

# 假设检验\*

X. Ling

2022 年 6 月 16 日

## 第一部分 知识点

基本概念: 原假设, 备择假设, 显著性水平, 参数检验和非参数检验, 两类错误;

假设检验的步骤:

1. 建立原假设和备择假设;
2. 选取检验统计量;
3. 根据显著性水平确定拒绝域;
4. 根据样本确定检验统计量的取值, 并作出判断.

检验统计量的构造 (课本上的表).

## 第二部分 习题

注: 本部分习题均采用拒绝域形式完成, 如无特别说明,  $\alpha = 0.05$ .

1. 设  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是来自  $N(\mu, 1)$  的样本, 考虑假设检验问题

$$H_0: \mu = 2, \quad H_1: \mu = 3,$$

若检验的拒绝域为  $W = \{\bar{x} \geq 2.6\}$  确定,

- (1) 当  $n = 20$  时, 求检验犯两类错误的概率;
- (2) 如果要使检验犯第二类错误的概率  $\beta \leq 0.01$ , 问样本量最小应该取多少;
- (3) 证明: 当  $n \rightarrow \infty$ , 有  $\alpha \rightarrow 0, \beta \rightarrow 0$ .

解:

---

\*Reference:

《概率论与数理统计教程 (第三版)》, 茆诗松, 程依明, 濮晓龙, 高等教育出版社;

《概率论与数理统计教程 (第三版) 习题与解答》, 茆诗松, 程依明, 濮晓龙, 高等教育出版社;

《统计推断 (翻译版·原书第二版)》, (美) George Casella, Roger L. Berger, 张忠占、傅莺莺译, 机械工业出版社.

(1): 犯第一类错误的概率是

$$\alpha = P(\bar{x} \geq 2.6 | H_0) = P\left(\frac{\bar{x} - 2}{\sqrt{1/20}} \geq \frac{2.6 - 2}{\sqrt{1/20}}\right) = 1 - \Phi(2.68) = 0.0037.$$

这是因为在  $H_0$  成立下,  $\bar{x} \sim N(2, 1/20)$ .

犯第二类错误的概率为

$$\beta = P(\bar{x} < 2.6 | H_1) = P\left(\frac{\bar{x} - 3}{\sqrt{1/20}} \geq \frac{2.6 - 3}{\sqrt{1/20}}\right) = \Phi(-1.79) = 1 - \Phi(1.79) = 0.0367.$$

(2) 要使犯第二类错误的概率满足

$$\beta = P(\bar{x} < 2.6 | H_1) = P\left(\frac{\bar{x} - 3}{\sqrt{1/n}} \geq \frac{2.6 - 3}{\sqrt{1/n}}\right) \leq 0.01,$$

即

$$1 - \Phi\left(\frac{0.4}{\sqrt{1/n}}\right) \leq 0.01$$

查表得  $0.4\sqrt{n} \geq 2.33$ , 解得  $n \geq 33.93$ , 因此样本量最小取 34.

(3) 样本量为  $n$  时, 检验犯第一类错误的概率是

$$\alpha = P(\bar{x} \geq 2.6 | H_0) = P\left(\frac{\bar{x} - 2}{\sqrt{1/n}} \geq \frac{2.6 - 2}{\sqrt{1/n}}\right) = 1 - \Phi(0.6\sqrt{n})$$

当  $n \rightarrow \infty$  时,  $\Phi(0.6\sqrt{n}) \rightarrow 1$ , 因此  $\alpha \rightarrow 0$ .

由 (2) 可知, 检验犯第二类错误的概率为  $1 - \Phi(0.4\sqrt{n})$ ,  $n \rightarrow \infty$  时,  $\Phi(0.4\sqrt{n}) \rightarrow 1$ , 因此  $\beta \rightarrow 0$ .

2. 已知某炼铁厂铁水含碳量服从正态分布  $N(4.55, 0.108^2)$ . 现测定了 9 炉铁水, 平均含碳量为 4.484. 如果认为铁水含碳量的方差没有变化, 是否认为现在生产的铁水平均含碳量仍为 4.55?

