



2.4 区间估计

- 一、区间估计的概念
- 二、正态总体数学期望的置信区间
- 三、正态总体方差的区间估计
- 四、两个正态总体均值差的区间估计
- 五、两个正态总体方差比的区间估计
- 六、单侧置信区间
- 七、非正态总体参数的区间估计



一、区间估计基本概念

1. 问题的提出

点估计法： 找一个统计量 $\hat{\theta}$ 来估计参数 θ ,

$$\theta \approx \hat{\theta}_0 \quad (\hat{\theta} \text{ 的观察值})$$

不足之处： 未给出估计值量 $\hat{\theta}_0$ 与参数真值 θ 的误差及估计的可靠程度.

例如 $E(X) = \mu,$

$$\mu \approx \hat{\mu} = \bar{x} \quad \text{— 样本均值的观察值}$$



问：误差 $|\bar{x} - \mu|$ 多大？

用 \bar{X} 估计 μ 的可靠程度如何？

即 给定 α : $0 < \alpha \ll 1$ 很小

使 $P\{|\bar{X} - \mu| < \varepsilon\} = 1 - \alpha$ 较大

中的 $\varepsilon = ?$

区间估计解决了上述问题，从而克服了点估计的不足之处.



2. 置信区间与置信度

定义2.11 设总体 $X \sim F(x; \theta)$, θ 为未知参数,
 (X_1, X_2, \dots, X_n) 是来自总体 X 的样本.

如果存在两个统计量

$$\hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n) \text{ 和 } \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

使得对于给定的 α ($0 < \alpha < 1$),

$$P\{\hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq \theta \leq \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)\} = 1 - \alpha.$$

则称区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 为 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间,

置信下限

置信上限



关于定义的说明

被估计的参数 θ 虽然未知,但它是一个常数,没有随机性,而区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 是随机的.

因此定义中下表达式

$$P\{\hat{\theta}_1 \leq \theta \leq \hat{\theta}_2\} = 1 - \alpha$$

的本质是:

随机区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 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 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$.



另外定义中的表达式

$$P\{\hat{\theta}_1 \leq \theta \leq \hat{\theta}_2\} = 1 - \alpha$$

还可以描述为:

若反复抽样多次(各次得到的样本容量相等,都是 n)

每个样本值确定一个区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$,

每个这样的区间或包含 θ 的真值或不包含 θ 的真值,

按**贝努利大数定理**,当抽样次数充分大时,在这些区间中包含 θ 真值的频率接近置信度 $1-\alpha$,即

包含 θ 真值的约占 $100(1-\alpha)\%$,

不包含的约占 $100\alpha\%$.



由定义可见,

对参数 θ 作区间估计, 就是要设法找出两个只依赖于样本的界限(构造统计量)

$$\begin{aligned}\hat{\theta}_1 &= \hat{\theta}_1(X_1, \dots, X_n) \\ \hat{\theta}_2 &= \hat{\theta}_2(X_1, \dots, X_n)\end{aligned}\quad (\hat{\theta}_1 < \hat{\theta}_2)$$

一旦有了样本, 就把 θ 估计在区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 内. 这里有两个要求:



1. 要求 θ 以很大的可能被包含在区间 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 内, 就是说, 概率 $P\{\hat{\theta}_1 \leq \theta \leq \hat{\theta}_2\}$ 要尽可能大. 即要求估计尽量可靠.

2. 估计的精度要尽可能的高. 如要求区间长度 $\hat{\theta}_2 - \hat{\theta}_1$ 尽可能短, 或能体现该要求的其它准则.

可靠度与精度是一对矛盾, 一般是在保证可靠度的条件下尽可能提高精度.



3.求置信区间的一般步骤(共3步)

1寻求一个样本 X_1, X_2, \dots, X_n 和待估参数 θ 的函数:

$$u = u(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta)$$

枢轴量

(仅包含待估参数 θ), 并且 u 的分布已知且不依赖于任何未知参数(包括 θ).

2 对于给定的置信度 $1 - \alpha$, 定出两个常数 a, b , 使

$$P\{a \leq u(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta) \leq b\} = 1 - \alpha.$$

3 求解不等式

$$a \leq u(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta) \leq b \Leftrightarrow \hat{\theta}_1 \leq \theta \leq \hat{\theta}_2,$$

$$\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n; a, b), \hat{\theta}_2 = \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n; a, b)$$

那么 $[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2]$ 就是 θ 的一个置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间.



二、正态总体数学期望的置信区间

设给定置信度为 $1-\alpha$, 并设 X_1, X_2, \dots, X_n 为总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, \bar{X}, S_n^{*2} 分别是样本均值和修正样本方差.

