

第七章

假设检验



1 假设检验的基本概念

2 单个正态总体参数的假设检验

3 两个正态总体参数的假设检验

4 非正态总体参数的假设检验

5 总体分布的假设检验

6 本章小结



7.1

假设检验的基本概念

- (一) 统计假设
- (二) 假设检验
- (三) 两类错误
- (四) 否定域与检验统计量
- (五) 假设检验的基本思想
- (六) 假设检验的一般步骤



我们把关于总体(分布、特征、相互关系等)的论断称为**统计假设**, 记作 H . 例如:

(1) 对某一总体 X 的分布提出某种假设, 如 $H: X$ 服从正态分布, 或 $H: X$ 服从二项分布, 等等;

(2) 对于总体 X 的分布参数提出某种假设, 如 $H: \mu = \mu_0$, 或 $H: \mu \leq \mu_0$, 或 $H: \sigma^2 = \sigma_0^2$, 或 $H: \sigma^2 \leq \sigma_0^2$, 等等(其中 μ_0, σ_0^2 是已知数, μ, σ^2 是未知参数);

(3) 对于两个总体 X 与 Y 提出某种假设, $H: X, Y$ 具有相同的分布, $H: X, Y$ 相互独立, 等等.



(一)

统计假设

统计假设一般可以分成**参数假设**与**非参数假设**两种.

参数假设是指在总体分布类型已知的情况下, 关于未知参数的各种统计假设;

非参数假设是指在总体分类类型不确定或完全未知的情况下, 关于它的各种统计假设.



(一)

统计假设

关于总体的假设通常是提出两个**相互对立**的假设, 把需要检验是否为真的假设称为**原始假设**或零假设, 用 H_0 表示, 而把与之对立的另一个假设称为**备择假设**或对立假设, 用 H_1 表示.

如零假设 $H_0: \mu = 100$, 其备择假设 $H_1: \mu \neq 100$;

零假设 $H_0: X$ 服从 $N(\mu, \sigma^2)$, 其备择假设 $H_1: X$ 不服从 $N(\mu, \sigma^2)$ 等.



1 参数检验与非参数检验

把检验参数假设的问题称为**参数检验**；而把检验非参数（如分布）假设的问题，称为**非参数检验**（或分布检验）。

说明：（1）不论在哪种统计检验中，所谓对 H_0 进行检验，就是建立一个准则来考核样本，若样本值满足该准则就接受 H_0 ，否则就拒绝 H_0 。我们称这种准则为**检验准则**，或简称为检验。

（2）一个检验准则本质上就是将样本可能取值的集合 D （统称为样本空间）划分成两个部分 V 与 \bar{V} ，



2. 拒绝域（否定域）与接受域

当样本值 $(x_1, x_2, \dots, x_n) \in V$ 时, 认为假设 H_0 不成立, 从而否定 H_0 (此时, 若 H_1 存在则判其成立, 即接受 H_1); 相反, 当 $(x_1, x_2, \dots, x_n) \notin V$, 即 $(x_1, x_2, \dots, x_n) \in \bar{V}$ 时, 认为 H_0 成立, 从而接受 H_0 (此时否定 H_1). 通常我们称 V 为 H_0 的**否定域**, \bar{V} 为 H_0 的**接受域**.



(三)

两类错误

样本本身是具有随机性的, 通过样本进行判断时, 可能犯以下两类错误:

(1) 当 H_0 为真时, 样本值却落入了 V , H_0 成立判为 H_0 不成立 (即否定了真实的假设), 称这种错误为“以真当假”的错误或**第一类错误**, 记 $\tilde{\alpha}$ 为犯此类错误的概率,

$$P\{\text{否定 } \square_0 \mid \square_0 \text{ 为真}\} = \tilde{\alpha};$$

(2) 当 H_1 为真时, 而样本值却落入了 $\bar{\square}$, H_0 不成立判为 H_0 成立 (即接受了不真实的假设), 称这种错误为“以假当真的错误”或**第二类错误**, 记 $\tilde{\beta}$ 为犯此类错误的概率,

$$P\{\text{接受 } \square_0 \mid \square_1 \text{ 为真}\} = \tilde{\beta}.$$



(三)

两类错误

在样本容量一定的情况下, 给出允许犯第一类错误的一个上界 α , 对于固定的 n 和 α , 我们选择检验准则, 使得在犯第一类错误的概率 $\tilde{\alpha}$ 不大于 α 的情况下, 第二类错误出现的概率 $\tilde{\beta}$ 最小. 我们称这种检验准则为**最优检验准则**. 对犯第一类错误的概率 $\tilde{\alpha}$ 加以限制, 而不考虑犯第二类错误的概率. 在这种情况下, 确定否定域 V 时只涉及零假设 H_0 , 而不涉及对立假设 H_1 . 这种统计假设检验问题称为**显著性检验**问题. 显著性检验中. 允许犯第一类错误的上界 α 称为**显著性水平**或检验水平



(四) 否定域与检验统计量

否定域可以通过某个检验统计量 $K=K(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 来描述, 即否定域 V 可表示为 $V= \{(\square_1, \square_2, \dots, \square_n) | K(\square_1, \square_2, \dots, \square_n) \in R_\alpha\}$, 即 $(x_1, x_2, \dots, x_n) \in V$ 与 $K(x_1, x_2, \dots, x_n) \in R_\alpha$ 是等价的.

$$P\{\square \in R_\alpha | \square_0 \text{ 为真}\} = P\{(\square_1, \square_2, \dots, \square_n) \in V | \square_0 \text{ 为真}\} = \tilde{\alpha},$$

$$P\{\square \in \bar{R}_\alpha | \square_1 \text{ 为真}\} = P\{(\square_1, \square_2, \dots, \square_n) \in \bar{V} | \square_1 \text{ 为真}\} = \tilde{\beta}.$$

根据样本值来计算统计量 K 的值 $\hat{\square}$, 做出等价的判断:

当 $\hat{\square} \in R_\alpha$ 时, 我们就否定 H_0 ; 当 $\hat{\square} \in \bar{R}_\alpha$ 时, 我们就接受 H_0 .



(四) 否定域与检验统计量

否定域 R_α 常以下面三种形式给出：

$$(1) \square_\square = \{x | -\infty < x < \square_1 \text{ 或 } \square_2 < x < +\infty\},$$

我们把否定域为上述形式的检验称为双侧检验；

$$(2) \square_\square = \{x | \lambda < x < +\infty\},$$

我们把否定域为上述形式的检验称为右侧检验；

$$(3) \square_\square = \{x | -\infty < x < \lambda\},$$

我们把否定域为上述形式的检验称为左侧检验。

注：左、右侧检验统称为单侧检验。



(五) 假设检验的基本思想

假设检验问题是统计推断的另一类重要问题.

通常借助于直观分析和理论分析相结合的做法,其基本原理就是人们在实际问题中经常采用的所谓实际推断原理:“一个小概率事件在一次试验中几乎是不可能发生的”.

把“小概率事件在一次试验中发生了”看成是不合理的现象.

小概率事件就是事件 $\{K \in R_\alpha\}$, 其概率就是检验水平 α , 通常我们取 $\alpha = 0.05$, 有时也取 0.01 或 0.10 .



(六) 假设检验的一般步骤

单、双正态总体参数假设检验的一般步骤规定如下：

(1) **提出假设**. 根据实际问题提出零假设 H_0 与备择假设 H_1 , 即说明所要检验的假设的具体内容.

(2) **选择统计量**. 在零假设 H_0 为真的条件下, 该统计量的精确分布(小样本情况)或极限分布(大样本情况)已知.

(3) **由检验水平 α , 找出临界值**. 根据显著性水平 α 与统计量的分布查表, 确定对应于此 α 的临界值.

(4) **做出判断**. 根据样本观测值计算统计量的值, 并与临界值比较, 从而做出接受或拒绝零假设 H_0 的结论.



7.2

单个正态总体参数的假设检验

(一) 单个正态总体均值的假设检验

(二) 单个正态总体方差的假设检验



设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 从总体 X 中抽取一个容量为 n 的样本 X_1, X_2, \dots, X_n , 样本均值和样本方差分别为

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i,$$

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2.$$



(一) 单个正态总体均值的假设检验

1. 总体方差 σ^2 已知时, 总体均值 μ 的假设检验

(1) 双侧检验:

提出零假设 $H_0: \mu = \mu_0$, 备择假设 $H_1: \mu \neq \mu_0$.

选择统计量 $U = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$.

