



第四章：区间估计

苏勤亮

中山大学计算机学院

超算中心503M

suqliang@mail.sysu.edu.cn

主要内容

- 置信区间
- 正态总体参数的置信区间
- 大样本置信区间

■ 区间估计

假设 (X_1, \dots, X_n) 是总体 X 的一个样本，区间估计是给出两个统计量 $\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, \dots, X_n)$, $\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ ，使区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 以一定的概率覆盖真实的参数值 θ

■ 区间估计与点估计的区别

- 点估计是根据观察到的样本给出未知参数 θ 的一个估计值 $\hat{\theta}$ ，但点估计并不能提供任何关于估计值 $\hat{\theta}$ 可靠性的信息
- 区间估计则要由样本给出参数 θ 的一个估计范围，并指出该区间包含 θ 可能性的大小

置信度、置信系数

定义： 设总体 X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体 $F_\theta(x)$ 的一个样本，假如 $\hat{\theta}_L(\mathbf{X})$ 与 $\hat{\theta}_U(\mathbf{X})$ 是在参数空间 Θ 上取值的两个统计量，且 $\hat{\theta}_L(\mathbf{X}) < \hat{\theta}_U(\mathbf{X})$ ，则称随机区间 $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$ 为参数 θ 的一个区间估计。该区间覆盖参数 θ 的概率 $P_\theta(\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U)$ 称为**置信度**。该置信度在参数空间 Θ 上的下确界 $\inf_{\theta \in \Theta} P_\theta(\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U)$ 称为该区间估计的**置信系数**

- 1) $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$ 为参数 θ 的一个区间估计
- 2) $P_\theta(\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U)$ 称为该区间估计的置信度
- 3) $\inf_{\theta \in \Theta} P_\theta(\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U)$ 称为该区间估计的置信系数

- 显然，区间估计的评价准则
 - 置信度（置信系数）越大越好
 - 区间估计 $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$ 的平均长度越短越好

例：设 x_1, x_2, \dots, x_n 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本。用样本均值 \bar{x} 和样本方差 s^2 可以给出正态均值 μ 的区间估计

$$\left[\bar{x} - \frac{ks}{\sqrt{n}}, \bar{x} + \frac{ks}{\sqrt{n}} \right]$$

可计算出概率

$$P\left(\bar{x} - \frac{ks}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{x} + \frac{ks}{\sqrt{n}}\right) = P\left(\left|\frac{\sqrt{n}(\bar{x} - \mu)}{s}\right| \leq k\right)$$

=?

随机变量 $\frac{\sqrt{n}(\bar{x} - \mu)}{s}$ 服从什么分布？

由前面章节 t 分布的知识可知,

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{x} - \mu)}{s} \sim t_{n-1}(z)$$

由于分布 $t_{n-1}(z)$ 不依赖于未知参数 μ 和 σ , 所以可以用 t 分布来计算置信度

$$P\left(\left|\frac{\sqrt{n}(\bar{x} - \mu)}{s}\right| \leq k\right) = P(|t| \leq k)$$

其中 $t \sim t_{n-1}(z)$. 因此,

$$P\left(\bar{x} - \frac{s}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{x} + \frac{s}{\sqrt{n}}\right) = P(|t| \leq 1) = 0.654$$

$$P\left(\bar{x} - \frac{2s}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{x} + \frac{2s}{\sqrt{n}}\right) = P(|t| \leq 2) = 0.933$$

$$P\left(\bar{x} - \frac{3s}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{x} + \frac{3s}{\sqrt{n}}\right) = P(|t| \leq 3) = 0.990$$

