

## 第四章 第3节 假设检验与区间估计

### Example (3.1)

(【1】例9.2.1) 设 $X_1, \dots, X_n$  i.i.d.  $\sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\sigma^2 > 0$ 已知,  $\mu \in \mathbb{R}$ 未知,

(1) 考虑检验问题 $H_0: \mu = \mu_0 \leftrightarrow H_1: \mu \neq \mu_0$ , 找出其水平为 $\alpha$ 的一个检验;

(2) 能否从(1)中所得检验的接受域得到关于 $\mu$ 的一个区间估计? 这个区间估计量的置信水平/系数为多大?

注 由上例可知, 由样本空间中水平为 $\alpha$ 的 $H_0$ 的接受域

$$A(\mu_0) = \{\bar{x} \in \mathcal{X} : \mu_0 - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2} < \bar{x} < \mu_0 + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2}\},$$

可导出参数空间中置信水平为 $1 - \alpha$ 的一个置信区间

$$C(\bar{x}) = \{\mu : \bar{x} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2} < \mu < \bar{x} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2}\}.$$

反之, 也可由 $C(\bar{x})$ 导出 $A(\mu_0)$ , 即两集合之间有1-1对应关系。

## Theorem (3.1, 【1】 定理9.2.2)

- ① 对每一个  $\theta_0 \in \Theta$ , 设  $A(\theta_0)$  是  $H_0 : \theta = \theta_0$  的一个水平为  $\alpha$  的检验的接受域。对每一个  $\vec{x} \in \mathcal{X}$ , 在参数空间  $\Theta$  上定义一个集合

$$C(\vec{x}) = \{\theta_0 \in \Theta : \vec{x} \in A(\theta_0)\},$$

则随机集合  $C(\vec{X})$  是一个置信水平为  $1 - \alpha$  的置信集合;

- ② 反之, 设  $C(\vec{X})$  是一个置信水平为  $1 - \alpha$  的置信集合, 对任意  $\theta_0 \in \Theta$ , 定义

$$A(\theta_0) = \{\vec{x} \in \mathcal{X} : \theta_0 \in C(\vec{x})\},$$

则  $A(\theta_0)$  是  $H_0 : \theta = \theta_0$  的一个水平为  $\alpha$  的检验的接受域。

- 证明见 【1】。

- 两个集合  $A(\theta_0)$ ,  $C(\vec{X})$  通过如下等价关系建立起联系:

$$\vec{x} \in A(\theta_0) \Leftrightarrow \theta_0 \in C(\vec{x}).$$

- 备择假设  $H_1$  规定  $A(\theta_0)$  的形式, 而  $A(\theta_0)$  的形式决定  $C(\vec{X})$  的形状。
- 一般而言, 单侧检验给出单侧区间, 双侧检验给出双侧区间。

## 3.1 通过反转一个检验统计量得到区间估计

### Example (3.2)

设  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d.  $\sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\sigma^2 > 0$  已知,  $\mu \in \mathbb{R}$  未知, 试通过反转检验问题  $H_0: \mu = \mu_0 \leftrightarrow H_1: \mu = \mu_1, \mu_0 > \mu_1$  的水平为  $\alpha$  的一个检验的接受域得到关于  $\mu$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的一个置信区间。

**注** 回顾例3.1可知, 对同一分布族, 若采用的假设检验问题不同, 则通过反转一个检验统计量得到的置信区间也不同。

### Example (3.3)

(【1】例9.2.5) 设  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d.  $\sim \text{Bernoulli}(p)$ ,  $p \in (0, 1)$  未知, 试通过反转一个检验统计量得到关于  $p$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的置信下限。

**练习** 考虑检验问题  $H_0: p = p_0 \leftrightarrow H_1: p = p_1, p_0 > p_1$ , 试通过反转它的一个检验的接受域得到关于  $p$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的置信上限。

## 3.2 通过置信区间得到假设检验

### Example (3.4)

设  $\overset{\rightarrow}{X}_1, \dots, \overset{\rightarrow}{X}_m$  i.i.d.  $\sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $\overset{\rightarrow}{Y}_1, \dots, \overset{\rightarrow}{Y}_n$  i.i.d.  $\sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , 且样本  $\overset{\rightarrow}{X}$  和  $\overset{\rightarrow}{Y}$  独立, 假设  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2 > 0$ , 而  $\sigma^2, \mu_1, \mu_2$  均未知,

#### ① 考虑检验问题

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2 \leftrightarrow H_1 : \mu_1 \neq \mu_2,$$

利用  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间找到一个水平为  $\alpha$  的检验.

#### ② \* 考虑检验问题

$$H_0 : \sigma_1^2 \leq \sigma_2^2 \leftrightarrow H_1 : \sigma_1^2 > \sigma_2^2,$$

利用  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$  的置信区间找到一个水平为  $\alpha$  的检验.