当 H_0 成立时,

$$\bar{X} \sim N(\mu_0, \frac{\sigma^2}{n}), \quad U \sim N(0, 1).$$

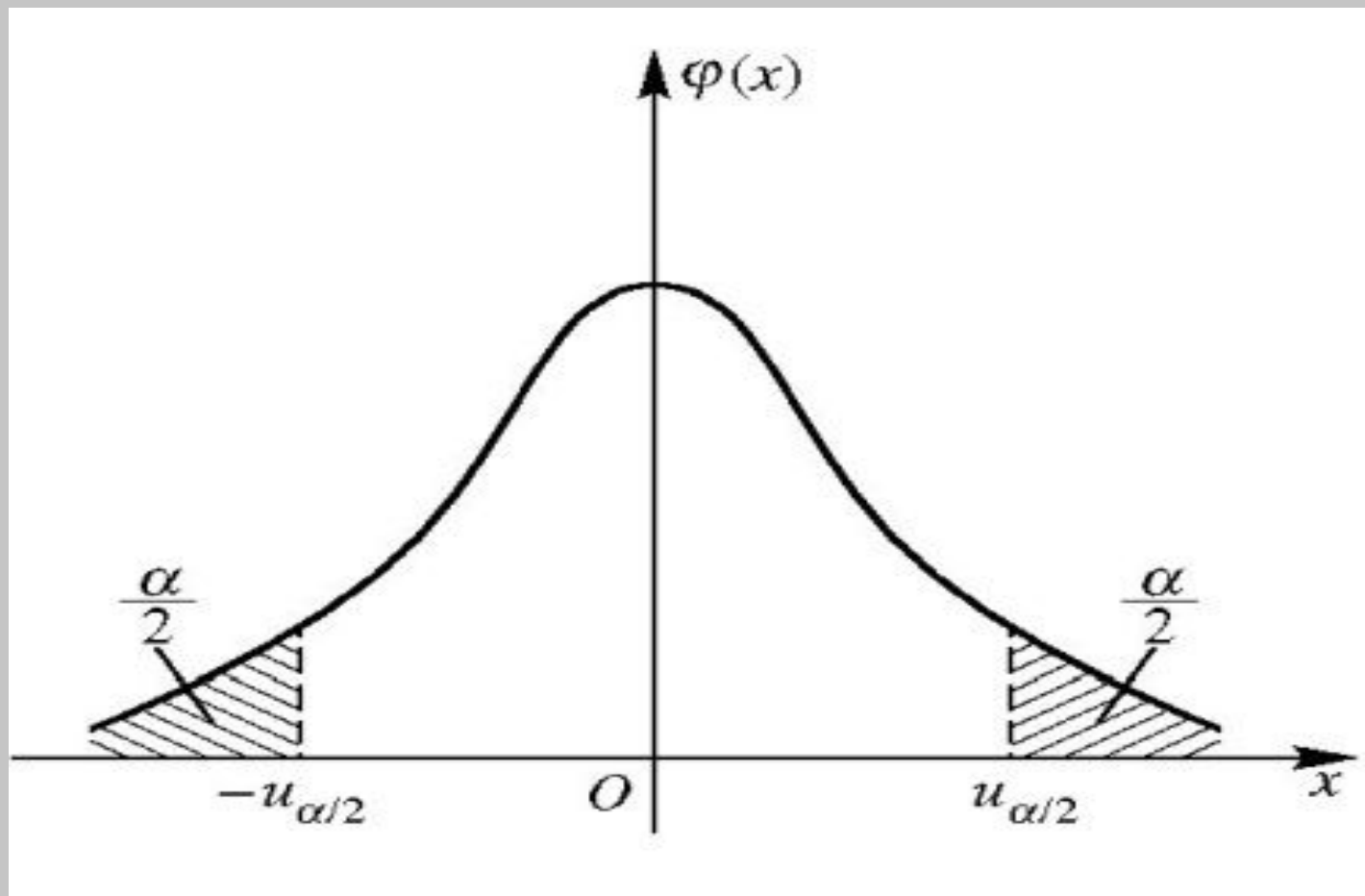
对于给定的显著性水平 α , 查标准正态分布表(附表 2)得临界值 $u_{\alpha/2}$, 有 $P(|U| > u_{\alpha/2}) = \alpha$ (见图 7—1). 由样本值计算统计量 U .

当 $|U| > u_{\alpha/2}$ 时, 小概率事件发生, 拒绝零假设 H_0 ; 当 $|U| \leq u_{\alpha/2}$ 时, 接受零假设 H_0 . 这种检验法称为 U 检验法.



(一) 单个正态总体均值的假设检验

1. 总体方差 σ^2 已知时, 总体均值 μ 的假设检验



(一) 单个正态总体均值的假设检验

1. 总体方差 σ^2 已知时, 总体均值 μ 的假设检验

例 1 已知滚珠直径服从正态分布. 现随机地从一批滚珠中抽取 6 个, 测得其直径为 14.70, 15.21, 14.90, 14.91, 15.32, 15.32 (mm). 假设滚珠直径总体分布的方差为 0.05, 问这一批滚珠的平均直径是否为 15.25mm ($\alpha = 0.05$)?

解 用 X 表示滚珠的直径, 已知 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 $\sigma^2 = 0.05$. 这是一个已知方差, 检验均值的问题.

首先提出零假设, 写出基本假设 H_0 的具体内容. 这里我们要检验这批滚珠平均直径是否为 15.25, 即 $H_0: \mu = 15.25$.



(一) 单个正态总体均值的假设检验

1. 总体方差 σ^2 已知时, 总体均值 μ 的假设检验

然后选择一个统计量, 即找一个 (包括指定数值的) 统计量, 使得它在 H_0 成立的条件下与一个 (包括总体的待检验参数的) 样本函数有关. 这里我们选前面所给出 (包括指定数值 15.25) 的 U 统计量,

$$U = \frac{\bar{X} - 15.25}{\sigma_0 / \sqrt{n}}$$

在 H_0 成立的条件下, U 与 (包括总体的待检参数 μ 的) 样本函数

$$U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma_0 / \sqrt{n}}$$

都服从标准正态分布



(一) 单个正态总体均值的假设检验

1. 总体方差 σ^2 已知时, 总体均值 μ 的假设检验

再由检验水平 $\alpha = 0.05$, 选择区域

$$R_\alpha = \{(-\infty, \lambda_1) \cup (\lambda_2, +\infty)\},$$

使得

$$P\{\mu \in (-\infty, \lambda_1)\} = P\{\mu \in (\lambda_2, +\infty)\} = \frac{\alpha}{2},$$

$$\text{即 } P\{\mu \in R_\alpha\} = \alpha,$$

可见这里 $\{\mu \in R_\alpha\}$ 是一个小概率事件.

由于标准正态分布的对称性可知 $\lambda_2 = -\lambda_1 \triangleq \lambda$. 考虑到正态分布数值表的构造(前面已介绍), 令

$$\lambda(\alpha) = 1 - \frac{\alpha}{2},$$



(一) 单个正态总体均值的假设检验

1. 总体方差 σ^2 已知时, 总体均值 μ 的假设检验

可以找出临界值 λ : 这里的 $\alpha = 0.05$, 根据 $\Phi(\lambda) = 1 - \frac{0.05}{2} = 0.975$, 查标准正态分布表 (见附表 2) 得到 $\lambda = 1.96$, 故否定域

$$R_{\alpha} = \{(-\infty, -1.96) \cup (1.96, +\infty)\}.$$

最后由样本计算统计量 U 之值 \hat{u} , 这里

$$\bar{x} = 15.06, \quad \hat{u} = \frac{15.06 - 15.25}{\sqrt{0.05/25}} \approx -2.08.$$

于是我们可以做出判断: 若 $\hat{u} \in R_{\alpha}$, 则否定 H_0 , 否则认为 H_0 相容.



(一) 单个正态总体均值的假设检验

1. 总体方差 σ^2 已知时, 总体均值 μ 的假设检验

(2) 右侧检验:

提出零假设 $H_0: \mu \leq \mu_0$, 备择假设 $H_1: \mu > \mu_0$.

