

点估计

```
graph TD; A([点估计]) --> B([矩估计法]); A --> C([极大似然估计法]); B --> D([基本步骤]); C --> E([基本步骤]);
```

A flowchart illustrating the classification of Point Estimation (点估计) methods. The root node is '点估计' (Point Estimation). It branches into two main methods: '矩估计法' (Method of Moments) and '极大似然估计法' (Maximum Likelihood Estimation). Both methods then lead to their respective '基本步骤' (Basic Steps).

矩估计法

极大似然估计法

基本步骤

基本步骤

点估计的优良性准则

问题：对这些不同的估计量如何加以比较，从中选出比较好的来加以应用。

无偏性

有效性

相合性（一致性）

定理1

设总体 ξ 的数学期望 $E\xi = \mu$ 和方差 $D\xi = \sigma^2$ 都存在,
 (X_1, X_2, \dots, X_n) 是 ξ 的样本, \bar{X} 是样本均值,
 S^2 是样本方差, 则有

$$(1) E\bar{X} = \mu; \quad (2) D\bar{X} = \frac{\sigma^2}{n};$$

$$(3) E(S^2) = \sigma^2$$

解:(1) 由于样本 X_1, X_2, \dots, X_n 与总体 ξ 分布相同,

$EX_i = E\xi = \mu$ 。从而

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

(2) 由于 X_1, X_2, \dots, X_n 为独立同分布, $D(X_i) = D\xi = \sigma^2$ 。

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

$$\begin{aligned} (3) E(S^2) &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n E(X_i^2) - nE(\bar{X})^2 \right) \\ &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n E\xi^2 - nE(\bar{X})^2 \right) = \frac{n}{n-1} (E\xi^2 - E(\bar{X})^2) \end{aligned}$$

$$\therefore E(\bar{X})^2 = [D(\bar{X}) + (E\bar{X})^2] = \frac{\sigma^2}{n} + \mu^2 = \frac{n-1}{n} \sigma^2.$$

$$\therefore E(S^2) = \frac{n}{n-1} \left(\sigma^2 + \mu^2 - \frac{1}{n} \sigma^2 - \mu^2 \right) = \sigma^2$$

(1) 无偏性

定义1 设 $\hat{\theta}$ 是参数 θ 的估计, 如果 $E_{\theta}(\hat{\theta}) = \theta$,
则称 $\hat{\theta}$ 是 θ 的无偏估计。

由定理1知,

(1) $E\bar{X} = E\xi$; $\therefore \bar{X}$ 是总体均值 $E\xi$ 的无偏估计;

$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 不是总体方差 $D\xi$ 的无偏估计;

而 $E(S^2) = D\xi$

$\therefore S^2$ 是总体方差 $D\xi$ 的无偏估计

例 1 设总体 $\xi \sim N(\mu, \sigma^2)$, (X_1, X_2, \dots, X_n) 为一个样本, $n > 1$, 试求 k 使得

$$\hat{\sigma}^2 \triangleq k \sum_{i=1}^{n-1} (X_{i+1} - X_i)^2 \text{ 为 } \sigma^2 \text{ 的无偏估计。}$$

解:
$$\begin{aligned} E(X_{i+1} - X_i)^2 &= D(X_{i+1} - X_i) + [E(X_{i+1} - X_i)]^2 \\ &= DX_i + DX_{i+1} + [E(X_{i+1} - X_i)]^2 = 2\sigma^2 \end{aligned}$$

$$\text{从而 } E(\hat{\sigma}^2) = k \sum_{i=1}^{n-1} E(X_{i+1} - X_i)^2 = k \cdot 2(n-1)\sigma^2 \stackrel{\text{令}}{=} \sigma^2$$