容易看出，在样本数 n 固定的情况下，置信系数与估计区间的长度成正比

- 区间增长，置信系数会增大，但由于区间太长，估计的精度下降
- 区间缩短，估计精度增加，但置信系数会减小

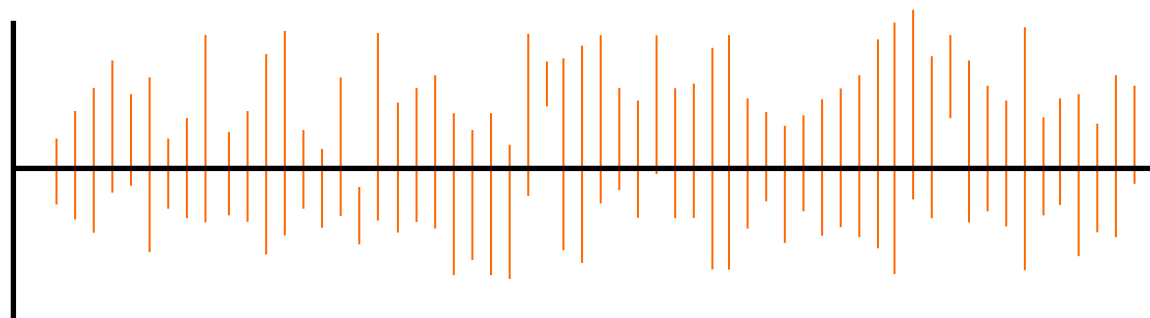
置信区间

定义：设 θ 是总体的一个参数，其参数空间为 Θ ，设 x_1, x_2, \dots, x_n 是来自该总体的一个样本，对给定 α ($0 < \alpha < 1$)，确定两个统计量 $\hat{\theta}_L = \hat{\theta}_L(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 与 $\hat{\theta}_U = \hat{\theta}_U(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ，若有

$$P(\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U) \geq 1 - \alpha, \quad \forall \theta \in \Theta$$

则称随机区间 $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$ 是 θ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间，或简称 $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$ 是 θ 的 $1 - \alpha$ 置信区间， $\hat{\theta}_L$ 与 $\hat{\theta}_U$ 分别称为 $1 - \alpha$ 置信区间的置信下限与置信上限

- 置信水平与置信区间的含义：设法构造一个随机区间 $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$ ，它能覆盖未知参数 θ 的概率至少为 $1 - \alpha$
 - 区间是一个随机变量，会随着观察值的变化而改变
 - 若反复抽样多次，每次的抽样值都会导致一个区间 $(\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U)$



- 这样的区间或者包含 θ 的真值, 或者不包含 θ 的真值

当 $\alpha = 0.01$ ，即置信水平为99%时，它表示100个计算得到的区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 中，约有99个包含真实的 θ 值

定义：如果对于给定的 α ($0 < \alpha < 1$)恒有

$$P(\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U) = 1 - \alpha, \quad \forall \theta \in \Theta$$

则称随机区间 $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$ 是 θ 的 $1 - \alpha$ 的同等置信区间

- 在一些问题中，我们可能只关心某未知参数的下限或上限
 - 例如，对于某种合金钢的强度来讲，人们总是希望其强度越大越好，这时强度的下限是一个很重要的指标
 - 对某些药物的毒性来讲，人们总希望其毒性越小越好，这时毒性的上限便成了一个重要的指标

定义： 设 θ 是总体的某个未知参数，对给定的 α ($0 < \alpha < 1$)，由来自该总体的样本 x_1, x_2, \dots, x_n 确定的统计量 $\hat{\theta}_L = \hat{\theta}_L(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 满足

$$P(\theta \geq \hat{\theta}_L) \geq 1 - \alpha, \quad \forall \theta \in \Theta$$

则称 $\hat{\theta}_L$ 为 θ 的置信水平是 $1 - \alpha$ 的单侧置信下限，简称 **$1 - \alpha$ 单侧置信下限**。若等号对一切 $\theta \in \Theta$ 成立，则称 $\hat{\theta}_L$ 为 θ 的 **$1 - \alpha$ 单侧同等置信下限**

类似的，可以定义单侧置信上限、单侧同等置信上限

枢轴量法

- 构造未知参数 θ 的置信区间的一种常用方法是枢轴量法
 - 1) 从 θ 的一个点估计 $\hat{\theta}$ 出发, 构造 $\hat{\theta}$ 与 θ 的一个函数 $G(\hat{\theta}, \theta)$, 使得 G 的分布已知且与 θ 无关
 - 2) 选取两个适当的常数 c 与 d , 使得

$$P(c \leq G(\hat{\theta}, \theta) \leq d) \geq 1 - \alpha$$

- 3) 利用不等式运算, 将 $c \leq G(\hat{\theta}, \theta) \leq d$ 进行等价变形, 得到形如 $\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U$ 的不等式, 那么这时

$$P(\hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U) = P(c \leq G(\hat{\theta}, \theta) \leq d) \geq 1 - \alpha$$