选择样本函数 $U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$,

对于给定的显著性水平 α , 查标准正态分布表(附表 2)得临界值 u_α , 使得

$$P(U > u_\alpha) = \alpha,$$

如图 7—2 所示. 在零假设 H_0 成立时, 有

$$U = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} = u,$$

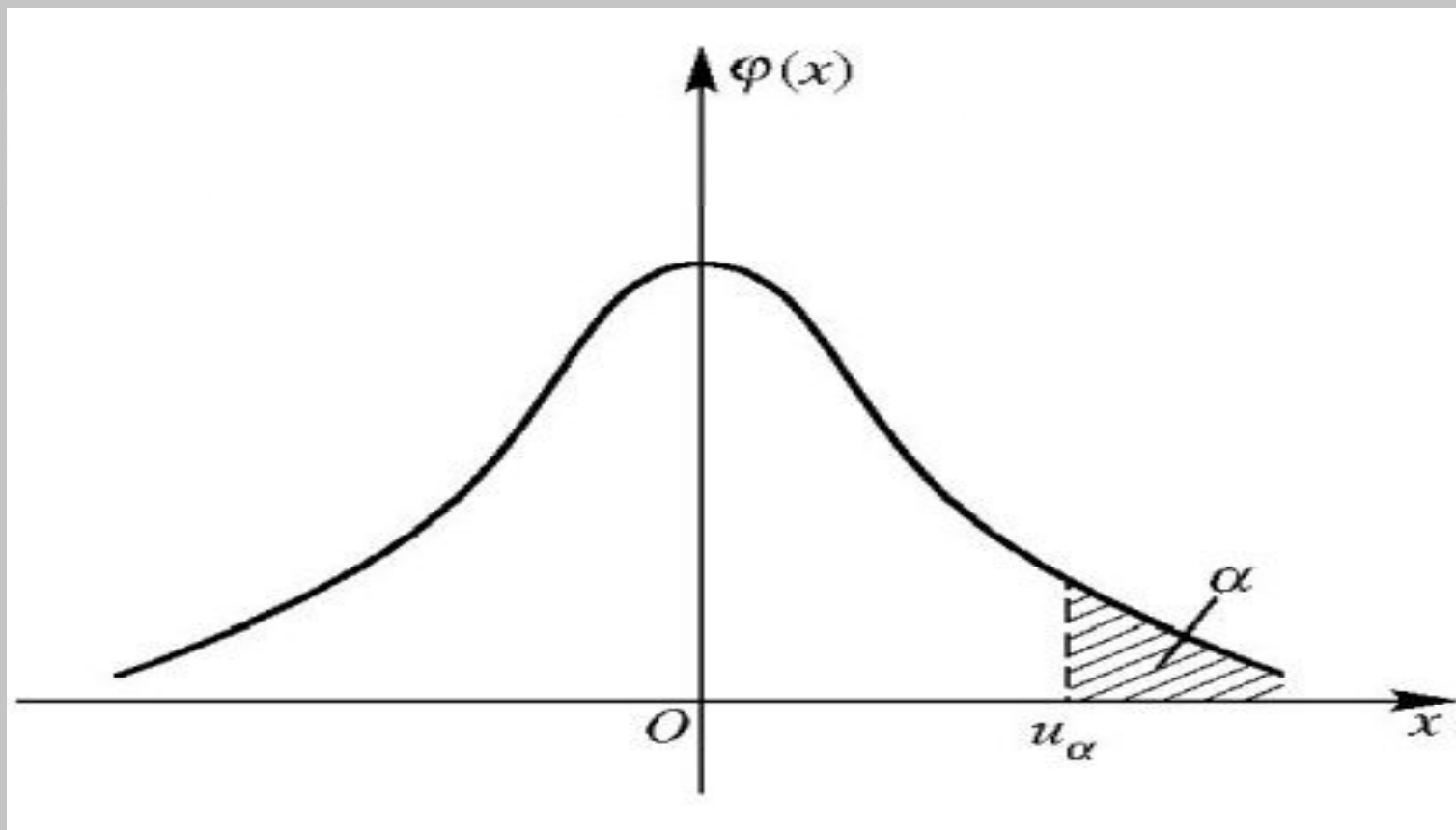
从而

$$P(U > u_\alpha) \leq P(u > u_\alpha) = \alpha,$$

即 $P(U > u_\alpha) \leq \alpha$.



(一) 单个正态总体均值的假设检验



(一) 单个正态总体均值的假设检验

1. 总体方差 σ^2 已知时, 总体均值 μ 的假设检验

(3) 左侧检验:

提出零假设 $H_0: \mu \geq \mu_0$, 备择假设 $H_1: \mu < \mu_0$ (μ_0 已知).

类似右侧检验的分析, 当统计量 $U < -u_\alpha$ 时, 拒绝零假设 H_0 ; 当 $U \geq -u_\alpha$ 时, 不能拒绝零假设 H_0 .



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

总体方差 σ^2 未知, 可用样本的方差 S^2 代替, 这时检验统计量

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1).$$

利用 T 统计量进行假设检验的方法称为 **t 检验法**.



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

(1) 双侧检验:

提出零假设 $H_0: \mu = \mu_0$, 备择假设 $H_1: \mu \neq \mu_0$.

给定显著性水平 α , 查 t 分布表(附表 4)得临界值 $t_{\alpha/2}(n-1)$, 有

$$P(|T| > t_{\alpha/2}(n-1)) = \alpha.$$

由样本计算统计量 T , 当 $|T| > t_{\alpha/2}(n-1)$ 时, 拒绝零假设 H_0 ; 否则不能拒绝零假设 H_0 .



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

(1) 双侧检验:

提出零假设 $H_0: \mu = \mu_0$, 备择假设 $H_1: \mu \neq \mu_0$.

给定显著性水平 α , 查 t 分布表(附表 4)得临界值 $t_{\alpha/2}(n-1)$, 有

$$P(|T| > t_{\alpha/2}(n-1)) = \alpha.$$

由样本计算统计量 T , 当 $|T| > t_{\alpha/2}(n-1)$ 时, 拒绝零假设 H_0 ; 否则不能拒绝零假设 H_0 .



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

例 3 用某仪器间接测量温度, 重复五次, 所得数据是 1250°C , 1265°C , 1245°C , 1260°C , 1275°C , 而用别的精确办法测得温度为 1277°C (可看作温度的真值), 试问用此仪器间接测量温度有无系统偏差 ($\alpha = 0.05$)?

解 用 X 表示由这个仪器测得的数值, 有 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 σ^2 未知, 这是一个未知方差, 检验均值问题.

提出零假设 $H_0: \mu = 1277$; 对于这类问题, 我们选取一个包括指定数值 1277 的统计量

$$T = \frac{\bar{X} - 1277}{\sqrt{s^2/n}}$$



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

其中 $S = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$. 在 H_0 成立的条件下, T 与样本函数

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$$

都服从 $t(n-1)$ 分布,

这里我们采取双边检验. 由检验水平 α , 选择

$$\Omega = \{(-\infty, t_1) \cup (t_2, +\infty)\}$$

且使得

$$P\{T \in (-\infty, t_1)\} = P\{T \in (t_2, +\infty)\} = \alpha/2,$$

即使得

$$P\{T \in \Omega\} = \alpha.$$



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

可见 $\{t \in R_\alpha\}$ 是一个小概率事件. 由 t 分布的对称性, 可知 $\lambda_2 = -\lambda_1 \triangleq \lambda$. 考虑到 t 分布临界值表的构造 (前面已介绍), 可由 $t_{\alpha/2}(n-1)$ 查出 λ 之值.

例 3 中的 $\alpha = 0.05$, $n = 5$, 由 $t_{0.025}(4)$ 查 t 分布临界值表, 查得 $\lambda = 2.776$, 故否定域为

$$\square_\square = ((-\infty, -2.776) \cup (2.776, +\infty)).$$



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

由样本值 x_1, x_2, \dots, x_n , 计算

$$\begin{aligned}\bar{x} &= \frac{1}{5} (1250 + \dots + 1275) = 1259, \\ \hat{\sigma}^2 &= \frac{1}{4} [(1250-1259)^2 + \dots + (1275-1259)^2] \text{ 有 } \hat{\sigma} \\ &= 570 \times \frac{1}{4} = 142.5, \\ &= \frac{1259-1277}{\sqrt{4 \times 142.5/5}} \approx -3.37.\end{aligned}$$

于是我们可以做出判断: 若 $\hat{\sigma} \in R_\alpha$, 则否定 H_0 , 否则认为 H_0 相容. 本例中 $\hat{\sigma} \approx -3.37 < -2.776$, 即 $\hat{\sigma} \in R_\alpha$, 故结论为否定 $H_0: \mu = 1277$. 换句话说, 该仪器间接测量温度有系统偏差.



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

(2) 右侧检验:

提出零假设 $H_0: \mu \leq \mu_0$, 备择假设 $H_1: \mu > \mu_0$.

给定显著性水平 α , 查 t 分布表(附表 4)得临界值 t_α
($n-1$), 有

$$P(T > t_\alpha(n-1)) \leq \alpha.$$

由样本计算统计量 T , 当 $T > t_\alpha(n-1)$ 时, 拒绝零假设 H_0 .
否则不能拒绝零假设 H_0 .



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

例 4 在例 3 中, 我们进一步问此仪器间接测量的温度是否偏低 ($\alpha = 0.05$)?

解 用 X 表示由这个仪器测得的数值, 有 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 σ^2 未知, 这是一个未知方差, 检验均值的问题.

