

概率论与数理统计第19讲

本讲义可在网址<http://math.shekou.com>

或

<ftp://math.shekou.com>

下载

§ 5.3 抽样分布

一, 抽样分布

有时, 总体分布的类型虽然已知, 但其中含有未知参数, 此时需对总体的未知参数或对总体的数字特征(如数学期望, 方差等)进行统计推断, 此类问题称为**参数统计推断**. 在参数统计推断问题中, 常需利用总体的样本构造出合适的统计量, 并使其服从或渐近地服从已知的分布. 统计学中泛称统计量分布为**抽样分布**.



讨论抽样分布的途径有两个. 一是精确地求出抽样分布, 并称相应的统计推断为**小样本统计推断**; 另一种方式是让样本容量趋于无穷, 并求出抽样分布的极限分布. 然后, 在样本容量充分大时, 再利用该极限分布作为抽样分布的近似分布, 进而对未知参数进行统计推断, 称与此相应的统计推断为**大样本统计推断**. 这里重点讨论正态总体的抽样分布, 属小样本统计范畴, 此外, 也简要介绍一般总体的某些抽样分布的极限分布, 属大样本统计范畴.



二, 单正态总体的抽样分布

设总体 X 的均值为 μ , 方差为 σ^2 , X_1, X_2, \dots, X_n 是取自 X 的一个样本, \bar{X} 与 S^2 分别为该样本的样本均值与样本方差, 则有

$$E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} n\mu = \mu$$

$$\begin{aligned} D(\bar{X}) &= D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D(X_i) = \\ &= \frac{1}{n^2} n\sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n} \end{aligned}$$



而

$$E(S^2) = E\left[\frac{1}{n-1}\left(\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2\right)\right]$$

$$= \frac{1}{n-1}\left[\sum_{i=1}^n E(X_i^2) - nE(\bar{X}^2)\right]$$

$$= \frac{1}{n-1}\left[\sum_{i=1}^n (\sigma^2 + \mu^2) - n\left(\frac{\sigma^2}{n} + \mu^2\right)\right]$$

$$= \sigma^2$$



定理1 设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, X_1, X_2, \dots, X_n 是取自 X 的一个样本, \bar{X} 与 S^2 分别为该样本的样本均值与样本方差, 则有

$$(1) \quad \bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2 / n); \quad (3.1)$$

$$(2) \quad U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1). \quad (3.2)$$



定理2 设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, X_1, X_2, \dots, X_n 是取自 X 的一个样本, \bar{X} 与 S^2 分别为该样本的样本均值与样本方差, 则有

(1)

$$\chi^2 = \frac{n-1}{\sigma^2} S^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1)$$

(3.3)

(2) \bar{X} 与 S^2 相互独立.

(证略)



定理3 设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, X_1, X_2, \dots, X_n 是取自 X 的一个样本, \bar{X} 与 S^2 分别为该样本的样本均值与样本方差, 则有

$$(1) \chi^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(n) \quad (3.4)$$

$$(2) T = \frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1). \quad (3.5)$$

证明 结论(1)是 χ^2 分布定义的直接推论.



对结论(2), 前面已知

$$U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1) \quad \frac{n-1}{\sigma^2} S^2 \sim \chi^2(n-1)$$

由 t 分布的定义有

$$\begin{aligned} U / \sqrt{\frac{n-1}{\sigma^2} S^2 / n-1} &= \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} / \sqrt{\frac{n-1}{\sigma^2} S^2 / n-1} \\ &= \frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} = T \sim t(n-1) \end{aligned}$$



例1 设 $X \sim N(21, 2^2)$, X_1, X_2, \dots, X_{25} 为 X 的一个样本, 求

(1) 样本均值 \bar{X} 的数学期望与方差;

(2) $P\{|\bar{X} - 21| \leq 0.24\}$.