(1) σ^2 为已知, 求 μ 的置信区间

因为 \bar{X} 是 μ 的估计, 又因为

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right),$$



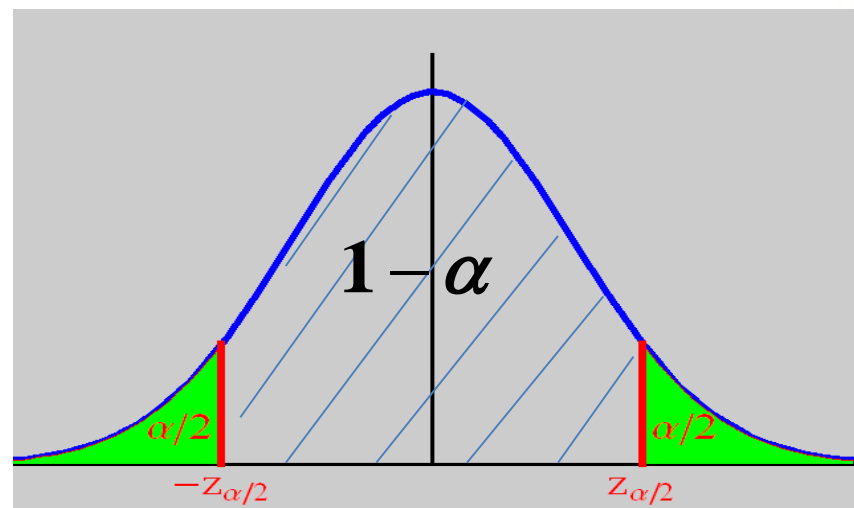
1° 取
$$U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1),$$

U 满足枢轴量的条件

2° 对于给定的置信度 $1 - \alpha$, 定出常数 a, b , 使

$$P\{a \leq U \leq b\} = 1 - \alpha.$$

如何选 a, b , 能使得精度最高?



显然, $b = u_{\frac{\alpha}{2}}, a = -u_{\frac{\alpha}{2}}$

满足区间精度最高。因此 $P\{ |U| \leq u_{\alpha/2} \} = 1 - \alpha,$



3° 作等价变形

$$\begin{aligned} |U| \leq u_{\frac{\alpha}{2}} &\Leftrightarrow \left| \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \right| \leq u_{\frac{\alpha}{2}} \Leftrightarrow |\bar{X} - \mu| \leq \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}} \\ &\Leftrightarrow \bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}} \leq \mu \leq \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}} \end{aligned}$$

$\therefore \mu$ 的一个置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间

$$\left[\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}} \right], \text{ 简写成 } \left(\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2} \right).$$

其置信区间的长度为 $2 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2}$.

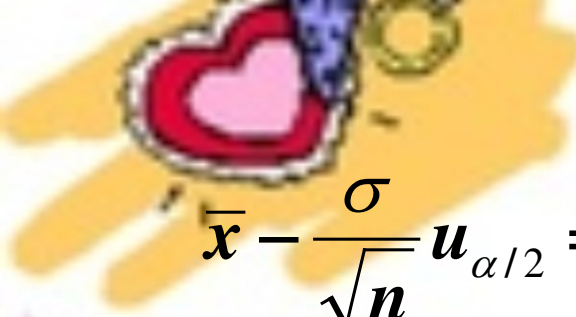
注 上述区间长度最小, 即最优



例1 包糖机某日开工包了12 包糖,称得重量(单位:克)分别为506, 500, 495, 488, 504, 486, 505, 513, 521, 520, 512, 485. 假设重量服从正态分布, 且标准差为 $\sigma = 10$, 试求糖包的平均重量 μ 的 $1-\alpha$ 置信区间 (分别取 $\alpha = 0.10$ 和 $\alpha = 0.05$).

解 $\sigma = 10, \quad n = 12,$
计算得 $\bar{x} = 502.92,$
(1) 当 $\alpha = 0.10$ 时, $1 - \frac{\alpha}{2} = 0.95,$
查表得 $u_{\alpha/2} = u_{0.05} = 1.645,$





$$\bar{x} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2} = 502.92 - \frac{10}{\sqrt{12}} \times 1.645 = 498.17,$$

$$\bar{x} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2} = 502.92 + \frac{10}{\sqrt{12}} \times 1.645 = 507.67,$$

即 μ 的置信度为90%的置信区间为

[498.17, 507.67].

(2) 当 $\alpha = 0.05$ 时, $1 - \frac{\alpha}{2} = 0.975$,

查表得 $u_{\alpha/2} = u_{0.025} = 1.96$,

同理可得 μ 的置信度为95%的置信区间为

[497.26, 508.58].