提出零假设 $H_0: \mu \leq 1277$. 这里我们仍选取 T 统计量

$$T = \frac{\bar{X} - 1277}{\sqrt{\frac{S^2}{n}}}$$

在 $H_0: \mu \leq 1277$ 成立的条件下, 有不等式

$$\frac{\bar{X} - 1277}{\sqrt{\frac{S^2}{n}}} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{S^2}{n}}}$$



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

因此, T 与随机变量 $t = \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{s^2/n}}$ 有如下的关系

$$T \leq \tilde{T}(n-1).$$

这里我们采取单边检验, 由检验水平 α , 选择 $R_\alpha = (\lambda, +\infty)$, 使得

$$P\{T > \lambda\} = \alpha,$$

根据 t 分布数值表的构造, 由 $t_\alpha(n-1)$ 查得 λ , 于是由

$$T \leq \tilde{T}$$

$$\text{有 } \{T > \lambda\} \subset \{t > \lambda\},$$

$$\text{故 } P\{T > \lambda\} \leq P\{t > \lambda\} = \alpha.$$



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

上式说明事件 $\frac{\bar{X}-1277}{\hat{\sigma}/\sqrt{n}} > \lambda$ 是概率比 α 更小的小概率事件.

例中 $\alpha = 0.05$, $n=5$, 由 $t_{0.05}(4)$ 查 t 分布临界值表, 得到 $\lambda = 2.132$, 故否定域为

$$R_{\alpha} = (2.132, +\infty).$$

由样本值算出

$$\bar{x} = 1259, \quad \hat{\sigma}^2 = 142.5, \quad \hat{\mu} = -3.37.$$

由于 $\hat{\mu} = -3.37 < 2.132$, 即 $\hat{\mu} \notin R_{\alpha}$, 故结论为 $H_0: \mu \leq 1277$ 相容. 换句话说, 此仪器间接测量温度偏低.



(一) 单个正态总体均值的假设检验

2. 总体方差 σ^2 未知时, 总体均值 μ 的假设检验

(3) 左侧检验: 提出零假设 $H_0: \mu \geq \mu_0$, 备择假设 $H_1: \mu < \mu_0$.

类似右侧检验, 当统计量 $T < -t_{\alpha}(n-1)$ 时, 拒绝零假设 H_0 ; 否则不能拒绝零假设 H_0 .



(二) 单个正态总体方差的假设检验

(1) 双侧检验:

① 提出零假设 $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$, 备择假设 $H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$ (σ_0^2 已知)

② 统计量

$$\chi^2 = \frac{1}{\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (\sigma_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1).$$

③ 对于给定的显著性水平 α , 查 χ^2 分布表(附表 3)得临界值 $\chi_{\alpha/2}^2(n-1)$ 和 $\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)$, 有 $P(\chi^2 \geq \chi_{\alpha/2}^2(n-1)) = \alpha/2$ 和 $P(\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)) = \alpha/2$.

④ 用样本值计算统计量 χ^2 , 当 $\chi^2 > \chi_{\alpha/2}^2(n-1)$ 或 $\chi^2 < \chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)$ 时拒绝零假设 H_0 ; 否则不能拒绝 H_0 .



(二) 单个正态总体方差的假设检验

例 5 已知幼儿的身高在正常情况下服从正态分布。现从某一幼儿园 5 岁至 6 岁的幼儿中随机地抽查了 9 人，其高度 (单位: cm) 分别为 115, 120, 131, 115, 109, 115, 115, 105, 110。问 5 岁至 6 岁的幼儿身高总体的方差是否为 49 ($\alpha = 0.05$)?

解 用 X 表示幼儿身高, 有 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 μ 未知。这是一个未知均值检验方差的问题。

① 这个问题的零假设是 $H_0: \sigma^2 = 49$ 。

② 我们选取统计量

$$\chi^2 = \frac{(n-1) s^2}{49}.$$



(二) 单个正态总体方差的假设检验

③ 由 $\alpha = 0.05$, $n=9$, $\lambda_1 = \chi^2_{1-\alpha/2}(8)$ 和 $\lambda_2 = \chi^2_{\alpha/2}(8)$, 查 χ^2 分布临界值表得到 $\lambda_1 = 2.18$, $\lambda_2 = 17.5$. 故否定域为 $R_\alpha = \{(0, 2.18) \cup (17.5, +\infty)\}$.

④ 再由样本值算出

$$\bar{x} = 115, \quad s^2 = 55.25, \quad \hat{\sigma}^2 \approx 9.02.$$

由于 $2.18 < \hat{\sigma}^2 = 9.02 < 17.5$, 即 $\hat{\sigma}^2 \notin R_\alpha$, 故结论为 H_0 相容. 这就是说, 没有发现身高的总体方差不等于 49.



(二) 单个正态总体方差的假设检验

(2) 右侧检验:

① 提出零假设 $H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2$, 备择假设 $H_0: \sigma^2 > \sigma_0^2$.

② 统计量

$$\chi^2 = \frac{1}{\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1).$$

③ 对于给定的显著性水平 α , 查 χ^2 分布表 (附表 3) 得临界值 $\chi_{\alpha}^2(n-1)$, 有 $P(\chi^2 \geq \chi_{\alpha}^2(n-1)) = \alpha$.

④ 计算统计量 χ^2 , 当 $\chi^2 > \chi_{\alpha}^2(n-1)$ 时, 拒绝零假设 H_0 ; 否则不能拒绝 H_0 .



(二) 单个正态总体方差的假设检验

例 6 问例 5 中, 5 岁至 6 岁幼儿身高的总体方差是否小于等于 49 ($\alpha = 0.05$)?

解 用 X 表示幼儿身高, 有 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 μ 未知, 这是一个未知均值, 检验方差的问题.

① 这个问题的零假设是 $H_0: \sigma^2 \leq 49$.

② 我们仍选取统计量 $\chi^2 = \frac{(n-1)s^2}{49}$.

③ 根据 $\alpha = 0.05, n=9$, 由 $\lambda = \chi_{0.05}^2(8)$ 查 χ^2 分布临界值表得 $\lambda = 15.5$, 故否定域为 $\chi^2 = \{15.5, +\infty\}$.

④ 由样本值算出 $\bar{x} = 115$, $s^2 = 55.25$, $\chi^2 = 9.02$.

由于 $\chi^2 = 9.02 < 15.5$, 即 $\chi^2 \notin R_\alpha$, 故结论为 H_0 相容. 这就是说没有发现身高的总体方差大于 49.



(二) 单个正态总体方差的假设检验

例 6 问例 5 中, 5 岁至 6 岁幼儿身高的总体方差是否小于等于 49 ($\alpha = 0.05$)?

解 用 X 表示幼儿身高, 有 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其中 μ 未知, 这是一个未知均值, 检验方差的问题.

① 这个问题的零假设是 $H_0: \sigma^2 \leq 49$.

② 我们仍选取统计量 $\chi^2 = \frac{(n-1)s^2}{49}$.

③ 根据 $\alpha = 0.05, n=9$, 由 $\lambda = \chi_{0.05}^2(8)$ 查 χ^2 分布临界值表得 $\lambda = 15.5$, 故否定域为 $\chi^2 = \{15.5, +\infty\}$.

④ 由样本值算出 $\bar{x} = 115, s^2 = 55.25, \chi^2 = 9.02$.

由于 $\chi^2 = 9.02 < 15.5$, 即 $\chi^2 \notin R_\alpha$, 故结论为 H_0 相容. 这就是说没有发现身高的总体方差大于 49.



(二) 单个正态总体方差的假设检验

(3) 右侧检验:

① 提出零假设 $H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2$, 备择假设 $H_0: \sigma^2 > \sigma_0^2$.

② 统计量

$$x^2 = \frac{1}{\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1).$$

③ 对于给定的显著性水平 α , 查 χ^2 分布表 (附表 3) 得临界值 $\chi_{\alpha}^2(n-1)$, 有 $P(x^2 \leq \chi_{\alpha}^2(n-1)) = \alpha$.

④ 计算统计量 x^2 , 当 $x < \chi_{\alpha}^2(n-1)$ 时, 拒绝零假设 H_0 ; 否则不能拒绝 H_0 .



7.3

两个正态总体参数的假设检验

(一) 两个正态总体均值的假设检验

(二) 两个正态总体方差的假设检验



(一) 两个正态总体均值的假设检验

设 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, X_1, X_2, \dots, X_m 为 X 的样本, Y_1, Y_2, \dots, Y_n 为 Y 的样本, $X_1, X_2, \dots, X_m; Y_1, Y_2, \dots, Y_n$ 相互独立.



(一) 两个正态总体均值的假设检验

1. σ_1^2, σ_2^2 已知时均值的检验

(1) 双侧检验:

① 提出零假设 $H_0: \mu_1 = \mu_2$, 备择假设 $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$.

② 统计量
$$U = \frac{\bar{X} - \bar{\mu}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1).$$

③ 对于给定的显著性水平 α , 查标准正态分布表 (附表 2) 得临界值 $u_{\alpha/2}$, 满足 $P(|U| > u_{\alpha/2}) = \alpha$.

