

第七章 参数估计

§ 1 点估计

~~§ 2~~ 基于截尾样本的最大似然估计

§ 3 估计量的评选标准

§ 4 区间估计

§ 5 正态总均值与方差的区间估计

§ 6 (0—1)分布参数的区间估计

§ 7 单侧置信区间

§ 7.4 区间估计

为了估计总体 X 的未知参数 θ ，前面已经介绍了矩估计法和极大似然估计法。由于总体 X 的未知参数 θ 的估计量 $\hat{\theta}$ 是随机变量，无论这个估计量的性质多么好，它只能是未知参数的近似值，但**近似程度如何？误差范围多大？可信程度又如何？**这些问题是点估计无法回答的。

那么 θ 的真值在什么范围内呢？是否能够通过样本寻求一个**区间**，并且给出此**区间包含参数 θ 真值的可信程度**。这就是总体未知参数的**区间估计问题**。

在区间估计理论中，被广泛接受的一种观点是**置信区间**，它是由奈曼 (Neymann) 于1934年提出的。

一、置信区间的概念

定义1 设总体 X 的分布函数 $F(x; \theta)$, θ 为未知参数, X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体的样本, 对给定值 α ($0 < \alpha < 1$), 若存在统计量 $\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 和 $\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 满足

$$P\{\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}\} \geq 1 - \alpha$$

则称随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 为 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间, $\underline{\theta}$ 和 $\bar{\theta}$ 分别称为置信度为 $(1-\alpha)$ 的双侧置信下限与双侧置信上限, $(1-\alpha)$ 称为置信水平(置信度).

这种估计 θ 的方法叫做区间估计.

➤ **评价置信区间好坏标准:**

(1) **精度:** $\bar{\theta} - \underline{\theta}$ 越小越好;

(2) **置信度:** $P\{\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}\}$ 越大越好.