解 (1) 因为 $E(\bar{X}) = 21, D(\bar{X}) = 2^2 / 25 = 0.4^2$.

$$\bar{X} \sim N(21, 0.4^2)$$

(2)

$$P\{|\bar{X} - 21| \leq 0.24\} = P\left\{\left|\frac{\bar{X} - 21}{0.4}\right| \leq 0.6\right\}$$

$$= 2\Phi(0.6) - 1 = 0.4504.$$



例 2 假设某物体的实际重量为 μ , 但它是未知的. 现在用一架天平去称它, 共称了 n 次, 得到 X_1, X_2, \dots, X_n . 假设每次称量过程彼此独立且没有系统误差, 则可以认为这些测量值都服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$, 方差 σ^2 反映了天平测量过程的总精度, 通常我们用样本均值 \bar{X} 去估计 μ , 根据定理 1, $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$.



再从正态分布的 3σ 性质知

$$P\left\{|\bar{X} - \mu| < \frac{3\sigma}{\sqrt{n}}\right\} \geq 99.7\%.$$

这就是说, 我们的估计值 \bar{X} 与真值 μ 的偏差不超过 $3\sigma / \sqrt{n}$ 的概率为 99.7%, 并且随着称量次数 n 的增加, 这个偏差界限 $3\sigma / \sqrt{n}$ 愈来愈小.



例如若 $\sigma=0.1$, $n=10$. 则

$$P\left\{|\bar{X} - \mu| < \frac{3 \times 0.1}{\sqrt{10}}\right\} \approx P\{|\bar{X} - \mu| < 0.09\} \geq 99.7\%$$

于是我们以99.7%的概率断言, \bar{X} 与物体真正重量 μ 的偏差不超过0.09. 如果将称量次数 n 增加到100, 则

$$P\left\{|\bar{X} - \mu| < \frac{3 \times 0.1}{\sqrt{100}}\right\} \approx P\{|\bar{X} - \mu| < 0.03\} \geq 99.7\%$$

这时我们以同样的概率断言, \bar{X} 与物体真正重量 μ 的偏差不超过0.03.



例3 在设计导弹发射装置时, 重要事情之一一是研究弹着点偏离目标中心的距离的方差. 对于一类导弹发射装置, 弹着点偏离目标中心的距离服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$, 这里 $\sigma^2=100$ 米², 现在进行了25次发射试验, 用 S^2 记这25次试验中弹着点偏离目标中心的距离的样本方差, 试求 S^2 超过50米²的概率.



解 因为 $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$.

于是

$$\begin{aligned} P\{S^2 > 50\} &= P\left\{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} > \frac{(n-1)50}{\sigma^2}\right\} \\ &= P\left\{\chi^2(24) > \frac{24 \times 50}{100}\right\} \\ &= P\{\chi^2(24) > 12\} > P\{\chi^2(24) > 12.401\} \\ &= 0.975. \end{aligned}$$

于是我们以超过97.5%的概率断言, S^2 超过50米².



例4 从正态总体 $N(\mu, 0.5^2)$ 中抽取容量为10的样本 X_1, X_2, \dots, X_n . \bar{X} 是样本的均值. 若 μ 未知, 计算概率

$$P\left\{\sum_{i=1}^{10} (X_i - \mu)^2 \geq 1.68\right\}$$

$$P\left\{\sum_{i=1}^{10} (X_i - \bar{X})^2 < 2.85\right\}$$

[分析] 计算与随机变量有关的事件的概率, 必须知道该随机变量的分布.



解 若 μ 未知, 由于 $X_i \sim N(\mu, 0.5^2)$, 所以

$$\frac{X_i - \mu}{0.5} \sim N(0, 1).$$

$$\sum_{i=1}^{10} \left(\frac{X_i - \mu}{0.5} \right)^2 = 4 \sum_{i=1}^{10} (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(10).$$

$$4 \sum_{i=1}^{10} (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(9).$$



故

$$P\left\{\sum_{i=1}^{10}(X_i - \mu)^2 \geq 1.68\right\} = P\left\{4\sum_{i=1}^{10}(X_i - \mu)^2 \geq 6.72\right\}$$

查 χ^2 分布表知: $\chi_{0.75}^2(10) = 6.737$

所以

$$P\left\{\sum_{i=1}^{10}(X_i - \mu)^2 \geq 1.68\right\} = 0.75;$$



$$\begin{aligned} P\left\{\sum_{i=1}^{10}(X_i - \bar{X})^2 < 2.85\right\} &= 1 - P\left\{\sum_{i=1}^{10}(X_i - \bar{X})^2 \geq 2.85\right\} \\ &= 1 - P\left\{4\sum_{i=1}^{10}(X_i - \bar{X})^2 \geq 11.4\right\} \end{aligned}$$