解得: $k = 1/2(n-1)$

例 2 设总体 $\xi \sim U[0, \theta]$, $\theta > 0$ 为未知参数 ,

(X_1, X_2, \dots, X_n) 为一个样本。

试验证 $\hat{\theta}_1 = \frac{n+1}{n} \max_{1 \leq i \leq n} X_i$ 和 $\hat{\theta}_2 = 2\bar{X}$ 均为 θ 的无偏估计;

解;

X_i 的密度为

$$p_i(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} & , \quad x \in [0, \theta] \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

故 $\max_{1 \leq i \leq n} X_i$ 的分布函数为:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & , \quad x \in (-\infty, 0) \\ (\frac{x}{\theta})^n & , \quad x \in [0, \theta) \\ 1 & , \quad x \in [\theta, +\infty) \end{cases}$$

对应的密度函数为

$$p(x) = \begin{cases} n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} & , \quad x \in (0, \theta) \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

从而 $E(\hat{\theta}_1) = E\left(\frac{n+1}{n} \max_{1 \leq i \leq n} X_i\right) = \frac{n+1}{n} E(\max_{1 \leq i \leq n} X_i)$

$$\begin{aligned} &= \frac{n+1}{n} \int_0^\theta x \cdot n \left(\frac{x}{\theta}\right)^{n-1} \cdot \frac{1}{\theta} dx = \frac{n+1}{n} \cdot \frac{n}{\theta^n} \frac{1}{n+1} x^{n+1} \Big|_0^\theta \\ &= \theta \end{aligned}$$

$$E(\hat{\theta}_2) = E(2\bar{X}) = 2E\bar{X} = 2E\xi = 2 \times \frac{\theta}{2} = \theta$$

即 $\hat{\theta}_1$ 与 $\hat{\theta}_2$ 皆为 θ 的无偏估计。

(2) 有效性

定义2 设 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ 都是参数 θ 的无偏估计, 如果 $D_{\theta}\hat{\theta}_1 \leq D_{\theta}\hat{\theta}_2$, 则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 有效。

定理 2 设总体 ξ 的均值为 μ , 方差为 σ^2 。
(X_1, X_2, \dots, X_n)为取自总体的一个样本。令

$$C = \{\hat{\mu} \mid \hat{\mu} = \sum_{i=1}^n l_i X_i, \text{其中} \sum_{i=1}^n l_i = 1\}。$$

则在集合中当且仅当 $l_1 = l_2 = \dots = l_n = \frac{1}{n}$ 时, $\hat{\mu}$ 的方差达到最小。

(3) 相合性 (一致性)

定义3 设 $\hat{\theta}$ 是参数 θ 的估计, n 是样本容量, 如果对任何 $\varepsilon > 0$, 都有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta} - \theta| < \varepsilon\} = 1,$$

则称 $\hat{\theta}$ 是 θ 的相合估计 (一致估计)。

结论: (1) 矩法估计都是相合估计。

(2) 大多数极大似然估计是相合估计。

区间估计的“枢轴量”方法

对于未知参数给出一个依赖于样本的区间，使其包含或覆盖参数真实值的概率满足一定的要求

设 θ 是总体的一个参数，其参数空间为 Θ ，

(X_1, X_2, \dots, X_n) 为取自总体的一个样本。

若对于事先给定的 α ($0 < \alpha < 1$)，

存在 $\hat{\theta}_l = \hat{\theta}_l(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 和 $\hat{\theta}_U = \hat{\theta}_U(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ，

满足对任意的 $\theta \in \Theta$ ，成立概率估计式：

$$P_{\theta} \{ \hat{\theta}_L \leq \theta \leq \hat{\theta}_U \} = 1 - \alpha$$

其中 P_θ 是指总体分布中参数取为 θ 时概率分布, 则称随机区间 $[\hat{\theta}_L, \hat{\theta}_U]$ 为 θ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间. $\hat{\theta}_L$ 和 $\hat{\theta}_U$ 分别为置信下限和置信上限。