这时, 可以说 $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$ 是 θ 的 $1 - \alpha$ 置信区间

- 枢轴量法的难点在于如何构造一个函数（统计量） $G(\hat{\theta}, \theta)$ ，使其与参数 θ 无关
- 构造好枢轴量 $G(\hat{\theta}, \theta)$ 后，接下来需要确定常数 c 和 d 的值
 - 当枢轴量 G 的分布对称时（如标准正态分布），可取 d ，使得

$$P(-d \leq G \leq d) = P(|G| \leq d) = 1 - \alpha$$

- 当枢轴量 G 的分布非对称时（如 χ^2 分布），可这样取 c 和 d ，使得

$$P(G \leq c) = \alpha/2 \quad P(G \geq d) = \alpha/2$$

这样获得的置信区间称为等尾置信区间

例：设 x_1, x_2, \dots, x_n 是从指数分布 $\exp(1/\theta)$ 中抽取的一个样本，其密度函数为

$$p_\theta(x) = \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}}, \quad x \geq 0$$

其中， $\theta > 0$ 为总体均值，即： $E[x] = \theta$ ，现要求 θ 的 $1 - \alpha$ 置信区间 ($0 < \alpha < 1$)

解： $T_n = x_1 + x_2 + \dots + x_n$ 是 θ 的充分统计量。由于指数分布是伽玛分布的特例，即： $x_i \sim Ga\left(1, \frac{1}{\theta}\right)$ 。利用伽玛分布的性质可知

$$T_n \sim Ga(n, 1/\theta)$$

$$\frac{2T_n}{\theta} \sim Ga\left(n, \frac{1}{2}\right) = \chi^2(2n)$$

可见， $2T_n/\theta$ 的分布不依赖于 θ ，可取其为枢轴量

对给定的置信水平 $1 - \alpha$ ，利用 χ^2 分布的 $\frac{\alpha}{2}$ 和 $1 - \frac{\alpha}{2}$ 分位数可得

$$P\left(\chi_{\alpha/2}^2(2n) \leq \frac{2T_n}{\theta} \leq \chi_{1-\alpha/2}^2(2n)\right) = 1 - \alpha$$

再利用不等式等价变形可得

$$P\left(2T_n/\chi_{1-\alpha/2}^2(2n) \leq \theta \leq 2T_n/\chi_{\alpha/2}^2(2n)\right) = 1 - \alpha$$

这样就获得 θ 的 $1 - \alpha$ 同等置信区间

$$[2T_n/\chi_{1-\alpha/2}^2(2n), 2T_n/\chi_{\alpha/2}^2(2n)]$$

补充: Gamma分布性质

如果 $X \sim \Gamma(a_1, b)$, $Y \sim \Gamma(a_2, b)$, 那么当 X 和 Y 相互独立时, $X + Y \sim \Gamma(a_1 + a_2, b)$

证: 令 $Z = X + Y$, 那么由 $f(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x)f_Y(z-x)dx$ 可知

$$\begin{aligned} f(z) &= \int_0^z \frac{x^{a_1-1} e^{-x}}{\Gamma(a_1)} \frac{(z-x)^{a_2-1} e^{-(z-x)}}{\Gamma(a_2)} dx \\ &= e^{-z} \int_0^z \frac{x^{a_1-1} (z-x)^{a_2-1}}{\Gamma(a_1)\Gamma(a_2)} dx \\ &= e^{-z} z^{a_1+a_2-1} \int_0^1 \frac{t^{a_1-1} (1-t)^{a_2-1}}{\Gamma(a_1)\Gamma(a_2)} dt \quad \text{Beta分布} \\ &= \frac{e^{-z} z^{a_1+a_2-1}}{\Gamma(a_1 + a_2)} \end{aligned}$$