④ 计算统计量 U , 当 $|U| > u_{\alpha/2}$ 时, 拒绝 H_0 ; 当 $|U| \leq u_{\alpha/2}$ 时, 接受 H_0 .



(一) 两个正态总体均值的假设检验

1. σ_1^2, σ_2^2 已知时均值的检验

(2) 右侧检验:

① 提出零假设 $H_0: \mu_1 \leq \mu_2$, 备择假设 $H_1: \mu_1 > \mu_2$.

② 统计量
$$U = \frac{\bar{X} - \bar{\mu}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1).$$

③ 对于给定的显著性水平 α , 查标准正态分布表(附表

2) 得临界值 $u_{\alpha/2}$, 满足 $P(U > u_{\alpha/2}) = \alpha$.

④ 计算统计量 U , 当 $U > u_{\alpha/2}$ 时, 拒绝 H_0 ; 当 $|U| \leq u_{\alpha/2}$ 时, 接受 H_0 .



(一) 两个正态总体均值的假设检验

1. σ_1^2, σ_2^2 已知时均值的检验

例 1 从甲、乙两厂所生产的钢丝总体 X, Y (它们均服从正态分布) 中各取 50 束做拉力强度试验, 得 $\bar{x}=1208\text{mPa}$, $\bar{y}=1284\text{mPa}$. 已知 $\sigma_x=80\text{mPa}$, $\sigma_y=94\text{mPa}$. 问: 甲、乙两厂钢丝的抗拉强度是否有显著差异 ($\alpha=0.05$)?

解 ① 检验零假设 $H_0: \mu_1 = \mu_2$, 备择假设 $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$. ② 计算统计量

$$|U| = \frac{|\bar{X} - \bar{Y}|}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} = \frac{|1208 - 1284|}{\sqrt{\frac{80^2}{50} + \frac{94^2}{50}}} \approx 4.35.$$

③ 对于给定的显著性水平 $\alpha=0.05$, 查标准正态分布表 (附表 2) 求得临界值 $u_{\alpha/2}=1.96$, ④ 因为统计量 $|U|=4.35 > 1.96$, 所以拒绝 H_0 . 即认为甲、乙两厂钢丝的抗拉强度有显著差异.



(一) 两个正态总体均值的假设检验

2. $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 未知时均值的检验

(1) 双侧检验:

① 提出零假设 $H_0: \mu_1 = \mu_2$, 备择假设 $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$.

② 统计量 $T = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\hat{\sigma}^2 \left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n} \right)}} \sim t(m+n-2)$.

③ 对于给定的显著性水平 α , 查 t 分布表(附表 4)得临界值 $t_{\alpha/2}$, 满足 $P(|T| > t_{\alpha/2}(m+n-2)) = \alpha$ (见图 7—3).

④ 计算统计量 T 的值, 当 $|T| > t_{\alpha/2}(m+n-2)$ 时, 拒绝 H_0 ; 当 $|T| \leq t_{\alpha/2}(m+n-2)$ 时, 不能拒绝 H_0 .



(一) 两个正态总体均值的假设检验

2. $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 未知时均值的检验

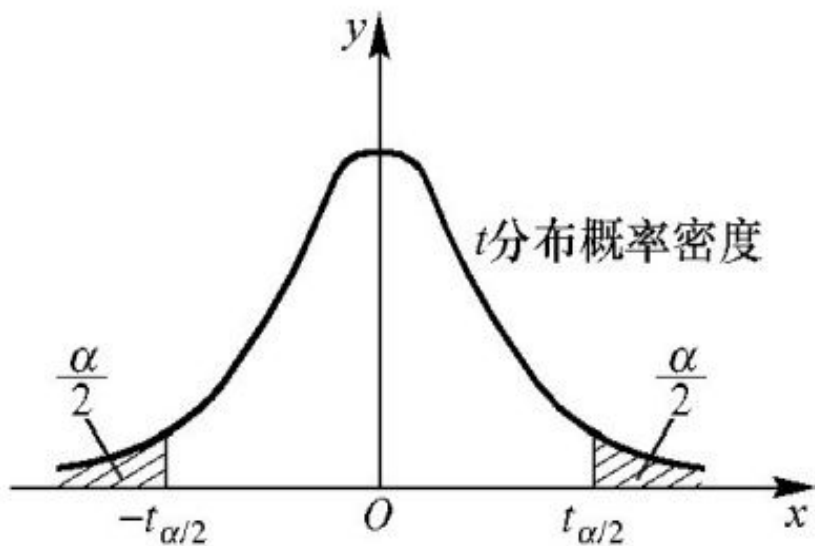


图7—3双侧检验

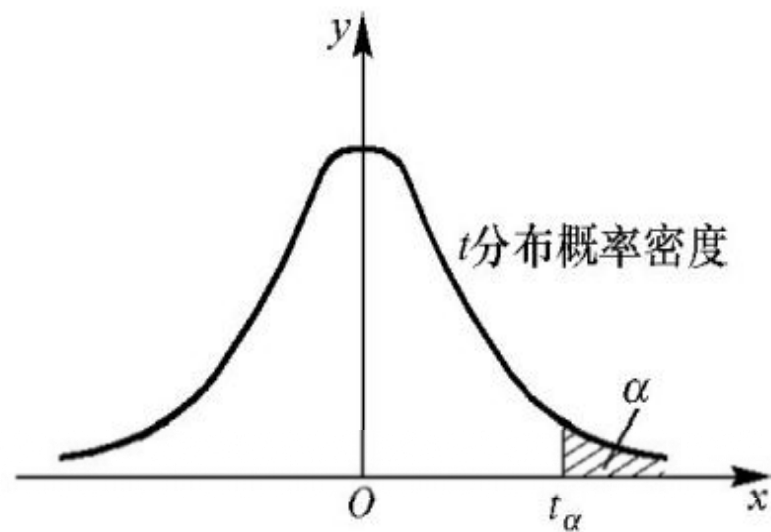


图7—4右侧检验



(一) 两个正态总体均值的假设检验

2. $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 未知时均值的检验

(1) 右侧检验:

① 提出假设 $H_0: \mu_1 \leq \mu_2$, 备择假设 $H_1: \mu_1 > \mu_2$.

② 统计量 $T = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\hat{\sigma}^2 \left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n} \right)}} \sim t(m+n-2)$.

③ 对于给定的显著性水平 α , 查 t 分布表(附表 4)得临界值 $t_{\alpha/2}$, 满足 $P(T > t_{\alpha/2}(m+n-2)) = \alpha$ (见图 7—4).

④ 计算统计量 T 的值, 当 $T > t_{\alpha/2}(m+n-2)$ 时, 拒绝 H_0 ; 当 $T \leq t_{\alpha/2}(m+n-2)$ 时, 不能拒绝 H_0 .



(一) 两个正态总体均值的假设检验

例 2 在一台自动车床上加工直径为 2.050 毫米的轴, 现在相隔 2 小时, 各取容量都为 10 的样本, 所得数据如下表所示, 问这台车床的生产是否稳定 ($\alpha = 0.01$)?

零件编号	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
样本 I	2.066	2.063	2.068	2.060	2.067	2.063	2.059	2.062	2.062	2.060
样本 II	2.063	2.060	2.057	2.056	2.059	2.058	2.062	2.059	2.059	2.057



(一) 两个正态总体均值的假设检验

解 假设轴直径的分布是正态的, 由于样本是取自同一台车床, 可认为 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$, 而 σ^2 是未知常数. 又 $m=n=10$, 由样本计算得

$$\bar{X} = 2.063, \quad \bar{Y} = 2.059, \quad s_1^2 \approx 0.00000956, \\ s_2^2 \approx 0.00000489. \quad s_p^2 = 0.002688,$$

① 检验零假设 $H_0: \mu_1 = \mu_2$, 备择假设 $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$.

② 由已知数据计算出

$$|T| = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{s_p \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} = \frac{2.063 - 2.059}{0.002688 \times \sqrt{\frac{1}{10} + \frac{1}{10}}} \approx 3.327.$$

③ 给定显著性水平 $\alpha = 0.01$, 查 t 分布表得临界值 $t_{0.01/2}(10+10-2) = t_{0.005}(18) = 2.88$.

④ 因为统计量 $|T| = 3.327 > 2.88$, 所以拒绝零假设 H_0 , 即认为这台机床受时间的影响而生产不稳定.



(二) 两个正态总体方差的假设检验

1. μ_1, μ_2 已知时, 正态总体方差的假设检验

(1) 双侧检验:

① 提出零假设 $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$, 备择假设 $H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$.