注1: 置信区间是一个随机的区间, 其上、下限随样本的观测值而变化

注2: 置信水平 $1 - \alpha$ 有一个频率解释: 在大量的区间估计观测值中, 大约有 **100** $(1 - \alpha)\%$ 的区间包含 θ 。

注3: 置信区间具有两个要素: 信度或可靠度, 精度

单个正态总体参数的置信区间

σ 已知时, μ 的置信区间

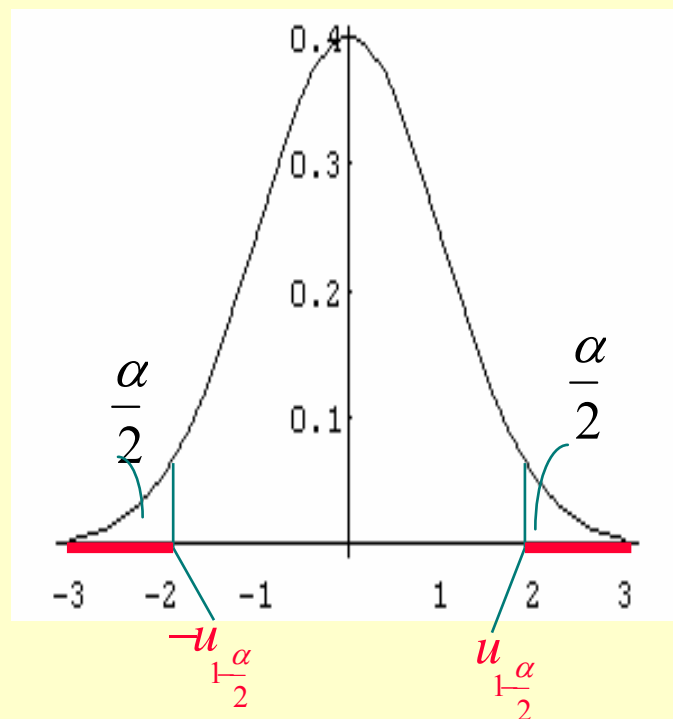
设总体 $\xi \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 $\sigma > 0$ 已知, (X_1, X_2, \dots, X_n)

是 ξ 的样本, 要求 μ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间。

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

对于给定的置信水平 $1 - \alpha$, 可查表得到相应的临界值 $U_{1-\frac{\alpha}{2}}$, 满足

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



$$P\left\{\bar{X} - U_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X} + U_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right\} = 1 - \alpha$$

参数 μ 的一个置信水平 $1 - \alpha$ 的置信区间为

$$\left[\bar{X} - U_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \quad \bar{X} + U_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right].$$

其中 μ 的置信下限为 $\hat{\mu}_L = \bar{X} - U_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ ，置信

上限为 $\hat{\mu}_U = \bar{X} + U_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ 。

例 1 假设某种轮胎的寿命服从正态分布 $N(\mu, 0.06^2)$ ，为估计该种轮胎的平均寿命 μ ，现随地抽取 12 只轮胎试用，测得它们的寿命（单位：万公里）如下：

4.68	4.85	4.32	4.85	4.61	5.02
4.60	4.58	4.72	4.38	4.70	5.20

试求该种轮胎的平均寿命 μ 的置信水平为 95% 的置信区间。

解： 方差 $\sigma^2 = 0.06^2$ 已知， 样本均值 $\bar{x} = 4.7092$ 。 又由 $1 - \alpha = 0.95$ 查表可得 $U_{0.975} = 1.96$ 。

μ 置信下限与置信上式分别为：

$$\hat{\mu}_L = \bar{X} - U_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = 4.7092 - 1.96 \times \frac{0.06}{\sqrt{12}} = 4.6753,$$

$$\hat{\mu}_U = \bar{X} + U_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = 4.7092 + 1.96 \times \frac{0.06}{\sqrt{12}} = 4.7432.$$