注： ➤ 当 X 是连续型随机变量时，对于给定的 α ，我们总是按要求

$$P\{\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}\} = 1 - \alpha$$

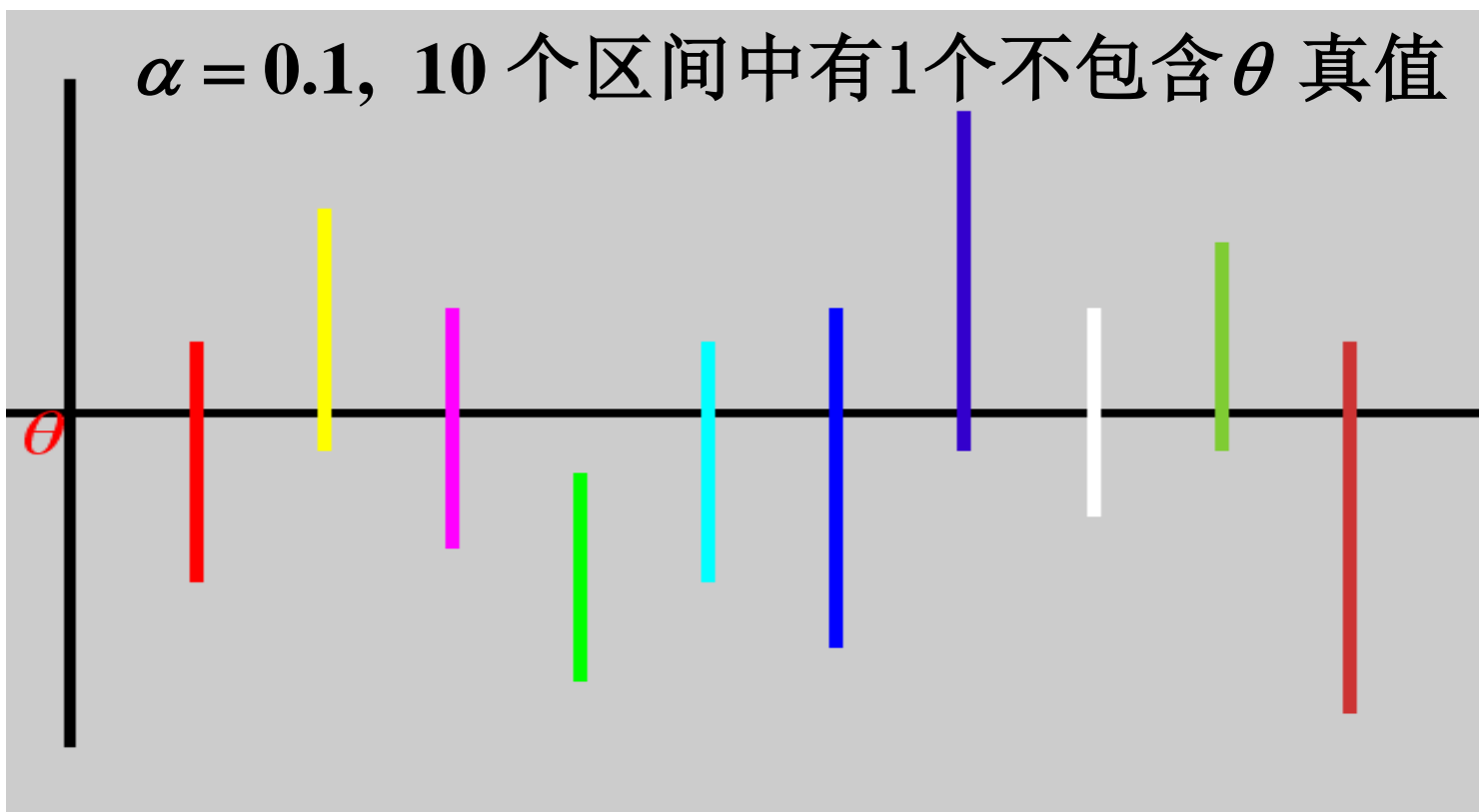
➤ **置信度 $(1-\alpha)$ 的含义：** 若重复多次抽样，得到样本 X_1, X_2, \dots, X_n 的多个样本值 x_1, x_2, \dots, x_n ，对应每个样本值都确定了一个置信区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ ，每个这样的区间要么包含了的真值 θ ，要么不包含真值 θ 。据**伯努利大数定律**，当抽样次数充分大时，这些区间中包含真值的区间大约占 $100(1-\alpha)\%$ 个，不包含的区间大约占 $100\alpha\%$ 。

➤ **置信区间的估计精度：** 置信区间的长度 = $\bar{\theta} - \underline{\theta}$ ；

➤ **置信度与估计精度是一对矛盾。**

- ▶ 置信水平高，则区间大，区间精度差
- ▶ 置信区间小，则精度高，但置信水平低
- ▶ **一般准则：** 在保证置信度的条件下尽可能提高精度。

例如 若 $\alpha = 0.01$ ，反复抽样 1000 次，
则得到的 1000 个区间中不包含 θ 真值的约为 10 个。



随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 以 $1 - \alpha$ 的概率包含着参数 θ 的真值，
而不能说参数 θ 以 $1 - \alpha$ 的概率落入随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 。

二、寻求置信区间的方法

➤ **寻求置信区间的基本思想：** 在点估计的基础上，构造合适的含样本及待估参数的函数 U ，且已知 U 的分布，再根据给定的置信度导出待估参数置信区间。

➤ **一般步骤：**

- (1) 选取未知参数 θ 的某个较优估计量 $\hat{\theta}$ （如无偏估计），
- (2) 围绕 $\hat{\theta}$ 构造一个与待估参数 θ 有关的函数 U ，且分布已知；