例如，某产品的寿命服从指数分布 $\exp\left(\frac{1}{\theta}\right)$ ，如今从中随机抽取9个样品进行寿命试验，获得如下9个寿命数据（单位：小时）：152，457，505，531，607，645，707，822，903。可计算得到

$$T_n = 5329$$

若取 $\alpha = 0.1$ ，可从 χ^2 分布 α 分位数查表得

$$\chi_{0.05}^2(18) = 9.39 \quad \chi_{0.95}^2(18) = 28.87$$

于是带入 $[2T_n/\chi_{1-\alpha/2}^2(2n), 2T_n/\chi_{\alpha/2}^2(2n)]$ 可得平均寿命 θ 的0.9同等置信区间为[369.17, 1135.04]

主要内容

- 置信区间
- 正态总体参数的置信区间
- 大样本置信区间

(一) 单个正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的情形

均值 μ 的置信区间—— σ^2 已知

问题：设 X_1, X_2, \dots, X_n 来自 $N(\mu, \sigma^2)$ ， \bar{X} 为样本均值，试确定 μ 可能取值范围（假设 σ^2 已知）

- 由给定条件可知， \bar{X} 服从分布

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right) \quad \Rightarrow \quad \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

因此，可以得到如下不等式

$$P\left\{\left|\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}\right| < z_{\alpha/2}\right\} = 1 - \alpha$$

$$\text{即： } P\left\{\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}}z_{\alpha/2} < \mu < \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}}z_{\alpha/2}\right\} = 1 - \alpha$$

因此， μ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间为 $\left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}}z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}}z_{\alpha/2}\right)$ ，简

写为 $\left(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}}z_{\alpha/2}\right)$

- 从以上分析过程，我们归纳出计算置信区间的一般步骤如下
 - 1) 寻找参数 θ 的一个良好的点估计 $T(X_1, X_2, \dots, X_n)$
 - 2) 寻找一个参数 θ 和估计量 T 的函数 $G(T, \theta)$, 使其分布完全已知且不包含任何未知参数
 - 3) 对于给定的置信水平 $1 - \alpha$ ，根据 $G(T, \theta)$ 的分布，确定常数 c, d ，使得

$$P(c < G(T, \theta) < d) = 1 - \alpha$$

- 4) 对 $c < G(T, \theta) < d$ 做等价变形, 得到如下形式

$$\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}$$

$(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 就是 θ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区

均值 μ 的置信区间—— σ^2 未知

- 由于 σ^2 未知，不能基于概率分布 $\frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$ 来推导置信区间
- 由第二章可知，当 σ^2 用样本方差 $S = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$ 代替时，有

$$\frac{\bar{X}-\mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

- 由该分布可以知道如下不等式成立

$$P\left\{-t_{\alpha/2}(n-1) < \frac{\bar{X}-\mu}{S/\sqrt{n}} < t_{\alpha/2}(n-1)\right\} = 1 - \alpha$$

$$\Rightarrow P\left\{\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) < \mu < \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1)\right\} = 1 - \alpha$$

- 因此， μ 在 σ^2 未知情况下，置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间为

$$\left(\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1), \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1)\right)$$

例：设某种植物的高度 X (cm)服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$, 随机选取36棵, 其平均高度为15cm. 就以下两种情形求 μ 的95%双侧置信区间

1) $\sigma^2 = 16$; 2) σ^2 未知, $S^2 = 16$

解： 1) 由题目信息可知

$$n = 36, \bar{X} = 15, \sigma = 4, z_{\alpha/2} = z_{0.025} = 1.96$$

在 σ^2 已知的条件下, $1 - \alpha$ 置信区间为

$$\left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \right)$$

将上述数值带入, 可以得到 μ 的95%置信区间为

$$(13.693, 16.307)$$

2) 由题目信息可知

$$n = 36, \bar{X} = 15, S^2 = 16$$

在 σ^2 未知的条件下, $1 - \alpha$ 置信区间为

$$\left(\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1), \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) \right)$$

通过查表可知 $t_{0.025}(35) = 2.0301$

将上述数值带入, 可以得到 μ 的95%置信区间为

$$(13.647, 16.353)$$

- 比较1)和2)两种情形下 μ 的置信区间

- σ^2 已知的置信区间: (13.693,16.307)

- σ^2 未知的置信区间: (13.647,16.353)