**解:** 正态总体均值双边假设检验,  $H_0: \mu = 4.55, H_1: \mu \neq 4.55$ , 方差已知, u 检验:  $U = \frac{\bar{x} - \mu}{\sqrt{\sigma^2/n}}$ , 拒绝域  $\{|u| \geq 1.96\}$ , 观测值  $u = -1.83$ , 接受原假设.

3. 假定考生的考试成绩服从正态分布, 抽取 36 名考生的成绩, 平均分为 66.5, 标准差为 15, 问是否可以认为这次考试全体考生的平均成绩为 70 分?

**解:** 方差未知, t 检验,  $H_0: \mu = 70, H_1: \mu \neq 70$ , 拒绝域  $\{|t| \geq t_{0.975}(35) = 2.0301\}$ , 观测值  $t = -1.4$ , 接受原假设.(也可以用标准正态分布近似  $t(35)$ ).

4. 设在一批木材中抽取 100 根, 测其小头直径,  $\bar{x} = 11.2\text{cm}$ , 标准差  $s = 2.6\text{cm}$ , 问能否认为该批木材小头的平均直径不小于 12cm?

**解:** 单侧 U 检验,  $H_0: \mu \geq 12, H_1: \mu < 12$ , 拒绝域  $\{u \leq -1.645\}$ , 观测值  $u = -3.0769$  落在拒绝域内, 拒绝原假设.

5. 有两种型号的电池充电以后的使用时间观测值:

A	5.5	5.6	6.3	4.6	5.3	5.0	6.2	5.8	5.1	5.2	5.9	
B	3.8	4.3	4.2	4.0	4.9	4.5	5.2	4.8	4.5	3.9	3.7	4.6

设两样本独立且所属两正态总体的密度函数至多差一个平移量, 问是否能认为 A 电池的使用寿命显著地长于 B 电池?

**解:** 两总体均值, 注意, 题干中“所属两正态总体的密度函数至多差一个平移量”意味着“方差相等”.  $H_0: \mu_1 = \mu_2, H_1: \mu_1 > \mu_2$ . 计算得  $\bar{x} = 5.5, \bar{y} = 4.3667, s_w = 0.4951$ , 方差未知, 采用 t 检验, 拒绝域  $\{t \geq t_{0.95}(21) = 1.7207\}$ , 观测值  $t = 5.4837$  落在拒绝域内, 拒绝原假设, 认为 A 电池使用寿命长于 B 电池.

6. 工厂的化验室每天从冷却水中取样测水中的含气量, 记录 7 天数据如下:

甲:	1.15	1.86	0.75	1.82	1.14	1.65	1.90
乙:	1.00	1.90	0.90	1.80	1.20	1.70	1.95

问两化验室测定结果之间有无显著差异?

**解:** 成对数据比较: 算差值: 0.15, -0.04, -0.15, 0.02, -0.06, -0.05, -0.05,  $\bar{d} = -0.0257, s_d = 0.0922$  方差未知, t 检验  $H_0: \mu_1 = \mu_2, H_1: \mu_1 \neq \mu_2$ , 拒绝域  $\{|t| > t_{0.95}(6) = 1.9432\}$ , 观测值  $t = -0.7375$ , 不认为有显著差异.

7. 为比较不同季节出生的女婴体重的方差, 从某年 12 月和 6 月出生的女婴中分别抽取 6 名和 10 名, 测的结果如下:

Dec:	3520	2960	2560	2960	3260	3960				
Jun:	3220	3220	3760	3000	2920	3740	3060	3080	2940	3060

假定新生女婴体重服从正态分布, 问是否可以认为新生女婴的体重的方差冬季比夏季小?

**解:**  $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2, H_1: \sigma_1^2 < \sigma_2^2, F = s_1^2/s_2^2 \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$ , 代入体重数据,  $s_1^2 = 241666.667, s_2^2 = 93955.556, F_{0.05}(5, 9) = 1/F_{0.95}(9, 5) = 0.2096$ , 即拒绝域  $\{f \leq 0.2096\}$ , 观测值  $f = 2.572 > 0.2096$ , 接受原假设.

8. 已知某工厂生产的维尼纶纤度在正常条件下服从正态分布, 标准差为 0.048, 从某批次的产品中抽取 5 根, 纤度为 1.32, 1.55, 1.36, 1.40, 1.44, 问: 这一批次的纤度标准差是否正常.