显然,
 $1-\alpha$ 越大,
置信区间
越大。

(2) σ^2 为未知, 求 μ 的置信区间

1° 取 $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S_n^* / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$, T 满足枢轴量的条件

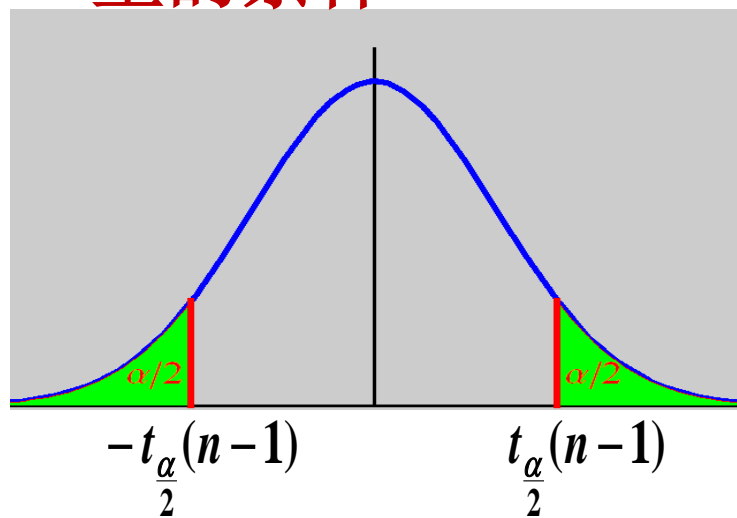
2° 给定定 $1-\alpha$, 选取


$$b = -a = t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1),$$

$$P\{ |T| \leq t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \} = 1 - \alpha,$$

3° 作等价变形

$$|T| \leq t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \Leftrightarrow \left| \frac{\bar{X} - \mu}{S_n^* / \sqrt{n}} \right| \leq t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)$$




$$\Leftrightarrow \left| \frac{\bar{X} - \mu}{S_n^* / \sqrt{n}} \right| \leq t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)$$

$$\Leftrightarrow \bar{X} - \frac{S_n^*}{\sqrt{n}} t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \leq \mu \leq \bar{X} + \frac{S_n^*}{\sqrt{n}} t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)$$

μ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间

$$\left[\bar{X} - \frac{S_n^*}{\sqrt{n}} t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1), \bar{X} + \frac{S_n^*}{\sqrt{n}} t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \right],$$

简写成 $\left(\bar{X} \pm \frac{S_n^*}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) \right).$



例2 有一大批糖果,现从中随机地取16袋,称得重量(克)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 $\alpha = 0.05$, $n - 1 = 15$,

查 $t(n-1)$ 分布表可知: $t_{\frac{\alpha}{2}}(15) = t_{0.025}(15) = 2.1315$,

计算得 $\bar{x} = 503.75$, $s_n^* = 6.2022$,



得 μ 的置信度为95%的置信区间


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

就是说估计袋装糖果重量的均值在500.4克与507.1克之间, 这个估计的可信程度为95%.

若依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).

这个误差的可信度为95%.



(续例1)如果只假设糖包的重量服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$, 试求糖包重量 μ 的 95% 的置信区间.

证 此时 σ 未知, $n = 12$,

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

$\alpha = 0.05$, $\bar{x} = 502.92$, $s_n^* = 12.35$,

查 $t(n-1)$ 分布表可知: $t_{0.025}(11) = 2.201$,

于是 $\frac{s_n^*}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1) = \frac{12.35}{\sqrt{12}} \times 2.201 = \underline{7.85}$,

得 μ 的置信度为 95% 的置信区间 **[495.07, 510.77]**.



三、正态总体方差的区间估计

根据实际需要, 只介绍 μ 未知的情况.


方差 σ^2 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间

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

推导过程如下:

因为 S_n^{*2} 是 σ^2 的无偏估计,

根据第1章第三节定理1.12可知 $\frac{(n-1)S_n^{*2}}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$,



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

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

于是得方差 σ^2 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间

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

进一步可得:

标准差 σ 的一个置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间

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

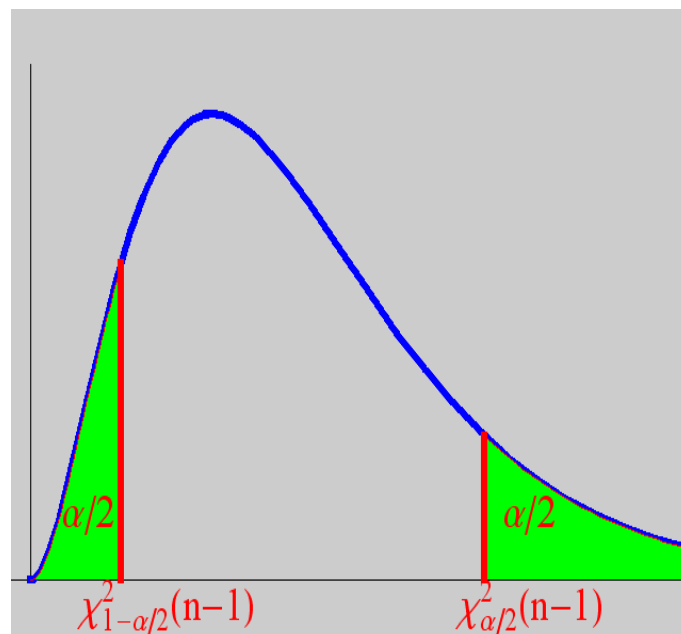
注 此置信区间长度并非最短


注意: 在密度函数不对称时,

如 χ^2 分布和 F 分布,

习惯上仍取对称的分位点

来确定置信区间(如图).





(续例2) 求例2中总体标准差 σ 的置信度为0.95的置信区间.

解 $\frac{\alpha}{2} = 0.025, \quad 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.975, \quad n - 1 = 15,$

查 $\chi^2(n-1)$ 分布表可知：

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

计算得 $s_n^* = 6.2022,$

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

代入公式得标准差的置信区间

$$[4.58, 9.60].$$



四、两个正态总体均值差的区间估计

设给定置信度为 $1-\alpha$, 并设 X_1, X_2, \dots, X_{n_1} 为第一个总体 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 的样本, Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2} 为第二个总体 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本, \bar{X}, \bar{Y} 分别是第一、二个总体的样本均值, S_1^{*2}, S_2^{*2} 分别是第一、二个总体的修正样本方差.

本章将讨论两个总体**均值差**和**方差比**的估计问题.



(1) σ_1^2 和 σ_2^2 均为已知,

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

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

推导过程如下:

因为 \bar{X} , \bar{Y} 分别是 μ_1, μ_2 的无偏估计,

所以 $\bar{X} - \bar{Y}$ 是 $\mu_1 - \mu_2$ 的无偏估计,



由 \bar{X} , \bar{Y} 的独立性及

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

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

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



于是得 $\mu_1 - \mu_2$ 的一个置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间

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

(2) σ_1^2 和 σ_2^2 均为未知,

只要 n_1 和 n_2 都很大(实用上 > 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

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



(3) $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$, 但 σ^2 为未知,

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

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

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

其中
$$S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_{1n_1}^{*2} + (n_2 - 1)S_{2n_2}^{*2}}{n_1 + n_2 - 2}, \quad S_w = \sqrt{S_w^2}.$$



例5 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 $\bar{x}_1 = 500(m/s)$, 修正标准差 $s_{1n_1}^* = 1.10(m/s)$, 随机地取II型子弹20发, 得枪口速度平均值为 $\bar{x}_2 = 496(m/s)$, 修正标准差 $s_{2n_2}^* = 1.20(m/s)$, 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 由题意, 两总体样本独立且方差相等(但未知),



$$\frac{\alpha}{2} = 0.025, \quad n_1 = 10, \quad n_2 = 20, \quad n_1 + n_2 - 2 = 28,$$

查 $t(n-1)$ 分布表可知: $t_{0.025}(28) = 2.0484$,

$$S_w^2 = \frac{9 \times 1.10^2 + 19 \times 1.20^2}{28}, \quad S_w = \sqrt{S_w^2} = 1.1688,$$

于是得 $\mu_1 - \mu_2$ 的一个置信度为 0.95 的置信区间

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

即所求置信区间为 $[3.07, 4.93]$.



五、两个正态总体方差比的区间估计

仅讨论总体均值 μ_1, μ_2 为未知的情况.

$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的一个置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间

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

推导过程如下:

$$\text{由于 } \frac{(n_1-1)S_{1n_1}^{*2}}{\sigma_1^2} \sim \chi^2(n_1-1), \quad \frac{(n_2-1)S_{2n_2}^{*2}}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(n_2-1),$$



且由假设知 $\frac{(n_1-1)S_{1n_1}^{*2}}{\sigma_1^2}$ 与 $\frac{(n_2-1)S_{2n_2}^{*2}}{\sigma_2^2}$ 相互独立,