即平均寿命 μ 的 **95%** 置信区间为 **[4.6753, 4.7432]**

σ 未知时, μ 的置信区间

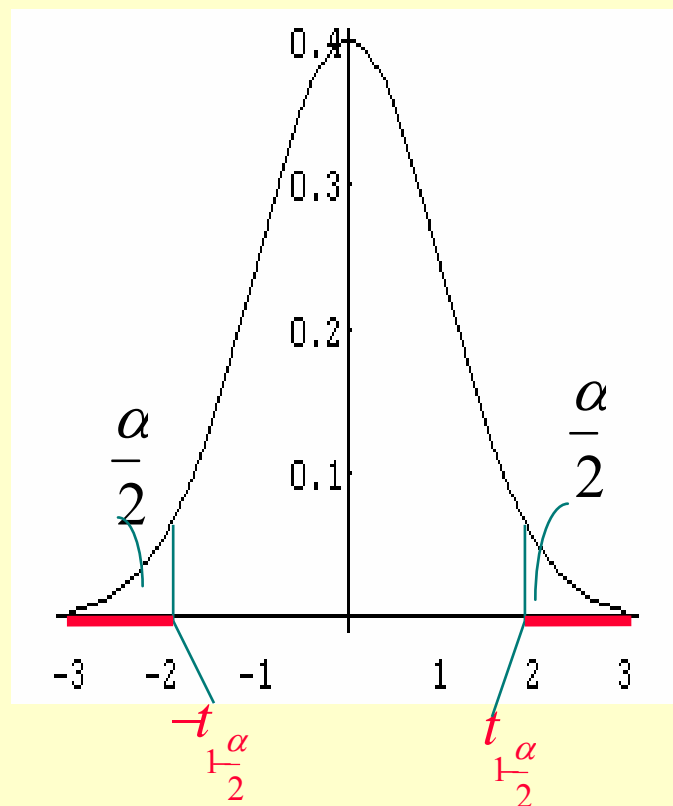
设总体 $\xi \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 $\sigma > 0$ 未知, (X_1, X_2, \dots, X_n)

是 ξ 的样本, 要求 μ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间。

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

对于给定的置信水平 $1 - \alpha$, 可查表得到相应的临界值 $t_{1-\frac{\alpha}{2}}$, 满足

$$P\left\{\left|\frac{\bar{X} - \mu}{S} \sqrt{n}\right| \leq t_{1-\frac{\alpha}{2}}\right\} = 1 - \alpha$$



$$P\left\{\overline{X} - t_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{S}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \overline{X} + t_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{S}{\sqrt{n}}\right\} = 1 - \alpha$$

参数 μ 的一个置信水平 $1 - \alpha$ 的置信区间为

$$\left[\overline{X} - t_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{S}{\sqrt{n}}, \quad \overline{X} + t_{1-\frac{\alpha}{2}} \frac{S}{\sqrt{n}} \right].$$

其中 μ 的置信下限为 $\hat{\mu}_L = \overline{X} - t_{1-\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}}$ ，置信

上限为 $\hat{\mu}_U = \overline{X} + t_{1-\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}}$ 。

例 2 已知某种材料的抗压强度 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，现在随机地抽取了 10 个试件进行抗压试验，测得数据如下（单位：kg/mm²）：

482 493 457 471 510 446 435 418 394
469

求平均抗拉强度 μ 的置信水平为 95% 的置信区间；

解 $n = 10, \bar{x} = 45.75, S_{n-1} = .35.2176$ 。

由 $\alpha = 0.05$ ，自由度为 $n - 1 = 9$ ， $t_{0.975}(9) = 2.2622$ ，

$$\bar{x} - t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}} = 457.5 - 2.2622 \times \frac{35.2176}{\sqrt{10}} = 432.3066$$

$$\bar{x} + t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}} = 457.5 + 2.2622 \times \frac{35.2176}{\sqrt{10}} = 482.6935$$

μ 未知时, σ^2 的置信区间

设总体 $\xi \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 μ 已知, (X_1, X_2, \dots, X_n) 是