枢轴量： $U = U(X_1, X_2, \dots, X_n, \theta)$

- (3) 对给定的置信水平 $1-\alpha$ ，确定 λ_1 与 λ_2 ，使

$$P\{\lambda_1 < U < \lambda_2\} = 1 - \alpha$$

- (4) 对上式作恒等变形，化为

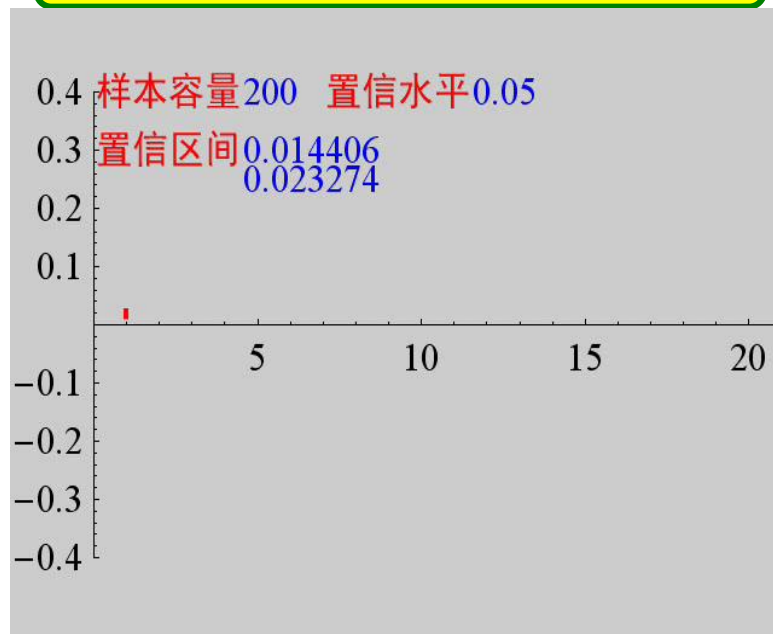
$$P\{\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}\} = 1 - \alpha$$

则 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 就是 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的双侧置信区间。

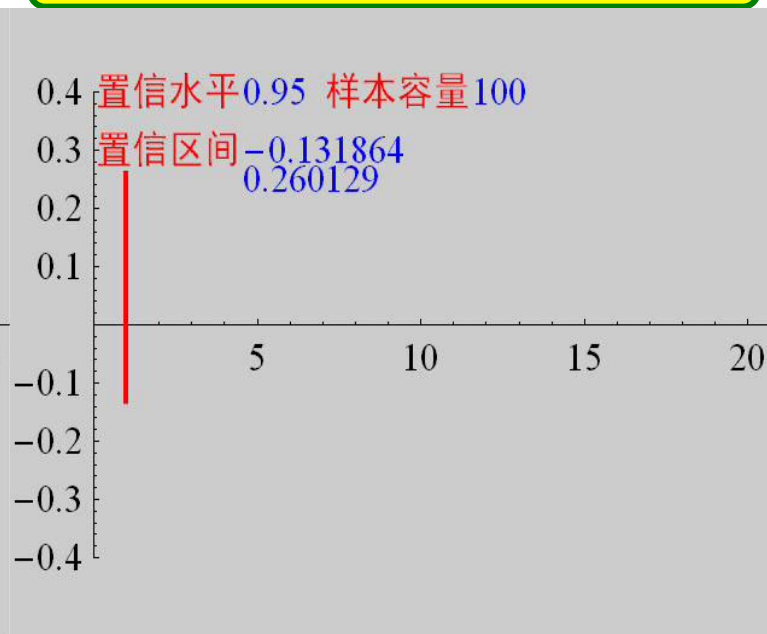
样本容量 n 固定, 置信水平 $1-\alpha$ 增大, 置信区间长度增大, 可信程度增大, 区间估计精度降低。

置信水平 $1-\alpha$ 固定, 样本容量 n 增大, 置信区间长度减小, 可信程度不变, 区间估计精度提高。

单击图形播放/暂停 ESC键退出



单击图形播放/暂停 ESC键退出



小结

点估计不能反映估计的精度, 故而本节引入了区间估计.