第一种情形区间更短（精度更高），但第二种情形往往更实用，因为多数时候, σ^2 是未知的

样本数量确定

- 一般而言，样本数量 n 越大，未知参数估计精度越高。但大样本的获得通常费用较高、时间较长，不容易实现

在满足一定的精度要求下，最少需要多少样本？

- 当标准差 σ 已知时，均值 μ 的 $1 - \alpha$ 置信区间为 $\bar{x} \pm z_{\alpha/2}\sigma/\sqrt{n}$.
若要该置信区间长度不超过 $2d$ ，则有

$$2z_{\alpha/2}\sigma/\sqrt{n} \leq 2d$$

可以得到

$$n \geq \left(\frac{z_{\alpha/2}\sigma}{d} \right)^2$$

例： 设一个物体的重量 μ 未知，为估计其重量，可以用天平去称，假设称重服从正态分布。如果已知称量的误差的标准差为0.1克，为使 μ 的95%的置信区间的长度不超过0.2，那么至少应称多少次？

解： 已知 $\sigma = 0.1$ ，当要求置信区间的长度不超过0.2时，由公式

$n \geq \left(\frac{z_{\alpha/2} \sigma}{d} \right)^2$ 可直接得出

$$n \geq \left(1.96 \times \frac{0.01}{0.1} \right)^2 = 3.84$$

故，至少需要称 $n = 4$ 次

当要求置信区间的长度不超过0.1时，可计算得到

$$n \geq \left(1.96 \times \frac{0.01}{0.05} \right)^2 = 15.37$$

故，至少需要称 $n = 16$ 次

- 当标准差 σ 未知时，均值 μ 的 $1 - \alpha$ 置信区间为 $\bar{x} \pm t_{\alpha/2}(n - 1)s/\sqrt{n}$. 若要该置信区间长度不超过 $2d$ ，则有

$$2t_{\alpha/2}(n - 1)s/\sqrt{n} \leq 2d$$

假设 s 有通过 n_0 个样本估计得到，记为 s_0 ，那么用 s_0 代替 s ，可获得

$$n \geq \left(\frac{t_{\alpha/2}(n_0 - 1)s_0}{d} \right)^2$$

例：为了对垫圈总体的平均厚度做出估计，我们所取的风险是允许在100次估计中有5次误差超过0.02cm，近期从另一批产品中抽得一个容量为10的样本，得到标准差的估计为 $s_0 = 0.0359$ ，问现在该取多少样品为宜？

解：这里的“风险”就是指样本均值落在置信区间外的概率 α ，如今 $\alpha = 0.05$ 。“估计误差超过0.02”表明 $d = 0.02$ 。用10个样本估计得到的样本标准差 $s_0 = 0.0359$ ， $n_0 = 10$ ，因此 $t_{\alpha/2}(9) = 2.262$ 。将这些值

代入 $n \geq \left(\frac{t_{\alpha/2}(n_0-1)s_0}{d} \right)^2$ 可得

$$n \geq \left(\frac{0.0359 \times 2.262}{0.02} \right)^2 = 16.49$$

因此，至少需要取17个样品

方差 σ^2 的置信区间

- 由第二章学习可知,

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

- 根据上述分布, 如下不等式成立

$$P\left\{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1) < \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} < \chi_{\alpha/2}^2(n-1)\right\} = 1 - \alpha$$

$$\text{即: } P\left\{\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}\right\} = 1 - \alpha$$

- 因此, σ^2 的 $1 - \alpha$ 置信区间为

$$\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}\right)$$

例: 一个园艺科学家正在培养一个新品种的苹果, 这种苹果除了口感好和颜色鲜艳以外, 另一个重要特征是单个重量差异不大。为了评估新苹果, 她随机挑选了25个测试重量(单位: 克), 其样本方差为 $S^2 = 4.25$. 试求 σ^2 的置信度为95%和的99%的置信区间 (假设苹果重量服从正态分布)

解: 置信度为95%时, 查表可得

$$\chi_{0.975}^2(24) = 12.4, \quad \chi_{0.025}^2(24) = 39.4$$

带入置信区间 $\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right)$, 计算得 σ^2 的95%置信区间为(2.59, 8.23)

置信度为99%时, $\chi_{0.995}^2(24) = 9.89$, $\chi_{0.005}^2(24) = 45.6$, 可计算得到其置信区间为(2.24, 10.31)