ξ 的样本, 要求 σ^2 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间。

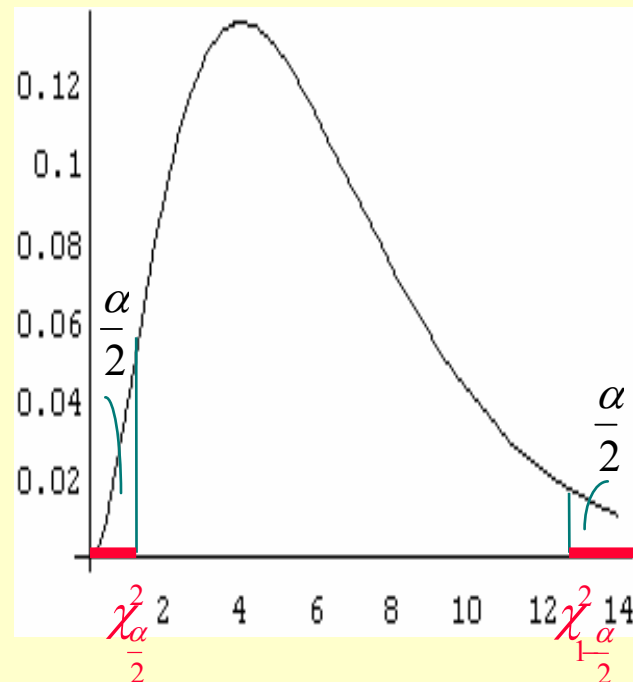
令
$$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

取等尾置信区间, 即采用 χ^2

的两个临界值 $\chi^2_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)$ 和

$\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)$, 使得

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



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

σ^2 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间为：

$$\left[\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)} \right]$$

例 3 已知某种材料的抗压强度 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，现在随机地抽取了 10 个试件进行抗压试验，测得数据如下（单位：kg / mm²）：

482 493 457 471 510 446 435 418 394
469

求方差 σ^2 的置信水平为 95% 的置信区间。

解： $\alpha = 0.05$ ，自由度为 $n - 1 = 9$ ，

$$\chi_{0.975}^2(9) = 19.023, \chi_{0.025}^2(9) = 2.700,$$

$$\frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)} = \frac{9 \times 35.2176^2}{19.023} = 586.790,$$

$$\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)} = \frac{9 \times 35.2176^2}{2.700} = 4134.2644.$$

即方差 σ^2 的置信水平为 95 % 的置信区间为 $[586.790, 4134.2644]$ 。

两个正态总体参数的置信区间

设总体 $\xi \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, 总体 $\eta \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$,

(X_1, X_2, \dots, X_m) , (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 分别为取自总体 ξ, η

的样本, 且相互独立。记 \bar{X}, \bar{Y} 分别为它们的样本均

值, S_x^2, S_y^2 分别为它们的样本方差。

$\mu_1 - \mu_2$ 的置信区间

假设 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$

$$T \triangleq \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} \sim t(m + n - 2)$$

其中 $S_w = \sqrt{\frac{(m-1)S_x^2 + (n-1)S_y^2}{m+n-2}}$

查表得 $t_{1-\frac{\alpha}{2}}(m+n-2)$,

$$P\left\{-t_{1-\frac{\alpha}{2}}(m+n-2)\leq\frac{(\bar{X}-\bar{Y})-(\mu_1-\mu_2)}{S_w\sqrt{\frac{1}{m}+\frac{1}{n}}}\leq t_{1-\frac{\alpha}{2}}(m+n-2)\right\}=1-\alpha$$

$\mu_1 - \mu_2$ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间为

$$\left[(\bar{X}-\bar{Y})-t_{1-\frac{\alpha}{2}}(m+n-2)S_w\sqrt{\frac{1}{m}+\frac{1}{n}},\quad (\bar{X}-\bar{Y})+t_{1-\frac{\alpha}{2}}(m+n-2)S_w\sqrt{\frac{1}{m}+\frac{1}{n}}\right]$$