**解:** 原假设  $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2 = 0.048^2; H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$ , 本题中  $n = 5, \alpha = 0.05$ , 查表知  $\chi_{0.025}^2(4) = 0.4844, \chi_{0.975}^2(4) = 11.1433$ , 故拒绝域为  $W = \{\chi^2 \leq 0.4844 \cup \chi^2 \geq 11.1433\}$ , 观测值  $\chi^2 = (n - 1)s^2/\sigma^2 = 13.5068 \in W$ , 拒绝原假设, 认为纤度不正常.

9. 某导线的质量标准要求电阻的标准差不超过 0.005 欧姆, 现抽取一批样品 9 根, 测得样本标准差为 0.007 欧姆, 问, 是否可以认为这批样品的电阻标准差显著地偏大?

**解:** 单侧检验,  $H_0: \sigma \leq 0.005$ , 拒绝域  $\{\chi^2 \geq 15.5073\}$ , 检验统计量的观测值  $\chi^2 = 15.68$ , 拒绝原假设.

设, 认为显著偏大.

10. 测得两批电子器件的样品电阻 ( $\Omega$ ) 为:

A: 0.140 0.138 0.143 0.142 0.144 0.137;

B: 0.135 0.140 0.142 0.136 0.138 0.140;

设两批器材的电阻分别服从  $N(\mu_1, \sigma_1^2), N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , 且样本独立,

(1) 试检验两个总体的方差是否相等;

(2) 试检验两个总体的均值是否相等.

**解:** (1)F 检验, 拒绝域  $\{F \leq 0.1399 \cup F \geq 7.15\}$ , 检验统计量观测值  $f = 1.0754$ , 接受方差相等的假设.

(2) 双样本 t 检验, 拒绝域  $\{|t| \geq 2.2281\}$ , 检验统计量的观测值  $t = 1.3856$ , 接受两总体均值相等的假设.

11. 按遗传定律, 让开淡红花的豌豆自交, 子代红花, 淡红花, 白花的比例是 1:2:1, 现进行一次试验, 得到红, 淡红, 白分别 26, 66, 28 株, 问这些数据是否与遗传定律一致.

**解:** 分类数据的拟合优度检验, 总体分为三类, 记子代出现红花, 淡红花, 白花的概率分别是  $p_1, p_2, p_3$ , 原假设  $H_0: p_{10} = 1/4, p_{20} = 1/2, p_{30} = 1/4$ , 代入计算

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^r \frac{(n_i - np_{i0})^2}{np_{i0}} = 1.2667$$

拒绝域  $W = \{\chi^2 \geq \chi_{0.95}^2(5) = 5.9915\}$ , 因此接受原假设, 认为符合遗传定律.

12. 掷一颗骰子 60 次, 得:

点数	1	2	3	4	5	6
频数	7	8	12	22	9	13

问能否认为这颗骰子质地均匀.

**解:** 原假设  $H_0: p_i = 1/6, i = 1, 2, \dots, 6$ , 拒绝域为  $\{\chi^2 \geq \chi_{0.95}^2(5) = 11.0705\}$  检验统计量为  $\chi^2 = 2.8$ , 接受原假设, 认为骰子均匀.

13. 检验一批产品 100 箱, 记录各箱中不合格品的数量如下:

不合格品的数量	0	1	2	3	4	5
箱数	35	40	19	3	2	1

问能否认为一箱的不合格品数量服从泊松分布.

**解:** 这是检验总体是否服从 poisson 分布的假设检验问题, 由于后四类的观测数偏少, 故将它们合并, 原假设为: 不合格品数服从 poisson 分布. 在原假设下, 每类出现的概率为

$$p_i = \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}, i = 0, 1, 2; p_3 = \sum_{i=1}^{\infty} \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda} = 1 - (p_1 + p_2 + p_3)$$

未知参数  $\lambda$  用极大似然估计:

$$\hat{\lambda} = \frac{1}{100}(40 + 38 + 9 + 8 + 5) = 1$$

将  $\hat{\lambda}$  代入可以计算  $\hat{p}_i$ , 计算检验统计量  $\chi^2$ ,

$i$	$n_i$	$\hat{p}_i$	$n\hat{p}_i$	$(n_i - n\hat{p}_i)^2/n\hat{p}_i$
0	35	0.3679	36.79	0.0871
1	40	0.3679	36.79	0.2801
2	19	0.1839	18.39	0.0202
3	6	0.0803	8.03	0.5132
合计				$\chi^2 = 0.9006$

查表得  $\chi_{0.95}^2(2) = 5.9915$ , 拒绝域  $W = \{\chi^2 \geq 5.9915\}$ , 因此接受原假设.