置信区间是一个随机区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$, 它覆盖未知参数具有预先给定的高概率(置信水平), 即对于任意的 $\theta \in \Theta$, 有 $P\{\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}\} \geq 1 - \alpha$.

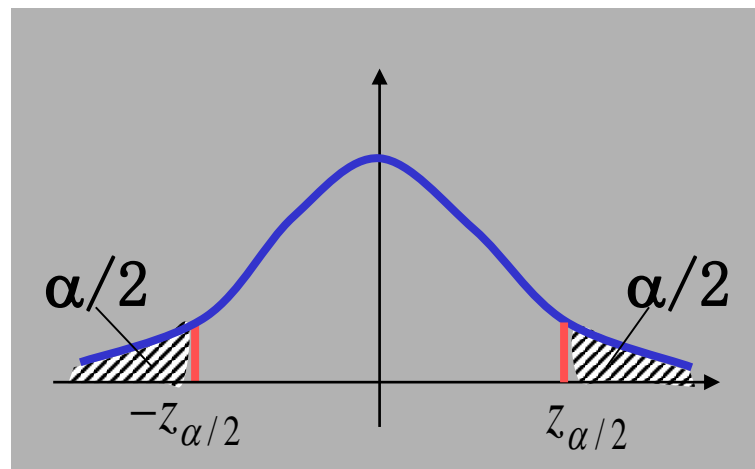
求置信区间的三个步骤.

§ 7.5 正态总均值与方差的区间估计

□ 单个正态总体的情况

设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的样本, 求 μ, σ^2 的置信水平为 $(1-\alpha)$ 的置信区间.

(1) 均值 μ 的置信区间



(a) σ^2 为已知时, 因为 \bar{X} 是 μ 的无偏估计, 且 $\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$ 对于给定的 $\alpha (0 < \alpha < 1)$, 令

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

求得 μ 的置信度水平为 $(1-\alpha)$ 的置信区间: (σ^2 为已知)

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

或

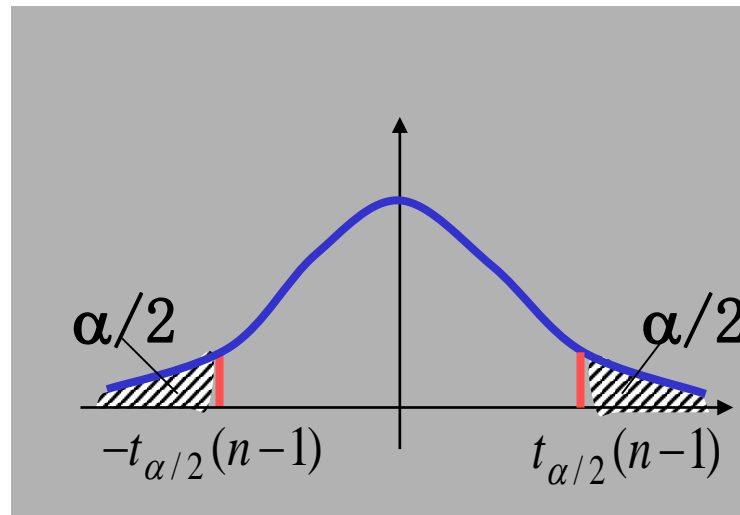
$$\left(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}\right)$$

(b) σ^2 为未知时, 因为 S^2 是 σ^2 的无偏估计量, 所以用 S 替换 σ ,

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

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

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



求得 μ 的置信水平为 $(1-\alpha)$ 的置信区间: (σ^2 未知)

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

注: 可证明 $t_{\alpha/2}(n-1)$ 是 n 的严格单调递减函数, 因此 $t_{\alpha/2}(n-1) > z_{\alpha/2}$, 即 σ^2 已知时, 置信区间的估计精度更高

