# Lec-24. 0-1 分布参数的区间估计、单侧置信区间

主讲教师: 吴利苏 (wulisu@sdust.edu.cn) 主 页: wulisu.cn

## 本次课内容

0-1 分布参数的区间估计

正态总体均值与方差的单侧置信区间

假设检验

• 假设检验的相关概念

## 其他总体均值的区间估计

总体 X 的均值为  $\mu$ , 方差为  $\sigma^2$ , 非正态分布或不知分布形式. 样本为  $X_1, \ldots, X_n$ . 当 n 充分大 (一般 n > 50) 时, 由中心极限定理知.

$$\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1).$$

设  $\bar{X}$  和  $S^2$  分别为样本均值和样本方差.  $\mu$  的置信水平为  $1-\alpha$  的置信区间

- $\sigma^2$  已知时, 置信区间近似为  $(\overline{X} \pm z_{\alpha/2}\sigma/\sqrt{n})$ .
- $\sigma^2$  未知时, 置信区间近似为  $(\overline{X} \pm z_{\alpha/2} S / \sqrt{n})$ .

例

某市随机抽取 100 个家庭, 调查知道其中有 60 家拥有私家车. 试根据此调查结果, 求该市拥有私家车比例 p 的置信水平为 95% 近似置信区间.

解: 
$$\hat{p} = \bar{x} = \frac{600}{1000} = 0.6, s^2 \approx \hat{p}(1 - \hat{p}) = 0.24, z_{0.025} = 1.96$$
. 代入近似置信区间

$$(\bar{X} - z_{0.025}S/\sqrt{n}, \quad \bar{X} + z_{0.025}S/\sqrt{n})$$

得近似置信区间为 (0.512, 0.688).

## 0-1 分布参数的区间估计

总体  $X \sim b(1, p), X_1, \dots, X_n$  (n > 50) 为样本.

• 则未知参数 p 的一个置信水平为  $1-\alpha$  的置信区间近似为

$$\left(\frac{-b-\sqrt{b^2-4ac}}{2a}, \frac{-b+\sqrt{b^2-4ac}}{2a}\right)$$

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

总体  $X \sim b(1, p)$  的分布律为

$$P\{X = x\} = p^{x}(1-p)^{1-x}, x = 0, 1,$$

其中 p 未知参数.

$$\mu = p, \sigma^2 = p(1-p).$$

由中心极限定理

$$\frac{\sum X_i - E(\sum X_i)}{\sqrt{D(\sum X_i)}} = \frac{n\bar{X} - np}{\sqrt{np(1-p)}} \sim N(0,1)$$

•

则

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

等价于

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

故

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

5/29

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

$$ap^2 + bp + c < 0$$

解得

$$\frac{-b - \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$$

# 例

现从一批产品中取 100 个样本, 得一级品 60 个. 求这批产品得一级品率 p 的置信水平为 0.95 的置信区间.

# 例

现从一批产品中取 100 个样本, 得一级品 60 个. 求这批产品得一级品率 p 的置信水平为 0.95 的置信区间.

解: 
$$n=100$$
,  $\bar{x}=0.6$ ,  $1-\alpha=0.95$ ,  $z_{\alpha/2}=z_{0.025}=1.96$ .  $a=n+z_{\alpha/2}^2=103.84$ ,  $b=-(2n\bar{x}+z_{\alpha/2}^2)=-123.84$ ,  $c=n\bar{x}^2=36$ . 则  $p_1=\frac{-b-\sqrt{b^2-4ac}}{2a}=0.5$ ,  $p_2=\frac{-b+\sqrt{b^2-4ac}}{2a}=0.69$ . 故  $p$  的置信水平为  $0.95$  的置信区间为  $(0.5,0.69)$ .

## 单侧置信区间

## 定义

若

$$P\{\theta > \underline{\theta}(X_1, ..., X_n)\} \ge 1 - \alpha,$$

则  $(\underline{\theta}, \infty)$  称为参数  $\theta$  的置信水平为  $1-\alpha$  的单侧置信区间,  $\underline{\theta}$  称为单侧置信下限.