## 第三部分 补充内容

### 1 非正态分布的参数检验

#### 1.1 指数分布

考虑来自指数分布  $Exp(1/\theta)$  的样本  $x_1, x_2, \dots, x_n, \theta$  为其均值, 现在考虑关于  $\theta$  的假设检验问题:

$$H_0: \theta \leq \theta_0; \quad H_1: \theta > \theta_0.$$

为寻找检验统计量, 考察  $\theta$  的充分统计量  $\bar{x}$  在  $\theta = \theta_0$  时,  $n\bar{x} = \sum_{i=1}^n x_i \sim Ga(n, 1/\theta_0)$ , 由伽马分布的性质<sup>1</sup>可知,

$$\chi^2 = \frac{2n\bar{x}}{\theta_0} \sim \chi^2(2n)$$

于是我们可用  $\chi^2$  作为检验统计量并利用  $\chi^2(2n)$  来确定检验的拒绝域. 对上述检验问题, 在  $\alpha$  的显著性水平下, 拒绝域为  $W_1 = \{\chi^2 \geq \chi_{1-\alpha}^2(2n)\}$ . 对于双侧检验或者右侧检验, 可以类似地构造拒绝域.

**题目:** 检验一种元件的平均寿命不小于 6000h, 元件寿命服从指数分布, 抽取五个元件, 测得失效时间为 (单位:h)395,4094,119,11572,6133.

**解:** 原假设  $H_0: \theta > 6000$ , 备择假设  $H_1: \theta < 6000$ , 计算得,  $\bar{x} = 4462.6$ , 检验统计量的观测值为  $\chi^2 = \frac{10\bar{x}}{\theta_0} = 7.4377$ , 取  $\alpha = 0.05$  时, 查表得检验的拒绝域为  $W = \{\chi^2 \leq \chi_{0.05}^2(10) = 3.9403\}$ , 因此接受原假设, 认为平均寿命不低于 6000h.

---

<sup>1</sup> $Ga(n/2, 1/2) = \chi^2(n)$

## 1.2 比率 $p$ 的检验

比率  $p$  可以看做某事件发生的概率, 可以看做是两点分布  $b(1, p)$  中的  $p$ , 作  $n$  次独立试验, 记试验成功的次数为  $x$ , 则有  $x \sim b(n, p)$ . 可以根据  $x$  检验一些  $p$  的假设. 考虑单边检验问题:

$$H_0: p \leq p_0 \quad H_1: p > p_0.$$

直观上看来, 一个比较显然的检验方法是构造拒绝域  $W = \{x \geq c\}$ , 由于  $x$  只取整数值, 甚至还能把  $c$  限定在非负整数里. 然而对一般情况下给的  $\alpha$ , 不一定能正好取到一个  $c$  满足

$$\sum_{i=c_0}^n \binom{n}{i} p_0^i (1-p_0)^{n-i} > \alpha > \sum_{i=c_0+1}^n \binom{n}{i} p_0^i (1-p_0)^{n-i}$$

于是把  $c$  取成  $c_0 + 1$ , 此时把显著性水平从  $\alpha$  降低到了  $\sum_{i=c_0+1}^n \binom{n}{i} p_0^i (1-p_0)^{n-i}$ , 相当于是把检验的条件变得更强了.

一般情况下, 在离散场合用  $p$  值法进行检验更为方便, 这时只需要根据观测值  $x = x_0$  计算检验的  $p$  值

$$p = P(x \geq x_0)$$

并与显著性水平作比较.

另外两种检验问题的推导过程类似, 右侧检验的  $p$  值为  $P(x \leq x_0)$ , 而双侧检验的  $p$  值为  $2 \min\{P(x \leq x_0), P(x \geq x_0)\}$ .