1) 例如当 $\alpha=0.05$ 时, 即 $1-\alpha=0.95$, $\left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.025}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.025} \right)$
又若 $\sigma=1, n=16$, 查表得 $\frac{\alpha}{2} = 0.025, z_{0.025} = 1.96$

于是得到 μ 的置信水平为0.95 的置信区间:

$$\left(\bar{X} - \frac{1}{\sqrt{16}} \times 1.96, \bar{X} + \frac{1}{\sqrt{16}} \times 1.96 \right) \text{ 即 } \left(\bar{X} \pm 0.49 \right)$$

2) 若样本值为 $\bar{x} = 5.20$, 则得到一个置信区间 (5.20 ± 0.49)
即 $(4.71, 5.69)$ 这时已不是随机区间, 说明 μ 的真值含在
 $(4.71, 5.69)$ 的可信程度为95%.

3) 置信水平为 $(1-\alpha)$ 的置信区间不唯一. 如上例 $\alpha=0.05$, 可证

$$P \left\{ -z_{0.04} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \leq z_{0.01} \right\} = 0.95 \longrightarrow \left(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.01}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.04} \right)$$

置信区间长度越短表示估计的精度越高.

比较两个置信区间的长度

$$L_1 = 2 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{0.025} = 3.92 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}},$$

$$L_2 = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} (z_{0.04} + z_{0.01}) = 4.08 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}},$$



显然 $L_1 < L_2$. **置信区间短表示估计的精度高.**

说明: 对于概率密度的图形是单峰且关于纵坐标轴对称的情况, 易证取 a 和 b 关于原点对称时, 能使置信区间长度最小.

例1 有一大批糖果，现从中随机地取16袋，称得重量（以克计）如下：506 508 499 503 504 510 497 512 514 505 493 496 506 502 509 496，设袋装糖果的重量近似地服从正态分布，试求总体均值 μ 的置信度为0.95的置信区间。

解： σ^2 未知, $1-\alpha=0.95$, $\alpha/2=0.025$, $n-1=15$, $t_{0.025}(15) = 2.1315$

由已知的数据算得 $\bar{x} = 503.75$, $s = 6.2022$

由公式(2)得均值 μ 的置信度为0.95的置信区间为

$$\left(503.75 \pm \frac{6.2022}{\sqrt{16}} \times 2.1315 \right) \text{ 即 } (500.4, 507.1)$$

这就是说估计袋装糖果重量的均值在500.4与507.1之间，这个估计的可信程度为95%。若以此区间内任一值作为 μ 的近似值，其误差不大于 $\frac{6.2022}{\sqrt{16}} \times 2.1315 \times 2 = 6.61$ （克），

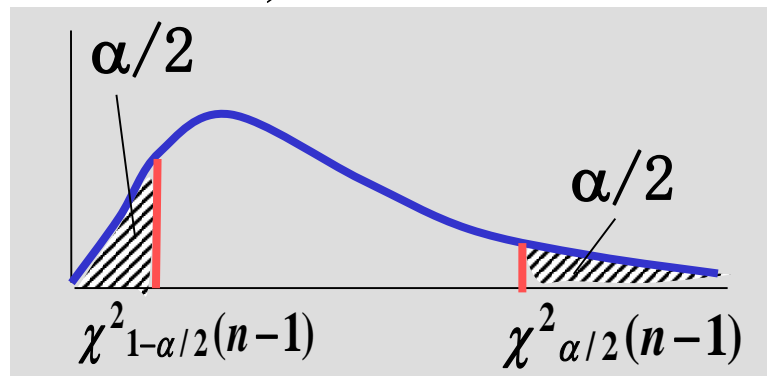
这个误差估计的可信程度为95%。

(2) 方差 σ^2 的置信区间 (只介绍 μ 未知的情况)

σ^2 的无偏估计量为 S^2 , 当 $1-\alpha$ 给定后,

因为

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



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

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

注意：在密度函数不对称时，如 χ^2 和 F 分布，习惯上仍取对称的分位点来确定置信区间(如图).