σ_1^2 / σ_2^2 的置信区间

$$F \triangleq \frac{S_x^2 / \sigma_1^2}{S_y^2 / \sigma_2^2} \sim F(m-1, n-1)$$

对于给定的置信水平 $1-\alpha$

$$P\left\{F_{\frac{\alpha}{2}}(m-1, n-1) \leq \frac{S_x^2 / \sigma_1^2}{S_y^2 / \sigma_2^2} \leq F_{1-\frac{\alpha}{2}}(m-1, n-1)\right\} = 1-\alpha$$

σ_1^2 / σ_2^2 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间为

$$\left[\frac{S_x^2 / S_y^2}{F_{1-\frac{\alpha}{2}}(m-1, n-1)}, \frac{S_x^2 / S_y^2}{F_{\frac{\alpha}{2}}(m-1, n-1)} \right]$$

例 4 某化工厂为提高某一生产过程的得率，试图采用新的催化剂。在试验中，用原来的催化剂做了 $m = 8$ 次试验，得到得率的平均值为 $\bar{x} = 91.73$ ，样本方差 $S_x^2 = 3.8857$ ；用新的催化剂做了 $n = 8$ 试验，得到得率的平均值为 $\bar{y} = 93.75$ ，样本方差 $S_y^2 = 4.0229$ 。假定两个总体均服从正态分布，试求两总体得率期望值之差 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信水平为 95% 的置信区间。

解： 检验 $\sigma_x^2 = \sigma_y^2$
 $m = 8, n = 8$, $S_x^2 = 3.8857$, $S_y^2 = 4.0229$ 。

对于 $\alpha = 0.05$ 查表

$$F_{0.975}(7,7) = 4.99 \quad F_{0.025}(7,7) = \frac{1}{F_{0.975}(7,7)}$$

$$\frac{S_x^2 / S_y^2}{F_{0.975}(7,7)} = \frac{3.8857 / 4.0229}{4.99} = 0.1936$$

$$\frac{S_x^2 / S_y^2}{F_{0.025}(7,7)} = \frac{3.8857 / 4.0229}{1 / 4.99} = 4.8199$$

注意到 $1 \in [0.1936, 4.8199]$, 故在实际中可

认为 $\sigma_x^2 / \sigma_y^2 = 1$, 即 $\sigma_x^2 = \sigma_y^2$ 。

$\mu_1 - \mu_2$ 的置信水平

对于 $\alpha = 0.05$, $t_{0.975}(14) = 2.1448$,

$$(\bar{x} - \bar{y}) \pm t_{1-\frac{\alpha}{2}}(m+n-2) \cdot S_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}$$

$$= (91.73 - 93.75) \pm 2.1448 \times 1.9885 \times \sqrt{\frac{1}{8} + \frac{1}{8}}$$