**题目:** 某工厂生产一批产品的优品率保持在 40%, 现抽取 20 件, 其中优质产品 7 件, 在  $\alpha = 0.05$  的显著性水平下, 能否认为优品率仍保持在 40%.

**解:** 用  $p$  表示优品率,  $T$  表示 20 件产品中优品的数量, 有  $T \sim b(20, p)$ , 于是待检验的假设为

$$H_0: p = 0.4 \quad H_1: p \neq 0.4$$

这是一个双侧检验问题,  $n = 20, t_0 = 7$ , 计算检验的  $p$  值为

$$p = 2 \min\{P(T \leq 7), P(T \geq 7)\} = 2 \min\{0.4159, 0.7500\} = 0.8318,$$

于是  $p > \alpha$ , 故不能拒绝原假设, 可以认为优品率是 40%

## 1.3 大样本检验

实际问题中, 如果样本量较大, 通常采用渐近正态分布构造正态统计量, 进行大样本检验. 一般的思路如下: 设  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是来自某总体分布  $F(x; \theta)$  的样本又设该总体均值为  $\theta$ , 方差为  $\theta$  的函数, 记为  $\sigma^2(\theta)$ . 比如, 对两点分布  $b(1, \theta)$ , 方差为  $\sigma^2(\theta) = \theta(1 - \theta)$  就是  $\theta$  的函数.

考虑经典的三类检验问题:

$$\begin{array}{lll} I & H_0: \theta \leq \theta_0, & H_1: \theta > \theta_0. \\ II & H_0: \theta \geq \theta_0, & H_1: \theta < \theta_0. \\ III & H_0: \theta = \theta_0, & H_1: \theta \neq \theta_0. \end{array}$$

在样本容量  $n$  充分大时, 利用中心极限定理,  $\bar{x} \stackrel{A}{\sim} N(\theta, \sigma^2(\theta)/n)$ , 当  $\theta = \theta_0$  时, 采用检验统计量

$$u = \frac{\sqrt{n}(\bar{x} - \theta_0)}{\sqrt{\sigma^2(\hat{\theta})}} \stackrel{A}{\sim} N(0, 1),$$

其中  $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的 MLE, 并可由此确定近似的拒绝域. 对应上述三个问题, 拒绝域分别为

$$W_1 = \{u \geq u_{1-\alpha}\}$$

$$W_2 = \{u \leq u_\alpha\}$$

$$W_3 = \{|u| \geq u_{1-\alpha/2}\}$$

**题目:** 某工厂生产的产品不合格率不高于 10%, 在一次抽查中, 80 件样品中有 11 件不合格. 在  $\alpha = 0.05$  的水平下能否认为不合格品率仍为 10%?

**解:** 本题中的假设为

$$H_0: \theta \leq 0.1 \quad H_1: \theta > 0.1,$$

采用大样本检验方法,  $\theta_0 = 0.1, \sigma^2(\hat{\theta}) = \hat{\theta}(1 - \hat{\theta}) = 11/80 \times 69/80 = 0.1186$ , 检验统计量为

$$u_0 = \frac{\sqrt{80}(\frac{11}{80} - 0.1)}{\sqrt{0.1186}} = 0.9739$$

取  $\alpha = 0.05$ , 可得检验的拒绝域为  $W = \{u \geq 1.645\}$ . 有  $u \notin W$ , 因此接受原假设, 认为不合格品率仍为 10%

## 2 似然比检验

### 2.1 概念

**定义 1.** 设  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是来自密度函数为  $p(x, \theta), \theta \in \Theta$  的样本, 考虑检验问题

$$H_0: \theta \in \Theta_0, \quad H_1: \theta \in \Theta_1 = \Theta - \Theta_0 \quad (1)$$

称统计量

$$\Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{\sup_{\theta \in \Theta} p(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)}{\sup_{\theta \in \Theta_0} p(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)} \quad (2)$$

为假设 (1) 的似然比.