(二) 两个正态总体 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的情形

第二章结论回顾

定理： 设样本 (X_1, \dots, X_{n_1}) 和 (Y_1, \dots, Y_{n_2}) 分别来自总体 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 和 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 并且它们相互独立，其样本方差分别为 S_1^2 和 S_2^2 ，则：

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

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

$$3) \text{ 当 } \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2 \text{ 时, } \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_W \sqrt{1/n_1 + 1/n_2}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

$$\text{其中 } S_W = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}$$

$\mu_1 - \mu_2$ 的置信区间

问题: X_1, \dots, X_{n_1} 来自 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$, Y_1, \dots, Y_{n_2} 来自 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$, $\bar{X} = \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} X_i$,

$\bar{Y} = \frac{1}{n_2} \sum_{j=1}^{n_2} Y_j$, S_1^2 和 S_2^2 分别为第一、二个总体的样本方差, 试确定 $\mu_1 - \mu_2$

的置信区间

- σ_1^2, σ_2^2 已知的情况

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

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

可以求得 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信区间为:

$$\left((\bar{X} - \bar{Y}) \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2} \right)$$

- $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$, 但 σ^2 未知的情况

此时由第六章定理可知

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

$$\text{其中 } S_w^2 = \frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

可计算得到置信区间为：

$$\left((\bar{X} - \bar{Y}) \pm t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2) S_w \sqrt{1/n_1 + 1/n_2} \right)$$

$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的置信区间

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

$$P \left\{ F_{1-\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1) < \frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} < F_{\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1) \right\} = 1 - \alpha$$

$$\text{即: } P \left\{ \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{1-\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)} \right\} = 1 - \alpha$$

可以计算得到置信区间为:

$$\left(\frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)}, \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{1-\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)} \right)$$

例： 两台机床生产同一个型号的滚珠，从甲机床生产的滚珠中抽取8个，从乙机床生产的滚珠中抽取9个，测得这些滚珠的直径(毫米)如下：

甲机床 15.0 14.8 15.2 15.4 14.9 15.1 15.2 14.8

乙机床 15.2 15.0 14.8 15.1 14.6 14.8 15.1 14.5 15.0

设两机床生产的滚珠直径分别为 X, Y ，且 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ， $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$

1) $\sigma_1 = 0.18, \sigma_2 = 0.24$ ，求 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信度为0.90的置信区间

2) 若 $\sigma_1 = \sigma_2 = \sigma$ 未知，求 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信度为0.90的置信区间

3) 若 μ_1, μ_2 未知，求 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的置信度为0.90的置信区间

解: $n_1 = 8, \bar{x} = 15.05, s_1^2 = 0.0457, n_2 = 9, \bar{y} = 14.9, s_2^2 = 0.0575$

1) 当 $\sigma_1 = 0.18, \sigma_2 = 0.24$ 时, $\mu_1 - \mu_2$ 的置信度为0.90的置信区间为

$$(\bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\sigma_1^2/n_1 + \sigma_2^2/n_2})$$

查表得 $z_{0.05} = 1.645$, 从而所求区间为 $(-0.018, 0.318)$

2) 当 $\sigma_1 = \sigma_2 = \sigma$ 未知时, $\mu_1 - \mu_2$ 的置信度为0.90的置信区间为

$$(\bar{X} - \bar{Y} \pm t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2) S_W \sqrt{1/n_1 + 1/n_2})$$

代入 $t_{0.05}(15) = 1.7531, S_W = 0.228, \sqrt{1/n_1 + 1/n_2} = 0.486$, 可得置信区间为 $(-0.044, 0.344)$

3) 当 μ_1, μ_2 未知时, $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的置信度为0.90的置信区间为

$$\left(\frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)}, \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{1-\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)} \right)$$

将 $F_{0.05}(7,8) = 3.50, F_{0.95}(7,8) = \frac{1}{F_{0.05}(8,7)} = \frac{1}{3.73} = 0.268$ 代入, 计算得到置信度为0.9的置信区间为(0.227, 2.965)

主要内容

- 置信区间
- 正态总体参数的置信区间
- 大样本置信区间