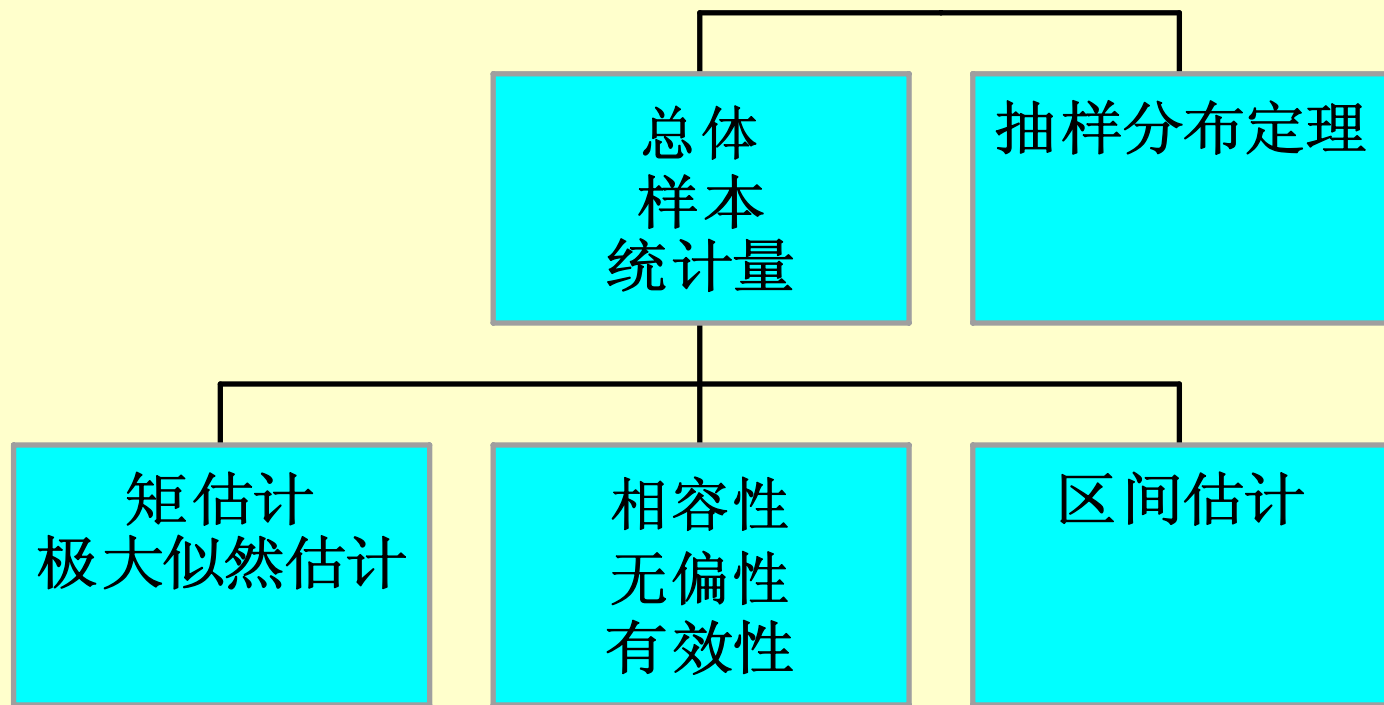
$$= -2.02 \pm 2.1325$$

两总体期望值之差 $\mu_1 - \mu_2$ 的置信水平为 **95%** 的置信区间为 $(-4.1525, 0.1125)$ 。

	待 估 参 数	给定条件	枢轴量	对 应 的 分 布
单 个 总 体	μ	σ 已知	$U = \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$	$N(0,1)$
		σ 未知	$T = \frac{\overline{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$	$t(n-1)$
	σ^2	μ 已知	$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2 + n(\overline{X} - \mu)^2}{\sigma^2}$	$\chi^2(n)$
		μ 未知	$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$	$\chi^2(n-1)$

两个总体	$\mu_1 - \mu_2$	σ_1, σ_2 已知	$U = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{m} + \frac{\sigma_2^2}{n}}}$	$N(0,1)$
		σ_1, σ_2 未知, 但 $\sigma_1 = \sigma_2$	$T = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}}$	$t(m+n-2)$
	σ_1^2 / σ_2^2	μ_1, μ_2 已知	$F = \frac{[(m-1)S_x^2 / m + (\bar{X} - \mu_1)^2] / \sigma_1^2}{[(n-1)S_y^2 / n + (\bar{Y} - \mu_2)^2] / \sigma_2^2}$	$F(m, n)$
		μ_1, μ_2 未知	$F = \frac{S_x^2 / \sigma_1^2}{S_y^2 / \sigma_2^2}$	$F(m-1, n-1)$

小结



估计量的评选标准

```
graph TD; A([估计量的评选标准]) --> B([无偏性]); A --> C([有效性]); A --> D([相合性]);
```

无偏性

有效性

相合性