根据 F 分布的结构, 知 $\frac{S_{1n_1}^{*2}/\sigma_1^2}{S_{2n_2}^{*2}/\sigma_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1),$

$$\text{即 } F = \frac{S_{1n_1}^{*2}/\sigma_1^2}{S_{2n_1}^{*2}/\sigma_2^2} = \frac{\frac{(n_1-1)S_{1n_1}^{*2}}{\sigma_1^2} / (n_1-1)}{\frac{(n_2-1)S_{2n_2}^{*2}}{\sigma_2^2} / (n_2-1)} \sim F(n_1-1, n_2-1),$$




$$P \left\{ F_{1-\alpha/2}(n_1-1, n_2-1) \leq \frac{S_{1n_1}^{*2} / \sigma_1^2}{S_{2n_2}^{*2} / \sigma_2^2} \leq F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1) \right\} \\ = 1 - \alpha,$$

$$P \left\{ \frac{S_{1n_1}^{*2}}{S_{2n_2}^{*2}} \frac{1}{F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)} \leq \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \leq \frac{S_{1n_1}^{*2}}{S_{2n_2}^{*2}} \frac{1}{F_{1-\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)} \right\} \\ = 1 - \alpha,$$

于是得 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的一个置信度为 $1 - \alpha$ 的置信区间

$$\left[\frac{S_{1n_1}^{*2}}{S_{2n_2}^{*2}} \frac{1}{F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)}, \frac{S_{1n_1}^{*2}}{S_{2n_2}^{*2}} \frac{1}{F_{1-\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)} \right].$$




例6(p69例2.30) 为了考察温度对某物体断裂强力的影响，在70度和80度分别重复做了8次试验，测得的断裂强力的数据如下(单位Pa)：

70度： 20.5, 18.8, 19.8, 21.5, 19.5, 21.0, 21.2

80度： 17.7, 20.3, 20.0, 18.8, 19.0, 20.1, 20.2, 19.1

假定70°C下的断裂强力用 X 表示，且服从 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ，80°C下的断裂强力用 Y 表示，且服从 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ ，试求方差比 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的置信度为90%的置信区间。

解 $\bar{x} = 20.4, s_{1n_1}^{*2} = 0.8857, \bar{y} = 19.4, s_{1n_2}^{*2} = 0.8286,$


$$F_{\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1) = F_{0.05}(7, 7) = 3.79$$

$$F_{1-\alpha/2}(7, 7) = F_{0.95}(7, 7) = \frac{1}{F_{0.05}(7, 7)} = \frac{1}{3.79} = 0.263$$

于是得 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的一个置信度为 **0.90** 的置信区间

$$\left(\left[\frac{0.8857}{0.8286} \times 0.2639, \frac{0.8857}{0.8286} \times 3.79 \right] \right) = (0.2821, 4.0512)$$

由于在 $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的置信区间中包含 **1**, 在实际中我们认

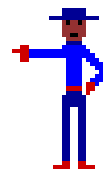
为 σ_1^2 和 σ_2^2 两者没有显著差别.



六、单侧置信区间

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 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$,得到 θ 的双侧置信区间 $(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2)$.

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,在考虑产品的废品率 p 时,我们常关心参数 p 的“上限”,这就引出了单侧置信区间的概念.



1. 单侧置信区间的定义

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 $\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$, 对于任意

$\theta \in \Theta$ 满足
$$P\{\theta > \hat{\theta}_1\} \geq 1 - \alpha,$$

则称随机区间 $(\hat{\theta}_1, \infty)$ 是 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信区间, $\hat{\theta}_1$ 称为 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信下限.



又如果统计量 $\hat{\theta}_2 = \hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$, 对于任意 $\theta \in \Theta$ 满足

$$P\{\theta < \hat{\theta}_2\} \geq 1 - \alpha,$$

则称随机区间 $(-\infty, \hat{\theta}_2)$ 是 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信区间, $\hat{\theta}_2$ 称为 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的单侧置信上限.



2. 正态总体均值与方差的单侧置信区间

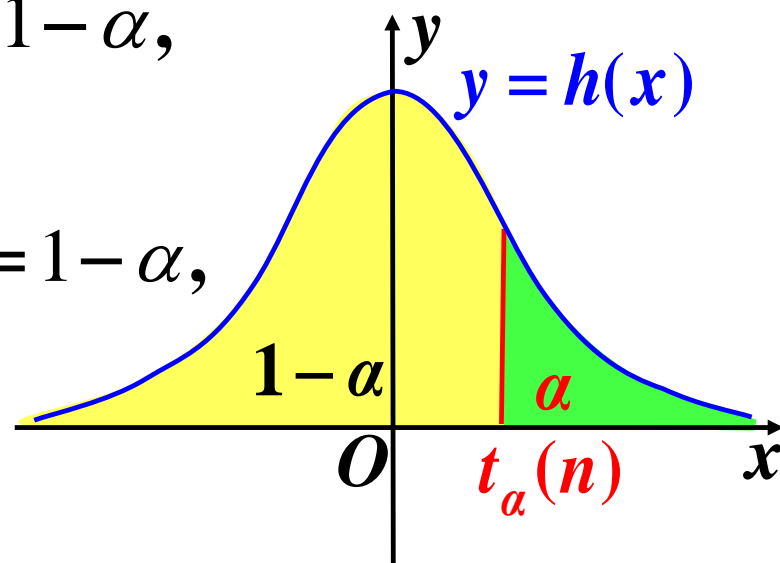
均值的单侧置信区间

设正态总体 X 的均值是 μ , 方差是 σ^2 , (均为未知)