## 两个正态总体均值差的假设检验【0】表5.2.3

- 基于枢轴统计量，我们可以利用反转区间估计给出如下正态总体下两样本的检验结果。
- $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  已知：检验统计量

$$U = \frac{\bar{Y} - \bar{X} - \mu_0}{\sqrt{\sigma_1^2/m + \sigma_2^2/n}},$$

则

$H_0$	$H_1$	水平为 $\alpha$ 的拒绝域
$\mu_2 - \mu_1 = \mu_0$	$\mu_2 - \mu_1 \neq \mu_0$	$ U  > u_{\alpha/2}$
$\mu_2 - \mu_1 \leq \mu_0$	$\mu_2 - \mu_1 > \mu_0$	$U > u_\alpha$
$\mu_2 - \mu_1 \geq \mu_0$	$\mu_2 - \mu_1 < \mu_0$	$U < -u_\alpha$

注 上述三个检验分别对应 $\mu_2 - \mu_1$ 置信水平为 $1 - \alpha$ 的三个区间估计：

- $\left[ \bar{Y} - \bar{X} - u_{\alpha/2} \sqrt{\sigma_1^2/m + \sigma_2^2/n}, \bar{Y} - \bar{X} + u_{\alpha/2} \sqrt{\sigma_1^2/m + \sigma_2^2/n} \right]$
- $\left[ \bar{Y} - \bar{X} - u_\alpha \sqrt{\sigma_1^2/m + \sigma_2^2/n}, +\infty \right)$
- $\left( -\infty, \bar{Y} - \bar{X} + u_\alpha \sqrt{\sigma_1^2/m + \sigma_2^2/n} \right]$

# 两个正态总体均值差的假设检验【0】表5.2.3

- $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 未知：检验统计量

$$T = \frac{\bar{Y} - \bar{X} - \mu_0}{S_{m,n}},$$

这里,

$$S_{m,n}^2 = \left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n}\right) \frac{(m-1)S_X^2 + (n-1)S_Y^2}{m+n-2}.$$

则

$H_0$	$H_1$	水平为 $\alpha$ 的拒绝域
$\mu_2 - \mu_1 = \mu_0$	$\mu_2 - \mu_1 \neq \mu_0$	$ T  > t_{m+n-2}(\alpha/2)$
$\mu_2 - \mu_1 \leq \mu_0$	$\mu_2 - \mu_1 > \mu_0$	$T > t_{m+n-2}(\alpha)$
$\mu_2 - \mu_1 \geq \mu_0$	$\mu_2 - \mu_1 < \mu_0$	$T < -t_{m+n-2}(\alpha)$

注 上述三个检验分别对应 $\mu_2 - \mu_1$ 置信水平为 $1 - \alpha$ 的三个区间估计:

①  $\left[ \bar{Y} - \bar{X} - u_{\alpha/2} S_{m,n}, \bar{Y} - \bar{X} + u_{\alpha/2} S_{m,n} \right]$

②  $\left[ \bar{Y} - \bar{X} - u_{\alpha} S_{m,n}, +\infty \right)$

③  $\left( -\infty, \bar{Y} - \bar{X} + u_{\alpha} S_{m,n} \right]$

# 两个正态总体方差比的假设检验【0】表5.2.4

- $\mu_1, \mu_2$  已知: 令

$$S_{1*}^2 = \sum_{i=1}^m (X_i - \mu_1)^2 / m, \quad S_{2*}^2 = \sum_{i=1}^n (Y_i - \mu_2)^2 / n,$$
$$F_* = S_{2*}^2 / S_{1*}^2$$

则

$H_0$	$H_1$	水平为 $\alpha$ 的拒绝域
$\sigma_2^2 = \sigma_1^2$	$\sigma_2^2 \neq \sigma_1^2$	$F_* < F_{n,m}(1 - \alpha/2)$ 或 $F_* > F_{n,m}(\alpha/2)$
$\sigma_2^2 \leq \sigma_1^2$	$\sigma_2^2 > \sigma_1^2$	$F_* > F_{n,m}(\alpha)$
$\sigma_2^2 \geq \sigma_1^2$	$\sigma_2^2 < \sigma_1^2$	$F_* < F_{n,m}(1 - \alpha)$

注 上述三个检验分别对应 $\sigma_2^2 / \sigma_1^2$ 置信水平为 $1 - \alpha$ 的三个区间估计:

$$\left[ \frac{F_*}{F_{n,m}(\alpha/2)}, \frac{F_*}{F_{n,m}(1-\alpha/2)} \right], \quad \left[ \frac{F_*}{F_{n,m}(\alpha)}, +\infty \right), \quad \left( 0, \frac{F_*}{F_{n,m}(1-\alpha)} \right]$$