得到方差 σ^2 的一个置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间：

$$\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)} \right) \quad \left(\frac{\sqrt{n-1}S}{\sqrt{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}}, \frac{\sqrt{n-1}S}{\sqrt{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)}} \right)$$

标准差 σ 的一个置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间

思考：若样本容量 n 增大，置信区间的精度如何变化？

例2 有一大批糖果,现从中随机地取16袋,称得重量 (以克计) 如下: 506 508 499 503 504 510 497 512 514 505 493 496 506 502 509 496, 设袋装糖果的重量近似地服从正态分布, 试求总体标准差 σ 的置信度为0.95的置信区间。

解: 现在 $\alpha/2 = 0.025, 1 - \alpha/2 = 0.975, n - 1 = 15$

查表得 $\chi_{0.025}^2(15) = 27.488, \chi_{0.975}^2(15) = 6.262,$

又 $s = 6.2022$, 由(4)式

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

得所求的标准差 σ 的置信区间为 (4.58, 9.60)

□两个正态总体的情况

在实际中常遇到下面的问题：已知产品的某一质量指标服从正态分布，但由于原料、设备条件、操作人员不同，或工艺过程的改变等因素，引起总体均值、总体方差有所改变，我们需要知道这些变化有多大，这就需要考虑两个正态总体均值差或方差比的估计问题。

□ 两个正态总体的情况

设总体 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, X_1, X_2, \dots, X_{n_1} 是 X 的样本, Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2} 是 Y 的样本. 这两个样本相互独立, $\bar{X}, \bar{Y}, S_1^2, S_2^2$ 分别为第一、二个总体的样本均值与方差.

(1) 两个总体均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信区间 (置信度为 $(1-\alpha)$)

(a) σ_1^2, σ_2^2 均为已知: 因 $\bar{X} - \bar{Y}$ 为 $\mu_1 - \mu_2$ 的无偏估计量, 而由 \bar{X}, \bar{Y} 的独立性及

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

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

即得 σ_1^2, σ_2^2 均为已知时, $\mu_1 - \mu_2$ 的 $(1-\alpha)$ 置信区间:

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

(b) $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$, 但 σ^2 为未知. 由第六章 § 2 定理四知

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

从而可得 $\mu_1 - \mu_2$ 的一个置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间为

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

此处
$$S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}, S_w = \sqrt{S_w^2}$$

例3 为比较I, II两种型号步枪子弹的枪口速度, 随机地取I型子弹10发, 得到枪口速度的平均值为 $\bar{x}_1 = 500(m/s)$, 标准差 $s_1 = 1.1(m/s)$. 随机地取II型子弹20发, 得到枪口速度的平均值为 $\bar{x}_2 = 496(m/s)$, 标准差 $s_2 = 1.20(m/s)$. 假设两总体都可认为近似地服从正态分布, 且由生产过程可认为它们的方差相等. 求两总体均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信度为0.95的置信区间。

解: 按实际情况, 认为分别来自两个总体的样本是相互独立的。又由假设两总体的方差相等, 但数值未知, 故可用 (7) 式求均值差的置信区间。 $1 - \alpha = 0.95, \alpha / 2 = 0.025$

$$n_1 = 10, n_2 = 20, n_1 + n_2 - 2 = 28, \quad t_{0.025}(28) = 2.0484$$

$$S_w^2 = (9 \times 1.10^2 + 19 \times 1.20^2) / 28, s_w = \sqrt{s_w^2} = 1.1688$$

故所求的两总体均值差 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信度为0.95的置信区间是

$$\left(\bar{x}_1 - \bar{x}_2 \pm s_w \times t_{0.025}(28) \sqrt{\frac{1}{10} + \frac{1}{20}} \right) = (4 \pm 0.93)$$

即 (3.07, 4.93) .