X_1, X_2, \dots, X_n 是一个样本, 由 $\frac{\bar{X} - \mu}{S_n^* / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$,

$$\text{有 } P\left\{\frac{\bar{X} - \mu}{S_n^* / \sqrt{n}} < t_\alpha(n-1)\right\} = 1 - \alpha,$$

$$\text{即 } P\left\{\mu > \bar{X} - \frac{S_n^*}{\sqrt{n}} t_\alpha(n-1)\right\} = 1 - \alpha,$$





于是得 μ 的一个置信度为 $1-\alpha$ 的单侧置信区间

$$\left(\bar{X} - \frac{S_n^*}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1), \infty \right),$$

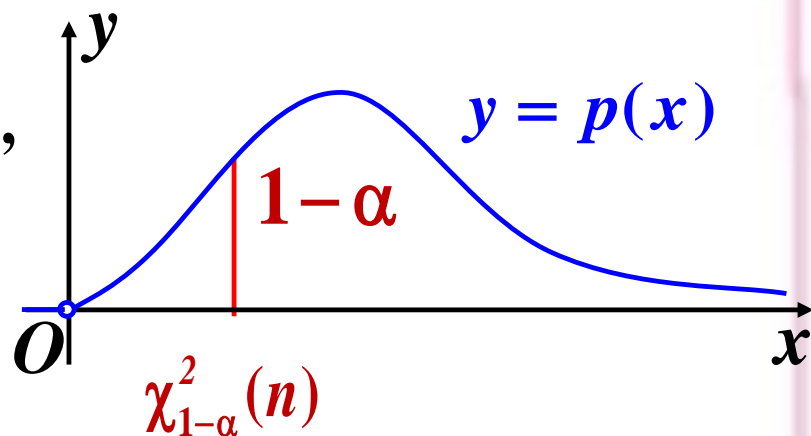
μ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信下限 $\hat{\mu} = \bar{X} - \frac{S_n^*}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1).$

方差的单侧置信区间

又根据 $\frac{(n-1)S_n^{*2}}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$,

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

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



于是得 σ^2 的一个置信度为 $1-\alpha$ 的单侧置信区间

$$\left(0, \frac{(n-1)S_n^{*2}}{\chi_{1-\alpha}^2(n-1)}\right),$$

σ^2 的置信度为 $1-\alpha$ 的单侧置信上限

注 其他结果可以参见p72表2.3.



例7(p71例2.31) 设从一批灯泡中, 随机地取10只作寿命试验, 测得样本寿命均值(以小时计)为1500h, 样本的修正均方差为 20h, 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 $1 - \alpha = 0.95$, $n = 10$, $\bar{x} = 1500$, $s_n^* = 20$,

$$t_{\alpha}(n-1) = t_{0.05}(9) = 1.833$$

μ 的置信度为 0.95的置信下限

$$\underline{\mu} = \bar{x} - \frac{s_n^*}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1) = 1488.$$





七、非正态总体参数的 区间估计

1、利用渐近正态性取代精确分布

由于统计量的精确抽样分布很难计算，因而通常可以利用近似分布取代精确分布。

一般总体均值的置信区间：

首先回顾定理1.18

定理1.18 设总体 X 的分布是任意的，其均值为 μ ，且有有限方差 $\sigma^2 > 0$ ， X_1, X_2, \dots, X_n 来自总体的一个样本，则当 $n \rightarrow \infty$ 时，有

$$Y = \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{S_n^2/n}} \xrightarrow{L} N(0,1)$$



由定理可得:

$$P\left\{\left|\frac{\bar{X} - \mu}{S_n / \sqrt{n}}\right| < u_{\frac{\alpha}{2}}\right\} \approx 1 - \alpha$$

由此可得总体期望 μ 置信度为 $1-\alpha$ 置信区间为

$$\left(\bar{X} - u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{S_n}{\sqrt{n}}, \bar{X} + u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{S_n}{\sqrt{n}}\right)$$

设有一容量 $n > 50$ 的大样本,它来自(0-1)分布的总体 X , X 的分布律为 $f(x; p) = p^x (1-p)^{1-x}$,
 $x = 0, 1$, 其中 p 为未知参数,则 p 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间是



$$\left(\frac{m}{n} - u_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{1}{n} \frac{m}{n} \left(1 - \frac{m}{n}\right)}, \frac{m}{n} + u_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{1}{n} \frac{m}{n} \left(1 - \frac{m}{n}\right)} \right)$$

