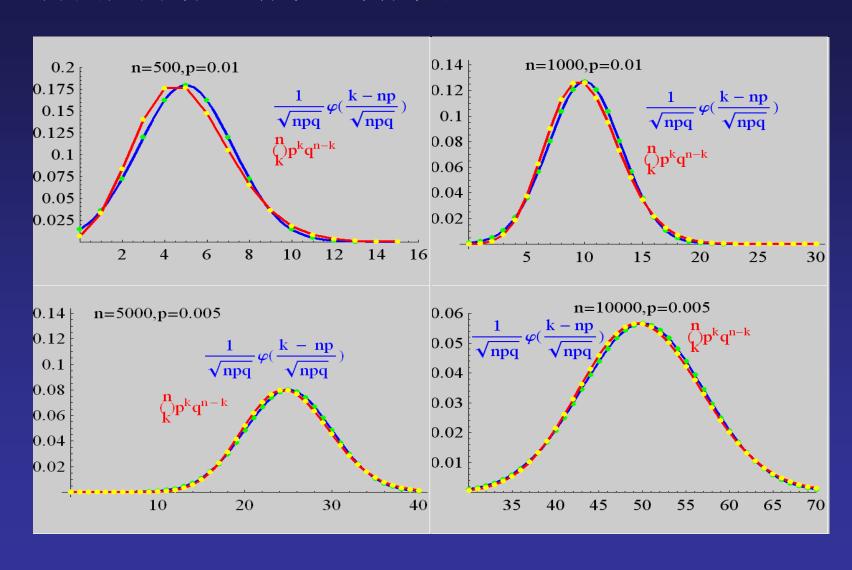
设随机变量 $Y_n \sim B(n, p)$, 其中0 ,则对任意<math>x,有

$$\lim_{n \to \infty} P\{\frac{Y_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \le x\} = \int_{-\infty}^{x} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \Phi(x)$$

定理表明,当n很大,0 是一个定值时(或者说,<math>np(1-p)也不太小时),二项变量 Y_n 的分布近似正态分布 N(np,np(1-p)).

即
$$\eta_n \sim N(np, np(1-p))$$

下面的图形表明:正态分布是二项分布的逼近.



例: 加法器同时收到20个噪声电压 $V_k(k=1,2,\cdots n)$,设它们是相互独立的随机变量,且都在区间(0, 10) 上服从均匀分布.记 $V = \sum_{k=1}^n V_k$,求 $P\{V > 105\}$ 的近似值.

例:设某单位电话总机有2000个分机,每个分机 有5%的时间使用外线通话,各分机使用外线相互 独立,问总机至少要设多少条外线才能保证每个 分机使用外线时不占线的概率大于90%。 例 一船舶在某海区航行,已知每遭受一次波浪的冲击,纵摇角大于3°的概率为*p*=1/3,若船舶遭受了90000次波浪冲击,问其中有29500~30500次纵摇角大于3°的概率是多少?

例 对于一个学生而言,来参加家长会的家长人数是一个随机变量,设一个学生无家长,1名家长,2名家长来参加会议的概率分别为0.05,0.8,0.15.若学校共有400名学生,设各学生参加会议的家长数相互独立,且服从同一分布.(1)求参加会议的家长数X超过450的概率;(2)求有一名家长来参加会议的学生数不多于340的概率.