(2) 两个总体方差比 σ_1^2 / σ_2^2 的置信区间
仅讨论总体均值 μ_1, μ_2 为未知的情况。

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

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

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

于是得 σ_1^2 / σ_2^2 的一个置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间为

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

$\searrow F_{\frac{\alpha}{2}}(n_2 - 1, n_1 - 1)$

例5 研究由机器A和机器B生产的钢管的内径，随机抽取机器A生产的管子18只，测得样本方差 $s_1^2 = 0.34(mm^2)$ ；抽取机器B生产的管子13只，测得样本方差 $s_2^2 = 0.29(mm^2)$ 。设两样本相互独立，且设由机器A、机器B生产的管子的内径分别服从正态分布 $N(\mu_1, \sigma_1^2), N(\mu_2, \sigma_2^2)$ ，这里 $\mu_i, \sigma_i^2 (i = 1, 2)$ 均未知。试求方差比 σ_1^2 / σ_2^2 的置信度为0.90的置信区间。

解 现在 $n_1 = 18, s_1^2 = 0.34, n_2 = 13, s_2^2 = 0.29, \alpha = 0.10$

$$F_{\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1) = F_{0.05}(17, 12) = 2.583$$

$$F_{0.95}(17, 12) = \frac{1}{F_{0.05}(12, 17)} = \frac{1}{2.38} \quad \text{即 } (0.45, 2.79)$$

由于 σ_1^2 / σ_2^2 的置信区间包含1，在实际中我们就认为 σ_1^2, σ_2^2 两者没有显著差别。



(3) σ_1^2 和 σ_2^2 均为未知，

只要 n_1 和 n_2 都很大(实际上 > 50 即可),则有
 $\mu_1 - \mu_2$ 的一个置信度为 $1 - \alpha$ 的近似置信区间

$$\left(\bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}} \right).$$

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

n_1 和 n_2 都很大时, σ_1^2 和 σ_2^2 可分别用 S_1^2 和 S_2^2 近似

正态总体均值、方差的置信区间（置信度 $1-\alpha$ ）

	待估参数	其他参数	枢轴量及其分布	置信区间
一个正态总体	μ	σ^2 已知	$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$\left(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} \right)$
	μ	σ^2 未知	$t = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$\left(\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) \right)$
	σ^2	μ 未知	$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$	$\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right)$
两个正态总体	$\mu_1 - \mu_2$	σ_1^2, σ_2^2 已知	$Z = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1)$	$\left(\bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right)$
	$\mu_1 - \mu_2$	$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 未知	$t = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$	$\left(\bar{X} - \bar{Y} \pm t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2) S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} \right)$
	$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$	μ_1, μ_2 未知	$F = \frac{S_1^2/S_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1)$	$\left(\frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)}, \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{1-\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)} \right)$

§ 7.6 (0-1) 分布参数的区间估计

设总体 $X \sim b(1, p)$, p 为未知参数, X 的分布律为

$$f(x; p) = p^x (1-p)^{1-x}, x = 0, 1$$

X_1, X_2, \dots, X_n ($n > 50$) 是 X 的大样本, 求 p 的置信度为 $(1-\alpha)$ 的置信区间.

已知 (0-1) 分布的均值和方差分别为 $\mu = p, \sigma^2 = p(1-p)$

由中心极限定理, 知

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i - np}{\sqrt{np(1-p)}} = \frac{n\bar{X} - np}{\sqrt{np(1-p)}} \overset{\text{近似}}{\sim} N(0, 1)$$

于是有
$$P\left\{-z_{\alpha/2} < \frac{n\bar{X} - np}{\sqrt{np(1-p)}} < z_{\alpha/2}\right\} \approx 1 - \alpha$$

而不等式 $-z_{\alpha/2} < \frac{n\bar{X} - np}{\sqrt{np(1-p)}} < z_{\alpha/2}$

等价于 $(n + z_{\alpha/2}^2)p^2 - (2n\bar{X} + z_{\alpha/2}^2)p + n\bar{X}^2 < 0$

记 $a = n + z_{\alpha/2}^2, b = -(2n\bar{X} + z_{\alpha/2}^2), c = n\bar{X}^2$

$$p_1 = \frac{1}{2a} \left(-b - \sqrt{b^2 - 4ac} \right), \quad p_2 = \frac{1}{2a} \left(-b + \sqrt{b^2 - 4ac} \right)$$