这是因为

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \frac{m}{n}, (\text{因为 } X_i \text{ 取值为 } 0, 1)$$

$$S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2 = \frac{m}{n} - \left(\frac{m}{n}\right)^2, (\text{因为 } X_i \text{ 取值为 } 0, 1)$$

将这个结果代入置信区间公式即得参数p的置信区间



例8(p74例2.33) 在试验的1000个电子元件中，共100个失效，试以95%的概率估计整批产品的失效率。

解 由题意可知，每个元件服从两点分布 $B(1,p)$ ，其中， $n=1000, m=100, 1-\alpha=0.95$ ，因而失效率 p 的置信区间为

$$\left(\frac{m}{n} - u_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{1}{n} \frac{m}{n} \left(1 - \frac{m}{n}\right)}, \frac{m}{n} + u_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{1}{n} \frac{m}{n} \left(1 - \frac{m}{n}\right)} \right) \\ = (0.0914, 0.1186)$$



例9 (p75例2.34) 设总体 X 的分布密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}}, & x > 0 (\theta > 0) \\ 0, & x \leq 0, \end{cases}$$

$(X_1, X_2, \dots, X_n)^T$ 为总体 X 的样本, 求参数 θ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间.

解 先寻找参数 θ 的枢轴量

此分布为指数分布, 容易证明:

θ 是此分布的均值, 其无偏估计为 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$.



由于 $X_i \sim \Gamma(1, \frac{1}{\theta})$, 因而 $n\bar{X} = \sum_{i=1}^n X_i \sim \Gamma(n, \frac{1}{\theta})$.

$n\bar{X} = \sum_{i=1}^n X_i$ 此时还不能满足枢轴量的条件。需要再构造。

不难证明:

$$Y = \frac{2n\bar{X}}{\theta} \text{ (利用随机变量函数的密度函数}$$

计算公式可以得到) 服从自由度为 $2n$ 的 χ^2 分布, 即

$$Y \sim \chi^2(2n)$$

$Y = \frac{2n\bar{X}}{\theta}$ 是我们要找的枢轴量。



再确定 a, b .

对于给定的 $1 - \alpha$, 需要寻找 a, b , 使得

$$P\{a < \frac{2n\bar{X}}{\theta} < b\} = 1 - \alpha$$


则有

$$\underbrace{P\{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(2n) < \frac{2n\bar{X}}{\theta} < \chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(2n)\}}_{a} = 1 - \alpha \quad \underbrace{b}$$

最后解不等式.

得 θ 的置信度为 $1 - \alpha$
的置信区间为

$$\left[\frac{2n\bar{X}}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(2n)}, \frac{2n\bar{X}}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(2n)} \right]$$




例10(p76例2.35) 设总体 X 服从 $(0, \theta)$ 上的均匀分布, $(X_1, X_2, \dots, X_n)^T$ 为总体 X 的样本, 求参数 θ 形如 $(aX_{(n)}, bX_{(n)})$ 的置信度为 $1-\alpha$ 的平均区间长度最短的置信区间.

解 先寻找参数 θ 的枢轴量

θ 的最大似然估计是 $X_{(n)}$, 就从 $X_{(n)}$ 入手寻找枢轴量。

$$X_{(n)} \sim f_{X_{(n)}}(x) = \begin{cases} \frac{n}{\theta^n} x^{n-1}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

不满足枢轴量的条件。需要再构造。



令 $Y = \frac{X_{(n)}}{\theta}$, 算得

$$f_{\frac{X_{(n)}}{\theta}}(y) = f_{X_{(n)}}(\theta y) |(\theta y)'| = \begin{cases} ny^{n-1}, & 0 < y < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$Y = \frac{X_{(n)}}{\theta}$ 是枢轴量。

再确定 a, b . 选取 $b > a \geq 1$, 使得 $0 < \frac{1}{b} < \frac{1}{a} < 1$, 且

$$P\left\{\frac{1}{b} < \frac{X_{(n)}}{\theta} < \frac{1}{a}\right\} = P\{aX_{(n)} < \theta < bX_{(n)}\} = 1 - \alpha$$

上述不等式可得 $aX_{(n)} < \theta < bX_{(n)}$

$(aX_{(n)}, bX_{(n)})$



注： 这里不能找到惟一的 a, b !