② 统计量
$$F = \frac{\sum_{i=1}^m (\bar{x}_i - \bar{x}_1)^2}{\sum_{i=1}^n (\bar{x}_i - \bar{x}_2)^2} \sim F(m, n).$$

③ 给定显著性水平 α , 查 F 分布表(附表 5)得临界值 $F_{\alpha/2}$, 满足 $P(F > F_{\alpha/2}(m, n)) = \alpha/2$, $P(F < F_{1-\alpha/2}(m, n)) = \alpha/2$, 如图 7—5 所示.

④ 计算统计量 F , 当 $F_{1-\alpha/2}(m, n) \leq F \leq F_{\alpha/2}(m, n)$ 时, 不能拒绝 H_0 ; 否则拒绝 H_0 .

注: 其中 $F_{\alpha/2}(m, n)$ 可直接查 F 分布表, 由于

$$F_{1-\alpha/2}(m, n) = \frac{1}{F_{\alpha/2}(n, m)},$$

可通过查 $F_{\alpha/2}(n, m)$ 算得 $F_{1-\alpha/2}(m, n)$



(二) 两个正态总体方差的假设检验

1. μ_1, μ_2 已知时, 正态总体方差的假设检验

(1) 右侧检验:

① 提出零假设 $H_0: \sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$, 备择假设 $H_1: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$.

② 统计量
$$F = \frac{\sum_{i=1}^m (\bar{x}_i - \bar{x}_1)^2}{\sum_{i=1}^n (\bar{x}_i - \bar{x}_2)^2} \sim F(m, n).$$

③ 给定显著性水平 α , 查 F 分布表(附表 5)得临界值 F_α , 满足 $P(F > F_\alpha(m, n)) = \alpha$ (见图 7—6).

④ 计算统计量 F , 当 $F > F_\alpha(m, n)$ 时, 拒绝 H_0 ; 否则不能拒绝 H_0 .



(二) 两个正态总体方差的假设检验

1. μ_1, μ_2 已知时, 正态总体方差的假设检验

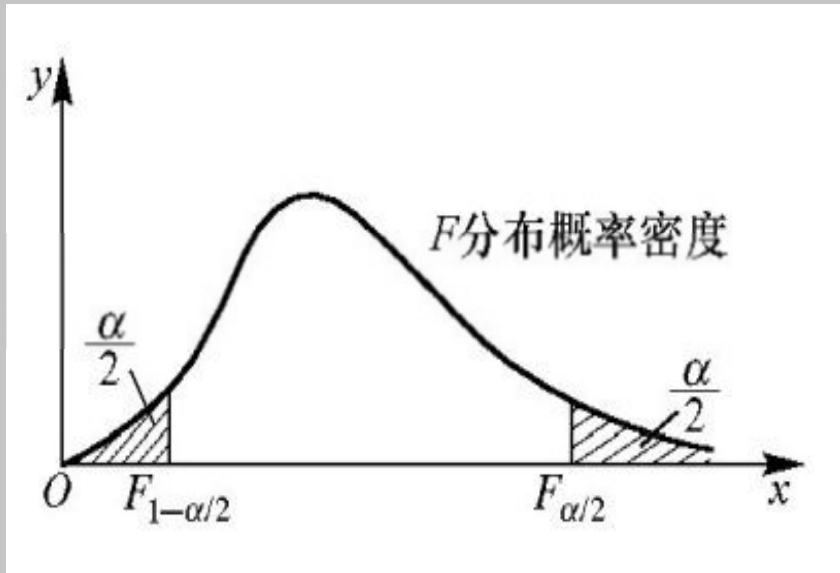


图7—5双侧检验

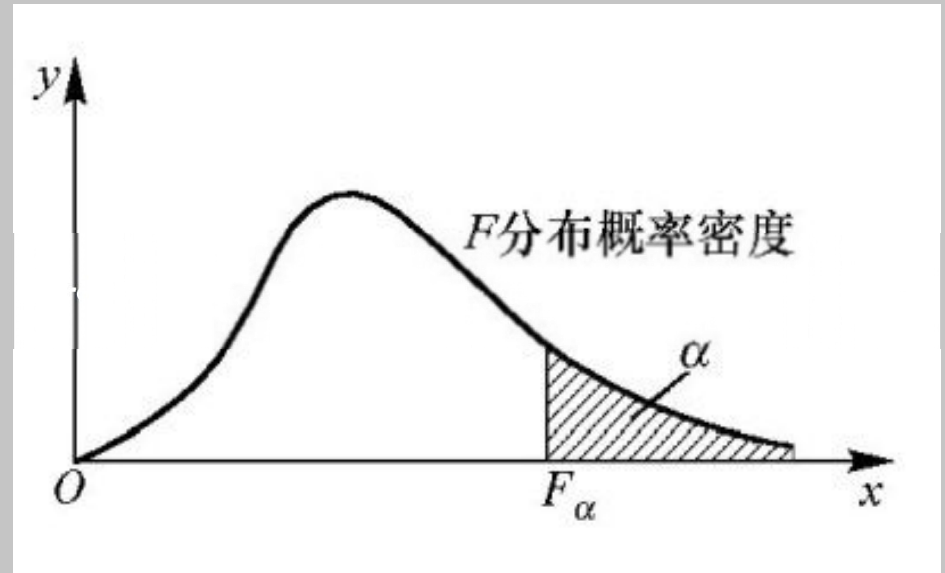


图7—6右侧检验

图7—



(二) 两个正态总体方差的假设检验

2. μ_1, μ_2 未知时, 正态总体方差的假设检验

(1) 双侧检验:

① 提出零假设 $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$, 备择假设 $H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$.

② 统计量 $F = \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \sim F(m-1, n-1)$.

③ 给定显著性水平 α , 查 F 分布表 (附表 5) 得临界值 $F_{\alpha/2}, F_{1-\alpha/2}$, 满足 $P(F > F_{\alpha/2}(m-1, n-1)) = \alpha/2, P(F < F_{1-\alpha/2}(m-1, n-1)) = \alpha/2$.

④ 计算统计量 F , 当 $F_{1-\alpha/2}(m-1, n-1) \leq F \leq F_{\alpha/2}(m-1, n-1)$ 时, 接受 H_0 ; 否则不能拒绝 H_0 .



(二) 两个正态总体方差的假设检验

2. μ_1, μ_2 未知时, 正态总体方差的假设检验

(2) 右侧检验:

- ① 提出零假设 $H_0: \sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$, 备择假设 $H_1: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$.
- ② 统计量 $F = \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \sim F(m-1, n-1)$.
- ③ 给定显著性水平 α , 查 F 分布表 (附表 5) 得临界值 F_α , 满足 $P(F > F_\alpha(m-1, n-1)) = \alpha$.
- ④ 计算统计量 F , 当 $F > F_\alpha(m-1, n-1)$ 时, 拒绝 H_0 ; 否则不能拒绝 H_0 .



(二) 两个正态总体方差的假设检验

2. μ_1, μ_2 未知时, 正态总体方差的假设检验

例3 在例2中我们假定两个总体的方差 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$, 它们是真的相等吗? 我们来检验一下 ($\alpha = 0.1$).

解 ① 检验零假设 $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$, 备择假设 $H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$.

已知 $m=n=10$, $\sigma_1^2 \approx 0.00000956$, $\sigma_2^2 \approx 0.00000489$.

② 计算统计量 $F = \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = \frac{0.00000956}{0.00000489} \approx 1.96$.

③ 给定显著性水平 $\alpha = 0.1$, 查 F 分布表 (附表 5) 得临界值

$$F_{0.05}(9, 9) = 3.18, \quad F_{0.95}(9, 9) = \frac{1}{F_{0.05}(9, 9)} = \frac{1}{3.18} \approx 0.31.$$

④ 因为 $0.31 \leq F = 1.96 \leq 3.18$, 所以不能拒绝零假设 H_0 , 即认为两个总体的方差无明显差异.



7.4

非正态总体参数的假设检验

(一)

概率 p 的假设检验

(二)

非正态总体均值的大样本检验



(一) 概率 p 的假设检验

(1) 双侧检验

例 1 某种产品的废品率是 5%. 现从生产出的一批产品中随意抽取 50 个, 检验得知有 4 个废品, 问能否认为这批废品率为 5% ($\alpha = 0.05$).

① 这个假设检验需要检验的假设是:

$$\square_0: p = 0.05, \quad \square_1: p \neq 0.05.$$

这是属于概率 p 的假设检验. 这一问题的一般数学模型如下.