查 χ^2 分布表知, $\chi_{0.25}^2(9) = 11.4$,

所以

$$P\left\{\sum_{i=1}^{10}(X_i - \bar{X})^2 < 2.85\right\} = 1 - 0.25 = 0.75$$



例5 从正态总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 中抽取容量为16的一个样本, \bar{X}, S^2 分别为样本均值和样本方差, 若 μ, σ^2 均未知, 求 S^2 的方差 $D(S^2)$ 及概率

$$(1) P\left\{\frac{S^2}{\sigma^2} \leq 2.041\right\};$$

$$(2) P\left\{\frac{\sigma^2}{2} \leq \frac{1}{16} \sum_{i=1}^{16} (X_i - \bar{X})^2 \leq 2\sigma^2\right\};$$

$$(3) P\left\{\frac{\sigma^2}{2} \leq \frac{1}{16} \sum_{i=1}^{16} (X_i - \mu)^2 \leq 2\sigma^2\right\}$$



解

$$\frac{n-1}{\sigma^2} S^2 \sim \chi^2(n-1)$$

$$D\left(\frac{n-1}{\sigma^2} S^2\right) = 2(n-1),$$

$$D(S^2) = \frac{2\sigma^4}{n-1} = \frac{2}{15}\sigma^4$$



$$\begin{aligned}(1) P\left\{\frac{S^2}{\sigma^2} \leq 2.041\right\} &= P\left\{\frac{15S^2}{\sigma^2} \leq 30.615\right\} \\ &= 1 - P\left\{\frac{15S^2}{\sigma^2} > 30.615\right\} = 1 - 0.01 = 0.99\end{aligned}$$

$$(\chi_{0.01}^2(15) = 30.578)$$

$$\begin{aligned}(2) \quad & P\left\{\frac{\sigma^2}{2} \leq \frac{1}{16} \sum_{i=1}^{16} (X_i - \bar{X})^2 \leq 2\sigma^2\right\} \\&= P\{8 \leq \chi^2(15) \leq 32\} \\&= P\{\chi^2(15) \geq 8\} - P\{\chi^2(15) \geq 32\} \\&= 0.95 - 0.005 = 0.945.\end{aligned}$$



(3) 由于 $\frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0,1), (i = 1, 2, \dots, n)$

$$\sum_{i=1}^{16} \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(16),$$

$$P \left\{ \frac{\sigma^2}{2} \leq \frac{1}{16} \sum_{i=1}^{16} (X_i - \mu)^2 \leq 2\sigma^2 \right\}$$

$$= P\{8 \leq \chi^2(16) \leq 32\}$$

$$= P\{\chi^2(16) \geq 8\} - P\{\chi^2(16) > 32\}$$

$$= 0.95 - 0.01 = 0.94.$$



三, 双正态总体的抽样分布

定理 4 设 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 与 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 是两个相互独立的正态总体, 又设 X_1, \dots, X_{n_1} 是取自总体 X 的样本, \bar{X} 与 S_1^2 分别为该样本的样本均值与样本方差. Y_1, \dots, Y_{n_2} 是取自总体 Y 的样本, \bar{Y} 与 S_2^2 分别为此样本的样本均值与样本方差. 再记 S_w^2 是 S_1^2 与 S_2^2 的加权平均, 即



$$S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}. \quad (3.6)$$

则

$$(1) U = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma_1^2 / n_1 + \sigma_2^2 / n_2}} \sim N(0, 1); \quad (3.7)$$

$$(2) F = \left(\frac{\sigma_2}{\sigma_1} \right)^2 \frac{S_1^2}{S_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1); \quad (3.8)$$

(3) 当 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 时,

$$T = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{1/n_1 + 1/n_2}} \sim t(n_1 + n_2 - 2). \quad (3.9)$$