# 两个正态总体方差比的假设检验【0】表5.2.4

- $\mu_1, \mu_2$ 未知: 令

$$F = S_Y^2 / S_X^2$$

则

$H_0$	$H_1$	水平为 $\alpha$ 的拒绝域
$\sigma_2^2 = \sigma_1^2$	$\sigma_2^2 \neq \sigma_1^2$	$F < F_{n-1, m-1}(1 - \alpha/2)$ 或 $F > F_{n-1, m-1}(\alpha/2)$
$\sigma_2^2 \leq \sigma_1^2$	$\sigma_2^2 > \sigma_1^2$	$F > F_{n-1, m-1}(\alpha)$
$\sigma_2^2 \geq \sigma_1^2$	$\sigma_2^2 < \sigma_1^2$	$F < F_{n-1, m-1}(1 - \alpha)$

注 上述三个检验分别对应 $\sigma_2^2 / \sigma_1^2$ 置信水平为 $1 - \alpha$ 的三个区间估计:

$$\left[ \frac{F}{F_{n-1, m-1}(\alpha/2)}, \frac{F}{F_{n-1, m-1}(1-\alpha/2)} \right], \quad \left[ \frac{F}{F_{n-1, m-1}(\alpha)}, +\infty \right), \\ \left( 0, \frac{F}{F_{n-1, m-1}(1-\alpha)} \right]$$



- 习题5: Ex. 20, 22, 56, 57.

## 第4节 区间估计量的评价方法

- **理想状态：** 区间具有小的长度或尺寸（精度高），大的覆盖率（置信度高）。但一般两者很难同时达到。
- **考虑简单情形：** 给定覆盖概率，求基于枢轴的最短置信区间。

### Theorem (4.1)

（【1】定理9.3.2） 设 $f(x)$ 是一个单峰的概率密度函数，如果区间 $[a, b]$ 满足

- (i)  $\int_a^b f(x)dx = 1 - \alpha$ ;
- (ii)  $f(a) = f(b) > 0$ ;
- (iii)  $a \leq x^* \leq b$ , 其中 $x^*$ 是 $f(x)$ 的极大值点 (*mode*) .

则 $[a, b]$ 是所有满足(i)式的区间中最短的。

- 证明见【1】.

# 最短枢轴区间

## Theorem (4.2)

设 $f(x)$ 是一个定义在 $[A, B]$ 上严格单调的概率密度函数, 区间 $[a, b]$ 满足

$$\int_a^b f(x) dx = 1 - \alpha. \quad (1)$$

- ① 如果 $f(x)$ 严格单调增, 且 $[c, B]$ 满足(1)式, 则 $[c, B]$ 是所有满足(1)式的区间中最短的。
- ② 如果 $f(x)$ 严格单调降, 且 $[A, b]$ 满足(1)式, 则 $[A, b]$ 是所有满足(1)式的区间中最短的。

• 定理参考【1】习题9.41。

• **定义4.1** 称基于枢轴 $Q$ 得到的最短区间为**最短枢轴区间**。

注 定义参考【1】例9.3.4。

# 举例说明

- 若  $Q(\vec{X}, \theta) \propto \theta^d$ ,  $d > 0$  或  $\theta$  是位置参数, 则求最短枢轴区间可操作如下:
  - ① 找出区间  $[a, b]$ , 使得它是满足  $\mathbb{P}(a \leq Q(\vec{X}, \theta) \leq b) = 1 - \alpha$  的所有区间中最短的;
  - ② 关于  $\theta$  的不等式  $a \leq Q(\vec{X}, \theta) \leq b$  的解就是  $\theta$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的最短枢轴区间  $[L(\vec{X}), U(\vec{X})]$ .

## Example (4.1)

设  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d.  $\sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\sigma^2 > 0$  已知,  $\mu \in \mathbb{R}$  未知, 求  $\mu$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的最短枢轴区间。

## Example (4.2)

设  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d.  $\sim U(0, \theta)$ ,  $\theta > 0$  未知, 求  $\theta$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的最短枢轴区间。

# 作业

作业1 设 $X_1, \dots, X_n$  *i.i.d.*  $\sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $n \geq 4$ ,  $\mu \in \mathbb{R}$ ,  $\sigma^2 > 0$  均未知, 分别求 $\mu$ 和 $\eta = \frac{1}{\sigma^2}$  的置信水平为 $1 - \alpha$  的最短枢轴区间。

作业2 设 $X_1, \dots, X_n$  *i.i.d.*  $\sim X$ , 总体 $X$ 的概率密度函数 $f(x|\lambda) = e^{-(x-\lambda)}$ ,  $x > \lambda$ , 参数 $\lambda \in \mathbb{R}$  未知, 求 $\lambda$  的置信水平为 $1 - \alpha$  的最短枢轴区间。