最后求平均长度最短的置信区间。

设 $L = E(bX_{(n)} - aX_{(n)})$, 求 a, b 使得 L 最小.

$$\text{由于 } P\{aX_{(n)} < \theta < bX_{(n)}\} = P\left\{\frac{1}{b} < \frac{X_{(n)}}{\theta} < \frac{1}{a}\right\}$$

$$= \int_{\frac{1}{b}}^{\frac{1}{a}} ny^{n-1} dy = \frac{1}{a^n} - \frac{1}{b^n} = 1 - \alpha$$

$$\text{又因为 } L = (b - a)E(X_{(n)}) = (b - a)\frac{n\theta}{n + 1}$$



则
$$\begin{cases} \min_{a,b}(b-a) \\ \frac{1}{a^n} - \frac{1}{b^n} = 1 - \alpha \end{cases} \quad \text{其解为 } a = 1, b = \frac{1}{\sqrt[n]{\alpha}}.$$

则参数 θ 型如 $(aX_{(n)}, bX_{(n)})$ 的置信度为 $1-\alpha$ 的平均区间长度最短的置信区间为

$$(aX_{(n)}, bX_{(n)}) = \left(X_{(n)}, \frac{X_{(n)}}{\sqrt[n]{\alpha}}\right)$$



区间的平均长度为

$$L = (b - a)E(X_{(n)}) = (b - a)\frac{n\theta}{n + 1}$$

$$= \left(\frac{1}{\sqrt[n]{\alpha}} - 1\right)\frac{n\theta}{1 + n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

由此可见： α 越小，精确度越低，
 n 越大，精确度越大。



证明其解为 $a = 1, b = \frac{1}{\sqrt[n]{\alpha}}$.

$$\text{记 } 1 - \alpha = c \quad \text{则 } \frac{1}{a^n} - \frac{1}{b^n} = c \quad \text{解得 } b = \left(\frac{1}{\frac{1}{a^n} - c} \right)^{\frac{1}{n}}$$

$$\text{记 } f(a) = \left(\frac{1}{\frac{1}{a^n} - c} \right)^{\frac{1}{n}} - a = \left(\frac{a^n}{1 - ca^n} \right)^{\frac{1}{n}} - a = a \left(\frac{1}{1 - ca^n} \right)^{\frac{1}{n}} - a$$



$$f(a) = a \left(\frac{1}{1 - ca^n} \right)^{\frac{1}{n}} - a \quad f'(a) = \left(\frac{1}{1 - ca^n} \right)^{\frac{1}{n} + 1} - 1$$

因为 $\frac{1}{a^n} - c < \frac{1}{a^n}$ 即 $\frac{1}{\frac{1}{a^n} - c} > a^n \Rightarrow \frac{1}{1 - ca^n} > 1$


$$\Rightarrow \left(\frac{1}{1 - ca^n} \right)^{\frac{1}{n} + 1} > 1 \Rightarrow f'(a) > 0.$$

$f(a)$ 在 $[1, \infty)$ 单调递增。

$f(a)$ 在 $a = 1$ 处取得最小值。

带入 $\frac{1}{a^n} - \frac{1}{b^n} = 1 - \alpha,$

得 $b = \frac{1}{\sqrt[n]{\alpha}}.$



例11 设总体 X 在 $[0, \theta]$ 上服从均匀分布, 其中 θ ($\theta > 0$) 未知, (X_1, X_2, \dots, X_n) 是来自总体 X 的样本, 给定 α , 求 θ 的置信度为 $1 - \alpha$ 的置信下限和置信上限.

解 令 $X_{(n)} = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$,

对于给定的 α , 找 $0 < \underline{\theta} \leq 1$, 使 $P\left\{\theta > \frac{X_{(n)}}{\underline{\theta}}\right\} = 1 - \alpha$,

$$P\left\{\underline{\theta} > \frac{X_{(n)}}{\theta}\right\} = 1 - \alpha,$$

即 $1 - \alpha = \int_0^{\underline{\theta}} n z^{n-1} dz = \underline{\theta}^n$, 于是 $\underline{\theta} = \sqrt[n]{1 - \alpha}$,

所以 $P\left\{\frac{X_{(n)}}{\sqrt[n]{1 - \alpha}} < \theta\right\} = 1 - \alpha$,



θ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信下限 $\underline{\theta} = \frac{X_{(n)}}{\sqrt[n]{1-\alpha}}$.

对于给定的 α , 找 $0 < \bar{\theta} < 1$, 使 $P\left\{\theta < \frac{X_{(n)}}{\bar{\theta}}\right\} = 1-\alpha$,

即 $1-\alpha = \int_{\bar{\theta}}^1 n z^{n-1} dz = 1 - \bar{\theta}^n$, 于是 $\bar{\theta} = \sqrt[n]{\alpha}$,

所以 $P\left\{\theta < \frac{X_{(n)}}{\sqrt[n]{\alpha}}\right\} = 1-\alpha$,

θ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信上限 $\bar{\theta} = \frac{X_{(n)}}{\sqrt[n]{\alpha}}$.



Thank You!