证明 (1) 因

$$\bar{X} \sim N(\mu_1, \sigma_1^2 / n_1), \bar{Y} \sim N(\mu_2, \sigma_2^2 / n_2).$$

相互独立, 故

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$$

即

$$U = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma_1^2 / n_1 + \sigma_2^2 / n_2}} \sim N(0, 1)$$



(2) 因

$$\frac{n_1-1}{\sigma_1^2} S_1^2 \sim \chi^2(n_1-1), \frac{n_2-1}{\sigma_2^2} S_2^2 \sim \chi^2(n_2-1).$$

且相互独立, 因此有

$$F = \frac{\frac{n_1-1}{\sigma_1^2} S_1^2 / (n_1-1)}{\frac{n_2-1}{\sigma_2^2} S_2^2 / (n_2-1)} = \left(\frac{\sigma_2}{\sigma_1} \right)^2 \frac{S_1^2}{S_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1)$$



(3) 当 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 时, 由(1)知

$$U_1 = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{1/n_1 + 1/n_2}} \sim N(0,1);$$

$$V = \left(\frac{n_1 - 1}{\sigma^2} S_1^2 \right) + \left(\frac{n_2 - 1}{\sigma^2} S_2^2 \right) \sim \chi^2(n_1 + n_2 - 2).$$

则

$$\frac{U_1}{\sqrt{\frac{V}{n_1 + n_2 - 2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2).$$

整理后即得结论.



例6 设两个正态总体 X 与 Y 都服从正态分布 $N(20,3)$. 今从总体 X 与 Y 中分别抽得容量 $n_1=10, n_2=15$ 的两个相互独立的样本, 求 $P\{|\bar{X} - \bar{Y}| > 0.3\}$.

解 由题设知

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (20 - 20)}{\sqrt{\frac{3}{10} + \frac{3}{15}}} = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{0.5}} \sim N(0,1).$$



$$\frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{0.5}} \sim N(0,1).$$

于是

$$P\{|\bar{X} - \bar{Y}| > 0.3\} = 1 - P\left\{\left|\frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{0.5}}\right| \leq \frac{0.3}{\sqrt{0.5}}\right\}$$

$$= 1 - \left[2\Phi\left(\frac{0.3}{\sqrt{0.5}}\right) - 1 \right]$$

$$= 2 - 2\Phi(0.42) = 0.6744.$$



例 7 设总体 X 和 Y 相互独立且都服从正态分布 $N(30, 3^2)$; X_1, \dots, X_{20} ; Y_1, \dots, Y_{25} 分别来自总体 X 和 Y 的样本, $\bar{X}, \bar{Y}, S_1^2, S_2^2$ 分别是这两个样本的均值和方差. 求 $P\{S_1^2 / S_2^2 \leq 0.4\}$.

解 因 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = 3^2$, 则 $\frac{S_1^2}{S_2^2} \sim F(20-1, 25-1)$,

$$\begin{aligned} P\left\{\frac{S_1^2}{S_2^2} \leq 0.4\right\} &= P\left\{\frac{S_2^2}{S_1^2} \geq \frac{1}{0.4}\right\} \\ &= P\{F(24, 19) > 2.5\} \approx 0.025 \end{aligned}$$



四, 一般正态总体抽样分布的极限分布
对于一般总体, 无论其服从什么分布(离散的或者连续的), 只要样本容量 n 足够大, 根据中心极限定理, 它的样本均值 \bar{X} 都近似服从正态分布. 即近似有

$$U_n = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

$$T_n = \frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$



课堂练习

1. 设 X_1, X_2, \dots, X_{15} 为正态总体 $N(0, 3^2)$ 的一个样本, \bar{X} 为样本均值, 求:

$$P\left\{36.65 \leq \sum_{i=1}^{15} (X_i - \bar{X})^2 \leq 235\right\}.$$



2. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, \bar{X} 和 S^2 为样本均值和样本方差. 又设新增加一个试验量 X_{n+1} , 而且 X_{n+1} 与 X_1, \dots, X_n 也相互独立, 求统计量

$$U = \frac{X_{n+1} - \bar{X}}{S} \sqrt{\frac{n}{n+1}}$$

的分布.



作业 习题5-3 第183页开始 第2,3,9题