若

$$P\{\theta < \overline{\theta}(X_1,\ldots,X_n)\} \ge 1 - \alpha,$$

则  $(-\infty, \overline{\theta})$  称为参数  $\theta$  的置信水平为  $1-\alpha$  的单侧置信区间,  $\overline{\theta}$  称为单侧置信上限.

8/29

# 单侧置信区间和双侧置信区间的关系

 $\underline{\theta}$  是  $\theta$  的置信水平为  $1-\alpha_1$  的单侧置信下限,  $\overline{\theta}$  是  $\theta$  的置信水平为  $1-\alpha_2$  的单侧置信上限,  $\Longrightarrow (\underline{\theta}, \overline{\theta})$  是  $\theta$  的置信水平为  $1-\alpha_1-\alpha_2$  的双侧置信区间.

证明:  $P\{\underline{\theta} < \theta\} \ge 1 - \alpha_1$ ,  $P\{\theta < \overline{\theta}\} \ge 1 - \alpha_2$  由加法公式,

$$P\left\{\underline{\theta} < \theta < \overline{\theta}\right\} = P\left\{\underline{\theta} < \theta\right\} + P\left\{\theta < \overline{\theta}\right\} - 1$$
$$\geq 1 - \alpha_1 - \alpha_2. \qquad \Box$$

# 正态总体均值的单侧置信区间 ( $\sigma^2$ 未知)

设总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\mu$ ,  $\sigma^2$  均未知,  $X_1, ..., X_n$  是 一个样本

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

• 则  $\mu$  的一个置信水平为  $1-\alpha$  的单侧置信 区间为

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

- 单侧置信下限  $\underline{\mu} = \bar{X} \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha}(n-1)$ .
- 则  $\mu$  的一个置信水平为  $1-\alpha$  的单侧置信区间为

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

• 单侧置信上限  $\overline{\mu} = \overline{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha} (n-1)$ .

# 正态总体方差的单侧置信区间 (μ 未知)

设总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\mu$ ,  $\sigma^2$  均未知,  $X_1, ..., X_n$  是 一个样本

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

• 则  $\sigma^2$  的置信水平为  $1-\alpha$  的单侧置信区间  $\left(0, \frac{(n-1)S^2}{\sqrt{2} + (n-1)}\right).$ 

• 单侧置信上限 
$$\overline{\sigma^2} = \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha}^2(n-1)}$$
.

•  $\sigma^2$  的置信水平为  $1-\alpha$  的单侧置信区间为

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

• 单侧置信下限  $\underline{\sigma}^2 = \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha}^2(n-1)}$ .

# 例

从一批灯泡中随机地取5只作寿命试验,测得寿命(以h计)为

1050, 1100, 1120, 1250, 1280

设灯泡寿命服从正态分布, 求灯泡寿命均值地置信水平为 0.95 的单侧置信下限.

# 例

从一批灯泡中随机地取5只作寿命试验,测得寿命(以h计)为

1050, 1100, 1120, 1250, 1280

设灯泡寿命服从正态分布, 求灯泡寿命均值地置信水平为 0.95 的单侧置信下限.

解: 
$$1 - \alpha = 0.95$$
,  $\alpha = 0.05$ ,  $t_{\alpha}(n-1) = t_{0.05}(4) = 2.1318$ .  $\bar{x} = 1160$ ,  $s^2 = 9950$ .  $\underline{\mu} = \bar{x} - \frac{s}{\sqrt{n}}t_{\alpha}(n-1) = 1065$ .

### 假设检验

- 假设检验. 首先提出关于总体的假设, 然后根据样本对所提出的假设作出决策(接受 or 拒绝).
- 如何利用样本值对一个具体的假设进行推验?
- 通常借助于直观分析和理论分析相结合的 做法.基本原理:实际推断原理(小概率事件在一次试验中几乎不可能发生).

# 例

某车间用一台包装机包装葡萄糖,包得的袋装糖重是一个随机变量,服从正态分布. 当机器正常时,其均值为 0.5 kg,标准差为 0.015 kg. 某日开工后检验包装机是否正常,随机地抽取它所包装地 9 袋糖,称得净重为

0.497 0.506 0.518 0.524 0.498 0.511 0.520 0.515 0.512

问机器是否正常?