似然比也可以写成如下形式:

$$\Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{p(x_1, x_2, \dots, x_n; \hat{\theta})}{p(x_1, x_2, \dots, x_n; \hat{\theta}_0)} \quad (3)$$

其中  $\hat{\theta}$  表示在整个参数空间  $\Theta$  上  $\theta$  的极大似然估计, 而  $\hat{\theta}_0$  表示参数在自参数空间上的极大似然估计, 也就是说,  $\Lambda$  的分子表示在没有任何假设的条件约束时, 似然函数的极大值, 分母表示在原假设成立的条件下, 似然函数的极大值. 直观上看, 如果这个比值很大, 那么参数落在  $\Theta_0$  的概率小, 有理由拒绝原假设; 相应的, 如果这个比值小 (在上方离 1 很近), 就可以认为参数落在  $\Theta_0$  的概率比较大, 可以接受原假设.

**定义 2.** 当采用 (3) 式的似然比统计量  $\Lambda$  作为检验问题 (1) 的检验统计量时, 拒绝域的形式为  $W = \{\Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n) \geq c\}$ , 其中, 临界值  $c$  满足

$$P_\theta(\Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n) \geq c) \leq \alpha, \forall \theta \in \Theta_0.$$

称这个检验为显著性水平为  $\alpha$  的似然比检验 (*likelihood ratio test, LRT*).

## 2.2 题目

设  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , 是来自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的样本,  $\mu, \sigma^2$  均未知, 试求检验问题

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

的显著性水平为  $\alpha$  的似然比检验.

**解:** 记  $\theta = (\mu, \sigma^2)$ , 样本的联合密度函数为

$$p(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = (2\pi\sigma^2)^{-\frac{n}{2}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2\right\},$$

两个参数空间分别为

$$\Theta_0 = \{(\mu_0, \sigma^2)\}, \quad \Theta = \{(\mu, \sigma^2) | \mu \in \mathbb{R}, \sigma^2 > 0\}$$

容易求得 (取对数, 求导, 解方程找驻点, 参考前面的极大似然估计的求法) 在  $\Theta$  上,  $\hat{\mu} = \bar{x}, \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$  分别是  $\mu$  和  $\sigma^2$  的 MLE, 而在  $\Theta_0$  上,  $\sigma^2$  的 MLE 是  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2$ , 代回各自的似然函数后, 可得

$$\begin{aligned} \sup_{\theta \in \Theta_0} p(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) &= \left[ 2\pi \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2 \right]^{-\frac{n}{2}} e^{-\frac{n}{2}}, \\ \sup_{\theta \in \Theta} p(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) &= \left[ 2\pi \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right]^{-\frac{n}{2}} e^{-\frac{n}{2}}, \end{aligned}$$

于是, 似然比统计量为

$$\begin{aligned} \Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n) &= \frac{\sup_{\theta \in \Theta} p(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)}{\sup_{\theta \in \Theta_0} p(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)} = \left( \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \right)^{\frac{n}{2}} \\ &= \left( \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n(\bar{x} - \mu_0)^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \right)^{\frac{n}{2}} \\ &= \left( 1 + \frac{t^2}{n-1} \right)^{\frac{n}{2}} \end{aligned}$$

这里的  $t$  就是方差未知正态总体均值参数检验时的检验统计量.

从上述可知, 此时的似然比统计量为  $t$  统计量的平方的严格递增函数, 于是两个检验的拒绝域有这样的关系:

$$\{\Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n) \geq c\} = \{|t| \geq d\},$$



且可以由  $t$  的分位数确定  $\Lambda$  的分位数.

当  $H_0$  成立时,  $t \sim t(n-1)$ , 当我们取  $d = t_{1-\alpha/2}(n-1)$  时, 就可以控制用  $\Lambda$  犯第一类的错误的概率不超过  $\alpha$ . 由此可见, 此时的似然比检验与前述的  $t$  检验完全等价

**注:** 虽然上述的例子并不能表明, 似然比检验比之前的一般检验方法有显著的优势, 甚至还麻烦很多. 需要指出的是, 似然比检验有一个**统一的统计量**, 但该统计量在一般场合至今尚没有统一的精确分布形式, 但在一般的大样本场合有一个统一的渐近分布<sup>2</sup>(对数似然比检验统计量的 2 倍近似地服从  $\chi^2$  分布, 自由度为独立参数个数), 这给似然比检验的广泛使用打下基础.

---

<sup>2</sup>陈希孺, 数理统计引论. 北京, 科学出版社.