于是得 p 的近似的置信度为 $(1-\alpha)$ 置信区间为: (p_1, p_2)

例 设自一大批产品的100个样品中，得一级品60个，求这批产品的一级品率 p 的置信度为0.95的置信区间。

解 一级品率 p 是 (0-1) 分布的参数，此处

$$n = 100, \bar{x} = \frac{60}{100} = 0.6, 1 - \alpha = 0.95, \alpha / 2 = 0.025, z_{\alpha/2} = 1.96$$

按(5.7)、(5.8)式来求 p 的置信区间，其中

$$a = n + z_{\alpha/2}^2 = 103.84,$$

$$b = -(2n\bar{x} + z_{\alpha/2}^2) = -123.84, \quad c = n\bar{x}^2 = 36$$

而 $p_1 = 0.50, p_2 = 0.69$

故得 p 的置信度为0.95的近似置信区间为(0.50, 0.69).



§ 7.7 单侧置信区间

问题的引入

在以上各节的讨论中，对于未知参数 θ ，我们给出两个统计量 $\underline{\theta}, \bar{\theta}$ ，得到 θ 的双侧置信区间 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 。但在某些实际问题中，例如，对于设备、元件的寿命来说，平均寿命长是我们希望的，我们关心的是平均寿命 θ 的“下限”；与之相反，在考虑化学药品中杂质含量的均值 μ 时，我们常关心参数 μ 的“上限”。这就引出了单侧置信区间的概念。

对于给定值 α ($0 < \alpha < 1$), 若由样本 X_1, X_2, \dots, X_n 确定的统计量 $\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$, 对任意 $\theta \in \Theta$ 满足

$$P\{\theta > \underline{\theta}\} = 1 - \alpha$$

称随机区间 $(\underline{\theta}, +\infty)$ 是 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信区间, $\underline{\theta}$ 称为 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信下限。

又若统计量 $\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$, 对任意 $\theta \in \Theta$ 满足

$$P\{\theta < \bar{\theta}\} = 1 - \alpha$$

称随机区间 $(-\infty, \bar{\theta})$ 是 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信区间, $\bar{\theta}$ 称为 θ 的置信度为 $1-\alpha$ 的单侧置信上限。

例如 对于正态总体 X , 若均值 μ , 方差 σ^2 均为未知, 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是一个样本, 由

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

即

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

于是得到 μ 的一个置信度为 $1-\alpha$ 的单侧置信区间

$$\left(\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1), +\infty\right) \quad \underline{\mu} = \bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1)$$

μ 的置信度为 $1-\alpha$ 的单侧置信下限为 

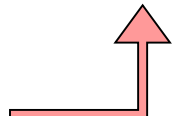
又由 $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$

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

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

于是得 σ^2 的一个置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信区间

$$\left(0, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha}^2(n-1)}\right) \quad \overline{\sigma^2} = \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha}^2(n-1)}$$

σ^2 的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信上限为 

例 从一批灯泡中随机地取5只作寿命试验，测得寿命（以小时计）为 1050 1100 1120 1250 1280，设灯泡寿命服从正态分布。求灯泡寿命平均值的置信度为0.95的单侧置信下限。

解 现在 $1 - \alpha = 0.95, n = 5, t_{\alpha}(n - 1) = t_{0.05}(4) = 2.1318$

$$\bar{x} = 1160, s^2 = 9950$$

公式得所求单侧置信下限为

$$\underline{\mu} = \bar{x} - \frac{\sqrt{9950}}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n - 1) = 1065$$

作业

- **第七章习题16, 17, 20, 23, 24, 27**