分析: 用 $\mu$ 和 $\sigma$ 分别表示这一天袋装糖重总体 X 得均值和方差. 由长期实践可知, 标准差较稳定, 设为 $\sigma=0.015$ . 则

 $X \sim N(\mu, 0.015^2)$ , 其中  $\mu$  未知.

- 如何根据样本值判断  $\mu = 0.5$  还是  $\mu \neq 0.5$ ?
  - 提出两个对立假设  $H_0: \mu = \mu_0 = 0.5$  和  $H_1: \mu \neq \mu_0$ ;
  - 根据一个合理的法则, 利用已知样本作出决策:接受  $H_0$  or 拒绝  $H_0$ .
  - 如果作出的判断是接受  $H_0$ , 则  $\mu = \mu_0$ , 则认为 机器是正常的, 否则认为不正常的.

由于要检验的假设涉及总体均值,故可借助于样本均值.

•  $\bar{X}$   $\mu$  的无偏估计量,  $\bar{X}$  的观察值  $\bar{x}$  一定程度上可以反映  $\mu$  的大小. 因此若  $H_0$  为真, 则  $|\bar{x}-\mu_0|$  不应该太大. 所以当  $H_0$  为真时,

$$\frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

不应该太大.

下面,衡量  $\frac{\bar{x}-\mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}$  的大小.

选定一个适当的正数 k.

- 若  $\frac{|\bar{x}-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \geq k$ , 则拒绝假设  $H_0$ ;
- 若  $\frac{|\bar{x}-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} < k$ , 则接受假设  $H_0$ .

给定一个较小的数  $\alpha(0 < \alpha < 1)$ , 考虑

$$P\{$$
 拒绝 $H_0 \mid H_0$ 为真 $\} \leq \alpha$ ,

即

$$P\left\{\frac{|\bar{X}-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \ge k \mid H_0$$
为真 $\right\} \le \alpha.$ 

为确定 k, 取等号

$$P\left\{\frac{|\bar{X} - \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \ge k \mid H_0 为 真\right\} = \alpha.$$

因为当  $H_0$  为真时,  $Z=\frac{|X-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}}\sim N(0,1)$ , 所以  $k=z_{\alpha/2}$ .

• 若 
$$\frac{|\bar{x}-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \geq z_{\alpha/2}$$
, 则拒绝假设  $H_0$ ;

• 若 
$$\frac{|\bar{x}-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} < z_{\alpha/2}$$
, 则接受假设  $H_0$ .

假设检验得过程如下:

解: 取  $\alpha = 0.05$ , 则  $k = z_{\alpha/2} = z_{0.025} = 1.96$ .

n = 9,  $\sigma = 0.015$ ,  $\bar{x} = 0.511$ .

所以

$$\frac{|\bar{X} - \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} = 2.2 > 1.96.$$

所以拒绝  $H_0$ , 认为包装机工作不正常.

以上所采取得检验法是符合实际推断原理的. 由于  $\alpha$  通常取得很小, 一般取  $\alpha = 0.01, 0.05$ . 因此当  $H_0$  为真 (即  $\mu = \mu_0$ ) 时,  $\left\{\frac{|\bar{X} - \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \geq z_{\alpha/2}\right\}$  是一个小概率事件.

根据实际推断原理,就可以认为:

如果  $H_0$  为真, 由一次试验得到不等式  $\frac{|\bar{X} - \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \ge z_{\alpha/2}$ 

观察值  $\bar{x}$ , 几乎是不会发生的.

在一次试验中,

• 若

$$\frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \ge z_{\alpha/2},$$

则我们有理由怀疑原来的假设  $H_0$  的正确性, 因而拒绝  $H_0$ .

• 若

$$\frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} < z_{\alpha/2},$$

则没有理由拒绝  $H_0$ ,因而接受  $H_0$ .