设总体 X 服从两点分布:

X	1	0
p_i	p	q

($p+q=1, 0 < p < 1$), 作下列假设检验:

$$\square_0: p = \square_0, \quad \square_1: p \neq \square_0.$$



(一) 概率p的假设检验

② 从这一总体取样本 X_1, X_2, \dots, X_n (n 充分大). $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ 即事件发生的频率, 在例 1 中即为废品率. 当假设 H_0 成立时,

$$E(\bar{X}) = p_0, \quad D(\bar{X}) = \frac{p_0 q_0}{n}$$

($q_0 = 1 - p_0$). 由棣莫弗-拉普拉斯中心极限定理,

$$Z = \frac{\bar{X} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0 q_0}{n}}} \sim N(0, 1).$$

③ 上述假设检验为双侧检验. 对显著水平 α , 拒绝域 W 取为

$$W = \{|Z| > \frac{z_{\alpha/2}}{2}\}.$$



(一) 概率 p 的假设检验

④ 这样,由样本值 x_1, x_2, \dots, x_n 得知事件发生的频率为 $\frac{m}{n}$, 算得 u 值. 当 $|u| > \frac{z_{\frac{\alpha}{2}}}{\sqrt{\frac{p_0 q_0}{n}}}$ 时, 拒绝 H_0 , 即不能认为事件发生的概率为 p_0 ; 当 $|u| \leq \frac{z_{\frac{\alpha}{2}}}{\sqrt{\frac{p_0 q_0}{n}}}$ 时, 不能拒绝 H_0 , 即可以认为事件发生的概率是 p_0 .

在例 1 中, $\frac{m}{n} = \frac{4}{50} = 0.08, p_0 = 0.05, q_0 = 0.95,$

$$u = \frac{0.08 - 0.05}{\sqrt{\frac{0.05 \times 0.95}{50}}} \approx 0.973.$$

当 $\alpha = 0.05$ 时, $\frac{z_{\frac{\alpha}{2}}}{\sqrt{\frac{p_0 q_0}{n}}} = 1.96$, 因为

$$|u| = 0.973 < \frac{z_{\frac{\alpha}{2}}}{\sqrt{\frac{p_0 q_0}{n}}} = 1.96,$$

所以不能拒绝 H_0 , 即可以认为该批产品的废品率为 5% .



(一) 概率 p 的假设检验

(1) 双侧检验

① 作下列假设检验： $H_0: p = p_0$, $H_1: p \neq p_0$.

② 从这一总体取样本 X_1, X_2, \dots, X_n (n 充分大) 由棣莫弗-拉普拉斯中心极限定理,

$$U = \frac{\frac{\bar{X} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \sim N(0, 1).$$

③ 对显著水平 α , 拒绝域 W 取为 $W = \{|U| > \frac{z_{\frac{\alpha}{2}}}{2}\}$.

④ 这样, 由样本值 x_1, x_2, \dots, x_n 得知事件发生的频率为 $\frac{\bar{X}}{n}$, 算得 u 值. 当 $|u| > \frac{z_{\frac{\alpha}{2}}}{2}$ 时, 拒绝 H_0 , 即不能认为事件发生的概率为 p_0 ; 当 $|u| \leq \frac{z_{\frac{\alpha}{2}}}{2}$ 时, 不能拒绝 H_0 , 即可以认为事件发生的概率是 p_0 .



(一) 概率 p 的假设检验

(2) 右侧检验

例 2 设某厂生产的产品每批数量很大,出厂标准是废品率不超过 0.02,现从一批产品中随机抽取 400 个,经检测,发现有 12 个不合格.问是否应该让这批产品出厂 ($\alpha=0.05$)?

设 p 为这批产品的废品率,问题归结为假设检验:

$$\square_0: p \leq 0.02, \quad \square_1: p > 0.02.$$

例 3 某青工以往的记录是:平均每加工 100 个零件,有 60 件是一等品.今年考核他,在他加工的零件中随机抽取 100 件,发现有 70 件是一等品.这个成绩是否证明该青工技术有了提高 ($\alpha=0.05$)?

这一问题的 $p_0=0.6$,假设检验问题为:

$$\square_0: p \leq 0.6, \quad \square_1: p > 0.6.$$



(一) 概率 p 的假设检验

(2) 右侧检验

① 提出假设 $H_0: p \leq p_0$, $H_1: p > p_0$.

② 用上述 u 统计量 $u = \frac{\frac{\bar{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \sim U(0,1)$.

③ 对显著水平 α , 拒绝域 W 取为:

$$W = \{u > u_\alpha\}.$$

④ 由样本值 x_1, x_2, \dots, x_n 得知事件发生的频率为 $\frac{\bar{p}}{n}$, 算得 u 值. 当 $u > u_\alpha$ 时, 拒绝 H_0 , 即认为事件发生的概率 $p > p_0$; 当 $u \leq u_\alpha$ 时, 不能拒绝 H_0 , 即不能认为 $p > p_0$.



(一) 概率 p 的假设检验

(3) 左侧检验

① 提出假设 $H_0: p \geq p_0$, $H_1: p < p_0$.

② 用上述 u 统计量 $u = \frac{\frac{\bar{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \sim U(0,1)$.

③ 对显著水平 α , 拒绝域 W 取为: $W = \{u < -u_\alpha\}$.

④ 由样本值 x_1, x_2, \dots, x_n 得知事件发生的概率为 $\frac{\bar{p}}{n}$, 算得 u 值, 当 $u < -u_\alpha$ 时, 拒绝 H_0 , 即认为概率 $p < p_0$; 当 $u \geq -u_\alpha$ 时, 不能拒绝 H_0 , 即不能认为 $p < p_0$.



(一) 概率 p 的假设检验

例 4 根据以往长期统计, 某种产品的废品率不小于 5%. 但技术革新后, 从此种产品中随机抽取 500 件, 发现有 15 件废品. 问能否认为此种产品的废品率降低了 ($\alpha = 0.05$)?

解 ① 假设检验问题为: $H_0: p \geq 0.05$, $H_1: p < 0.05$,

② 废品率为 $\frac{15}{500} = 0.03$, $Z = \frac{0.03 - 0.05}{\sqrt{\frac{0.05 \times 0.95}{500}}} \approx -2.052$,

③ 当 $\alpha = 0.05$ 时, $u_{\alpha} = 1.645$. 因为

$$Z = -2.052 < -Z_{\alpha} = -1.645,$$

④ 所以拒绝 H_0 , 即认为废品率已降至 5% 以下.



(二) 非正态总体均值的大样本检验

设总体 X 的分布函数为 $F(x)$, X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的大样本 ($n \geq 50$), 根据中心极限定理, 设 $E(X) = \mu$, $D(X) = \sigma^2$, \bar{X} 为样本均值, 则当 n 充分大时,

$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$ 近似于 $N(0, 1)$ 分布.

以它作为理论基础, 可以对非正态总体的均值作假设检验.



(二) 非正态总体均值的大样本检验

假设检验的类型为：

(1) $H_0: \mu = \mu_0, H_1: \mu \neq \mu_0;$

(2) $H_0: \mu \leq \mu_0, H_1: \mu > \mu_0;$

(3) $H_0: \mu \geq \mu_0, H_1: \mu < \mu_0.$

这三种情形皆用检验统计量

$$u = \frac{(\bar{X} - \mu_0)}{\sigma} \sqrt{n}.$$

当 σ^2 未知时, 以样本标准差 $S = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (\mu_i - \bar{X})^2}$ 代替总体

标准差 σ , 得 $\frac{(\bar{X} - \mu_0)}{S} \sqrt{n}$, 仍记为 u . 当 n 充分大时, 仍有

$$u \sim N(0, 1).$$



(二) 非正态总体均值的大样本检验

检验法如下：

(1) 取拒绝域 $W = \{|u| > \frac{u_\alpha}{2}\}$. 由样本值 x_1, x_2, \dots, x_n , 算得 u 值. 若 $|u| > \frac{u_\alpha}{2}$, 则拒绝 H_0 ; 若 $|u| \leq \frac{u_\alpha}{2}$, 则不能拒绝 H_0 .

(2) 取拒绝域 $W = \{u > u_\alpha\}$. 由样本值 x_1, x_2, \dots, x_n , 算得 u 值. 若 $u > u_\alpha$, 则拒绝 H_0 ; 若 $u \leq u_\alpha$, 则不能拒绝 H_0 .

(3) 取拒绝域 $W = \{u < -u_\alpha\}$. 由样本值 x_1, x_2, \dots, x_n , 算得 u 值, 若 $u < -u_\alpha$, 则拒绝 H_0 ; 若 $u \geq -u_\alpha$, 则不能拒绝 H_0 .

本节讨论的非正态总体均值的大样本检验用到的样本函数是 u , 所以此种检验称为 **u 检验**.



(二) 非正态总体均值的大样本检验

例 5 某城市每天因交通事故死亡人数服从泊松分布, 根据长期统计资料, 死亡人数均值为 3 人. 近一年来, 采用交通管理措施, 据 300 天的统计, 每天平均死亡人数为 2.7 人. 问能否认为每天平均死亡人数显著减少 ($\alpha = 0.05$)?