#### 显著性水平

在上例中,当样本容量 n 固定, 选定  $\alpha$  后, k 就可以确定

- 若  $|z| = \frac{|\bar{x} \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \ge k$ , 则称  $\bar{x}$  与  $\mu_0$  的差异是显著的. 则我们拒绝  $H_0$ .
- $\ddot{z} = \frac{|\bar{x} \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} < k$ , 则称  $\bar{x} = \mu_0$  的差异是不显著的. 则我们接受  $H_0$ .
- $\alpha$  称为显著性水平.  $\bar{x}$  与  $\mu$  的有无显著差异的判断是在显著性水平  $\alpha$  之下作出的.
- 检验统计量 $Z = \frac{\bar{X} \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}$

## 原假设与备择假设

假设检验问题常叙述为:

在显著性水平 $\alpha$ 下,检验假设

$$H_0: \mu = \mu_0, \qquad H_1: \mu \neq \mu_0.$$

或称为"在显著水平  $\alpha$  下, 针对  $H_1$  检验  $H_0$ ".

- H<sub>0</sub> 称为原假设或零假设;
- H<sub>1</sub> 称为备择假设(意指在原假设被拒绝后可供选择的假设).

### 拒绝域与临界点

- 当检验统计量取某个区域 C 中的值时, 我们拒绝原假设  $H_0$ , 则称区域 C 为拒绝域.
- 拒绝域的边界点称为临界点.

如前面的实例中, 拒绝域为

$$\frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \ge z_{\alpha/2},$$

临界点为  $z=z_{\alpha/2}$ .

#### 两类错误

由于样本的随机性,任一检验规则在应用时,都有可能发生错误的判断——两类错误.

	原假设为真	原假设不真
根据样本拒绝原假设	第   类错误	正确
根据样本接受原假设	正确	第    类错误

- 第 | 类错误: 拒绝真实的原假设 (弃真).
- 第 || 类错误:接受错误的原假设(取伪).

$$P_1 = P\{ 第 \mid 类错误 \}$$
  
=  $P\{ 拒绝 H_0 \mid H_0 为真 \} = \alpha$ 

 $P_2 = P\{$ 第 || 类错误 $\} = P\{$ 接受  $H_0 \mid H_0$  不真 $\}$ 

在确定检验法则时, 我们应尽可能使  $P_1$ ,  $P_2$  都较小. 但当样本容量一定时, 若减少犯第一类错误的概率, 则犯第二类错误的概率往往增大. 若要使犯两类错误的概率都减小, 只能增加样本容量.

#### 显著性检验

只对犯第一类错误的概率加以控制,而不考虑犯第二类错误的概率的检验,称为显著性检验

## 双边备择假设与双边假设检验

在  $H_0: \mu = \mu_0$ , 和  $H_1: \mu \neq \mu_0$  中,

- 备择假设  $H_1$  表示,  $\mu$  可能大于  $\mu_0$ , 也可能 小于  $\mu_0$ , 称为双边备择假设.
- 这样的假设检验称为双边假设检验.

## 单边检验

但有时, 我们只关心总体均值是否增大或减少,

- 形如  $H_0: \mu \leq \mu_0$ ,  $H_1: \mu > \mu_0$  的假设检验 称为右边检验.
- 形如  $H_0: \mu \geq \mu_0$ ,  $H_1: \mu < \mu_0$  的假设检验 称为左边检验.
- 右边与左边检验统称为单边检验.

# 单边检验的拒绝域

设总体  $X \sim N(\mu.\sigma^2)$ ,  $\sigma^2$  为已知,  $X_1, ..., X_n$  是来自 X 的样本. 给定显著性水平  $\alpha$ .

• 右边检验  $H_0: \mu \leq \mu_0, H_1: \mu > \mu_0$  的拒绝 域

$$z = \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \ge z_{\alpha}.$$

左边检验 H<sub>0</sub>: μ ≥ μ<sub>0</sub>, H<sub>1</sub>: μ < μ<sub>0</sub> 的拒绝
 域

$$z = \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \le -z_\alpha.$$

证: 右边检验. 因  $H_0$  中的全部  $\mu$  都比  $H_1$  中的  $\mu$  要小, 当  $H_1$  为真时, 观察值往往偏大. 拒绝域

$$\bar{x} > k$$
.