解 设每天死亡人数为 $X \sim P(\lambda)$, 所以

$$E(X) = 3, \quad D(X) = 3.$$

① 假设检验问题为 $H_0: \lambda \geq \lambda_0 = 3, \quad H_1: \lambda < \lambda_0 = 3.$

② 检验统计量 $Z = \frac{(\bar{X} - \lambda_0)}{\sqrt{\lambda_0}} \sqrt{n} = \frac{(2.7 - 3)}{\sqrt{3}} \sqrt{300} = -3,$

③ 当 $\alpha = 0.05$ 时, $u_\alpha = 1.645.$

④ 因为 $Z = -3 < -u_\alpha = -1.645,$

所以拒绝 H_0 , 即可认为每天平均死亡人数已显著减少.



7.5

总体分布的假设检验

- (一) 皮尔逊(Pearson)的 χ^2 检验法
- (二) 总体分布假设的 χ^2 检验法



(一) 皮尔逊(Pearson)的 χ^2 检验法

皮尔逊定理 当 $n \rightarrow \infty$, χ^2 的极限分布是自由度为 $r-1$ 的 χ^2 分布, 即 $\chi^2 \sim \chi^2(r-1)$.

皮尔逊的 χ^2 检验法:

- ① 提出假设 $H_0: P\{X = \square_i\} = \square_i \quad (i = 1, 2, \dots, r)$.
- ② 统计量 $\chi^2 \sim \chi^2(r-1)$.
- ③ 对显著性水平 α , 计算 χ^2 值
- ④ 当 $\chi^2 > \square_{\alpha}^2(r-1)$ 时, 拒绝 H_0 ; 当 $\chi^2 \leq \square_{\alpha}^2(r-1)$ 时, 不能拒绝 H_0 .



(一) 皮尔逊(Pearson)的 χ^2 检验法

例 1 蒲丰 (Buffon) 曾将一枚硬币掷了 $n=4040$ 次, 正面发生 $m=2048$ 次. 问能否认为“出现正面的概率是 $\frac{1}{2}$ ” ($\alpha=0.05$)?

解 设随机变量

$$X = \begin{cases} 1, & \text{当掷出正面,} \\ 0, & \text{当掷出反面.} \end{cases}$$

① 原假设 $H_0: P\{X=1\} = \frac{1}{2}, P\{X=0\} = \frac{1}{2}$.

② 由 $n=4040, m=2048$, 有 $\chi^2 = \frac{(m - \frac{n}{2})^2}{n/4} \approx 0.776$.

③ 当 $\alpha=0.05, \chi_{0.05}^2(1) = 3.841$. 因为

$$\chi^2 = 0.776 < \chi_{0.05}^2(1) = 3.841,$$

④ 所以不能拒绝 H_0 , 即可认为掷出正面的概率是 $\frac{1}{2}$.



(一) 皮尔逊(Pearson)的 χ^2 检验

例2 掷一枚骰子 120 次, 得点数的频数分布如下:

点数	1	2	3	4	5	6
频数	21	28	19	24	16	12

根据试验结果检验这枚骰子六个面是否匀称 ($\alpha = 0.05$).

解① 设掷出点数为 X , 要检验: $H_0: P\{X=i\} = \frac{1}{6}$ ($i = 1, 2, 3, 4, 5, 6$),

② 计算 χ^2 :

$$\begin{aligned}\chi^2 &= \frac{21 - \frac{120}{6}}{\frac{120}{6}}^2 + \frac{28 - \frac{120}{6}}{\frac{120}{6}}^2 + \frac{19 - \frac{120}{6}}{\frac{120}{6}}^2 + \frac{24 - \frac{120}{6}}{\frac{120}{6}}^2 \\ &\quad + \frac{16 - \frac{120}{6}}{\frac{120}{6}}^2 + \frac{12 - \frac{120}{6}}{\frac{120}{6}}^2 = 8.1.\end{aligned}$$

③ 当 $\alpha = 0.05$, $\chi_{0.05}^2(5) = 11.07$. ④ 因为 $\chi^2 = 8.1 < \chi_{0.05}^2(5) = 11.07$, 所以不能拒绝 H_0 , 即可认为骰子的六个面是匀称的.



(二) 总体分布假设的 χ^2 检验法

总体 X 的分布函数为 $F(x)$.

① 作下列假设检验: $H_0: F(x) = F_0(x)$,
其中 $F_0(x)$ 是一分布函数. 利用皮尔逊 χ^2
检验法对上述假设检验作一近似处理.

将实轴分为 r 个区间, 分点满足

$$-\infty = \alpha_0 < \alpha_1 < \alpha_2 < \cdots < \alpha_{r-1} < \alpha_r + \infty,$$

得 r 个区间:

$$(\alpha_0, \alpha_1], (\alpha_1, \alpha_2], \cdots, (\alpha_{r-2}, \alpha_{r-1}], (\alpha_{r-1}, \alpha_r).$$



(二) 总体分布假设的 χ^2 检验法

记事件 $A_i = \{a_{i-1} < X \leq a_i\}$ ($i=1, 2, \dots, r$), 则

A_i ($i=1, 2, \dots, r$) 为完备事件组, 且有

$$F(a_i) = F_0(a_i) - F_0(a_{i-1}) \quad (i = 2, 3, \dots, r-1),$$

$$F(a_1) = F_0(a_1) \quad (\text{因 } F_0 = -\infty),$$

$$F(a_r) = 1 - F_0(a_{r-1}) \quad (\text{因 } F_0 = +\infty).$$

记 $P(A_i) = p_i$ ($i=1, 2, \dots, r$). 这样, 原来的假设检验问题化为:

$$H_0': F(a_i) = p_i \quad (i = 1, 2, \dots, r).$$



(二) 总体分布假设的 χ^2 检验法

② 设总体 X 的样本值为 x_1, x_2, \dots, x_n , 它落入 A_i 的频数为 m_i ($i=1, 2, \dots, r$), 理论频数为

$$np_i \quad (i=1, 2, \dots, r), \text{ 计算 } \chi^2 = \sum_{i=1}^r \frac{(m_i - np_i)^2}{np_i}.$$

③ 当 n 充分大时, $\chi^2 \sim \chi^2(r-1)$. 对显著水平 α ,

④ 当 $\chi^2 > \chi_{\alpha}^2(r-1)$ 时, 拒绝 H_0 , 即认为“ $F(x) = F_0(x)$ ”不成立; 当 $\chi^2 \leq \chi_{\alpha}^2(r-1)$ 时, 不能拒绝 H_0 , 即认为“ $F(x) = F_0(x)$ ”成立.



(二) 总体分布假设的 χ^2 检验法

例3 某电话交换台, 在 100 分钟内记录了每分钟被呼唤的次数 x , 设 m 为出现该 x 值的频数, 整理后的结果如下:

x	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
m	0	7	12	18	17	20	13	6	3	4

问: 总体 X (电话交换台每分钟呼唤次数) 服从泊松分布吗 ($\alpha = 0.05$)?

解 假设检验问题为: $\square_0: X \sim P(\lambda)$.

因为 λ 是泊松分布的未知参数, λ 的极大似数估计为样本均值 \bar{x} :

$$\square = \bar{x} = (1 \times 7 + 2 \times 12 + \cdots + 9 \times 4) / 100 = 4.33.$$

算出理论概率: $\square_i = P\{X = i\} = \frac{\square^i}{i!} e^{-\square}$ ($i = 0, 1, 2, \cdots$),

进一步算出理论频数 np_i ($i = 0, 1, 2, \cdots$), 得下表:



(二) 总体分布假设的 χ^2 检验法

$X=i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9 以上
p_i	0.013	0.057	0.123	0.178	0.193	0.167	0.121	0.075	0.040	0.033
np_i	1.3	5.7	12.3	17.8	19.3	16.7	12.1	7.5	4.0	3.4
m_i	0	7	12	18	17	20	13	6	3	4

由于 $x=0$ 、 $x=8$ 及 $x \geq 9$ 组中 np_i 皆小于 5, 将它们与相邻组合并, 合并后组为 “ $x \leq 1$ ”, “ $x=2$ ”, \dots , “ $x \geq 8$ ”, 共 8 组, 即 $r=8$. 合并的组中的理论频率, 实际频率由原来的组的相应的值分别相加.

如: “ $x \geq 8$ ” 组的理论频数为 7.4, 实际频数为 7. 计算 χ^2 值,

$$\chi^2 = \frac{(7-7.0)^2}{7} + \frac{(12-12.3)^2}{12.3} + \dots + \frac{(6-7.5)^2}{7.5} + \frac{(7-7.4)^2}{7.4} = 1.324,$$

它近似于 $\chi^2(8-1-1) = \chi^2(6)$ 分布. 当 $\alpha=0.05$, $\chi_{0.05}^2(6) = 12.59$.

因为 $\chi^2 = 1.324 < \chi_{0.05}^2(6) = 12.59$,

所以不能拒绝 H_0 , 即可以认为 X 服从泊松分布.