下面确定常数 k.

$$P{拒絕 H_0 \mid H_0 为 真} = P_{\mu \le \mu_0} \{\bar{x} \ge k\}$$

$$= P_{\mu \le \mu_0} \{\frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \ge \frac{\bar{k} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}\}$$

$$\le P_{\mu \le \mu_0} \{\frac{\bar{x} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \ge \frac{\bar{k} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}\}$$

要控制  $P\{$ 拒绝 $H_0 \mid H_0$ 为真 $\} < \alpha$ , 只需令

$$P_{\mu \le \mu_0} \{ \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \ge \frac{\bar{k} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \} = \alpha,$$

则  $\frac{k-\mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}=z_\alpha\to k=\mu_0+\frac{\sigma}{\sqrt{n}}z_\alpha$ . 拒绝域为

$$\bar{x} \ge \mu_0 + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_\alpha, \qquad \text{ If } z = \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \ge z_\alpha.$$

类似, 左边检验  $H_0: \mu \geq \mu_0$ ,  $H_1: \mu < \mu_0$  的拒绝 域为

$$z = \frac{x - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \le -z_\alpha.$$

## 假设检验的一般步骤

- 1 根据实际问题的要求, 提出原假设  $H_0$  与备择假设  $H_1$ .
- 2 给定显著性水平  $\alpha$  以及样本容量 n.
- 3 确定检验统计量以及拒绝域形式.
- 4 按  $P\{\exists H_0$ 为真时, 拒绝 $H_0\} = \alpha$  求出拒绝域.
- **5** 取样, 根据样本观察值确定接受还是拒绝  $H_0$ .

# 例

公司从生产商购买牛奶,公司怀疑生产商在牛奶 中掺水以牟利, 通过测定牛奶的冰点, 可以检验 出牛奶是否掺水. 天然牛奶的冰点温度近似服 从正态分布, 均值  $\mu_0 = -0.545$  °C, 标准差  $\sigma = 0.008$  °C. 牛奶掺水可使冰点温度升高而接 近水的冰点温度 (0 ℃), 测得生产商提交得 5 批 牛奶得冰点温度, 其均值为  $\bar{x} = -0.535$  °C, 问是 否可以认为生厂商在牛奶中掺水? 取  $\alpha = 0.05$ .

解: 假设检验

$$H_0: \mu \le \mu_0 = -0.545$$
(即牛奶未掺水),

$$H_1: \mu \geq \mu_0$$
 (即牛奶掺水),

这是右边检验问题, 其拒绝域为

$$z = \frac{x - \mu_0}{\sigma \sqrt{n}} \ge z_{0.05} = 1.645$$

z = 2.7951 > 1.645. z 的值落在拒绝域中, 所以在显著性水平  $\alpha = 0.05$  下拒绝  $H_0$ , 即认为生产商中掺了水.

37/29

## 例

设  $(X_1,...,X_n)$  是来自正态总体  $N(\mu,9)$  的一个样本, 其中  $\mu$  为未知参数, 检验

$$H_0: \mu = \mu_0, \qquad H_1: \mu \neq \mu_0$$

聚居于

$$w_1 = \{(x_1, ..., x_n) | |\bar{x} - \mu_0| \ge C\}.$$

- (1) 确定常数 C, 使得显著性水平为  $\alpha = 0.05$ .
- (2) 在固定样本容量 n=25 的情况下, 分析犯两

类错误的概率  $\alpha$  和  $\beta$  之间的关系.

88/29

解: (1) 若  $H_0$  成立, 则  $\frac{X-\mu_0}{3/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$ .  $P\{(X_1, ..., X_n) \in w_1\} = P\{|\bar{X} - \mu_0| \geq C\}$   $P\{\frac{\sqrt{n}|\bar{X} - \mu_0|}{\sqrt{n}} \geq \frac{\sqrt{n}C}{3}\} = 2(1 - \Phi(\frac{\sqrt{n}C}{3})) = 0.05$   $\Phi(\frac{\sqrt{n}C}{3}) = 0.975$ ,  $\frac{\sqrt{n}C}{3} = 1.96$ , 则  $C = \frac{5.88}{\sqrt{n}}$ .

(2)n = 25, 若  $H_0$  成立, 则

 $P\{(x_1, ..., x_n) \in w_1\} = 2(1 - \Phi(\frac{5C}{3})) = \alpha.$