# 概率论与数理统计 第14次作业

Name: 宋昊原 Student ID: 2022010755

December 20, 2023

## 1 正态分布似然比检验

似然函数

$$L(\mu) = \frac{1}{(\sqrt{2\pi}\sigma^2)^n} \exp(-\sum_{i=1}^n \frac{(X_i - \mu)^2}{2\sigma^2})$$

极大似然估计值

$$\mu^* = \bar{X}$$

故似然比

$$\Lambda = \exp(\sum_{i=1}^{n} \frac{(X_i - \bar{X})^2}{2\sigma^2} - \sum_{i=1}^{n} \frac{(X_i - \mu_0)^2}{2\sigma^2})$$

$$= \exp(\frac{\sum_{i=1}^{n} (\bar{X}^2 - \mu_0^2 - 2X_i\bar{X} + 2X_i\mu_0)}{2\sigma^2})$$

$$= \exp(-\frac{(\bar{X} - \mu_0)^2}{2\sigma^2})$$

于是, n很大时, 近似地有

$$-2\ln\Lambda = \frac{n(\bar{X} - \mu_0)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(1)$$

即

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

拒绝域形状为

$$\Lambda \le \lambda_0$$

这等价于

$$|\frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}| \ge c$$

其中

$$c = Z_{\frac{\alpha}{2}} = Z_{0.025}$$

与Z检验得到同样的结果.

# 2 Mendel似然比检验

似然比为

$$\Lambda = \frac{\prod_{i=1}^{4} p_i^{O_i}}{\prod_{i=1}^{4} (\frac{O_i}{n})^{O_i}} = \prod_{i=1}^{4} (\frac{E_i}{O_i})^{O_i}$$

故

$$-2\ln\Lambda = 2\sum_{i=1}^4 O_i \ln\frac{O_i}{E_i}$$

其中 $O_i$ 与 $E_i$ 较接近,在 $E_i$ 处作Taylor展开,得

$$-2\ln\Lambda = 2\sum_{i=1}^{4} (O_i - E_i + \frac{(O_i - E_i)^2}{2E_i}) = \sigma_{i=1}^4 \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i} = \chi^2$$

近似地有

$$\chi^2 \sim \chi^2(3)$$

这与Pearson的 $\chi^2$ 检验吻合.

代入计算,P值为0.9254,没有理由拒绝Mendel理论.

## 3 图像制作

假设两总体都是正态分布,则若方差相等,有

$$\frac{(n_1 - 1)S_1^2}{(n_2 - 1)S_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$$

拒绝域为

$$\frac{(n_1-1)S_1^2}{(n_2-1)S_2^2} \geq F_{\frac{\alpha}{2}}(n_1-1,n_2-1) \ \lor \ \frac{(n_1-1)S_1^2}{(n_2-1)S_2^2} \leq F_{1-\frac{\alpha}{2}}(n_1-1,n_2-1)$$

计算得

$$\frac{(n_1 - 1)S_1^2}{(n_2 - 1)S_2^2} = 0.0575 < F_{0.025}(6, 4) = 0.1087$$

故可以拒绝原假设,两总体方差不等.

# 4 机床加工

4.1

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

 $H_0$ 成立时

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

而

$$\frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n_1 + n_2 - 2)$$

于是

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)\left((n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2\right)}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

左边的统计量计算得

0.7845

而t(18)分布的0.975分位数为

2.1009

故不能拒绝原假设, 生产稳定.

4.2

$$H_0: \ \sigma_1^2 = \sigma_2^2$$
  
 $H_1: \ \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ 

 $H_0$ 成立时有

$$\frac{(n_1-1)S_1^2}{(n_2-1)S_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1)$$

左边统计量计算得

1.955

而F(9,9)分布的(0.025, 0.975)分位数区间为

(0.248, 4.026)

故没有理由拒绝 $H_0$ ,支持方差相同的假设.

### 5 地理是数学老师教的

设

$$(X,Y) \sim \mathcal{N}(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$$

则假设

$$H_0: \ \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1: \mu_1 > \mu_2$$

由于X和Y不一定独立,考察X-Y,当 $H_0$ 成立时,其服从均值为0,方差未知的正态分布,于是

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y}}{S/\sqrt{n}} \sim \mathsf{t}(n-1)$$

其中S为X - Y的样本标准差.

左边的统计量计算得3.559,而t(9)分布的0.95分位数为1.833,故有理由拒绝 $H_0$ ,两组成绩有显著差异.

# 6 Bayes假设检验

### 6.1

后验概率之比

$$\frac{\mathrm{P}(H_0|x)}{\mathrm{P}(H_1|x)} = 1 \times \frac{0.5^x 0.5^{10-x}}{0.7^x 0.3^{10-x}} = (\frac{5}{7})^x (\frac{5}{3})^{10-x} = (\frac{3}{7})^x (\frac{5}{3})^{10}$$

于是, 拒绝 $H_0$ 等价于上式小于1, 即

$$X > 10\log_{\frac{3}{7}}(\frac{3}{5}) = 10\frac{\ln 3 - \ln 5}{\ln 3 - \ln 7} = 6.03$$

即

$$X \ge 7$$

接受 $H_0$ 等价于上式大于1,即

$$X \leq 6$$

于是第一类错误的概率为

$$P(X > 7 \mid p = 0.5) = 0.376$$

第二类错误的概率为

$$P(X \le 6 \mid p = 0.7) = 0.150$$

后验概率之比

$$\frac{\mathrm{P}(H_0|x)}{\mathrm{P}(H_1|x)} = 10 \times \frac{0.5^x 0.5^{10-x}}{0.7^x 0.3^{10-x}} = 10(\frac{5}{7})^x (\frac{5}{3})^{10-x} = 10(\frac{3}{7})^x (\frac{5}{3})^{10}$$

于是,拒绝 $H_0$ 等价于上式小于1,即

$$X>\log_{\frac{3}{7}}(\frac{1}{10}(\frac{3}{5})^{10})=\frac{10\ln 3-11\ln 5-\ln 2}{\ln 3-\ln 7}=8.75$$

即

接受 $H_0$ 等价于上式大于1,即

$$X \leq 8$$

于是第一类错误的概率为

$$P(X \ge 9 \mid p = 0.5) = 0.054$$

第二类错误的概率为

$$P(X \le 8 \mid p = 0.7) = 0.617$$

## 7 单尾t分布假设检验

#### 7.1 检验结果

设X是任意一个总体,当 $H_0$ 成立时

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

故拒绝Ho的条件为

$$\bar{X} < \mu_0 - \frac{S}{\sqrt{n}} t_\alpha$$

对总体A, 计算得

$$\bar{A} = 99.6$$
 
$$\mu_0 - \frac{S_A}{\sqrt{n_A}} t_\alpha = 99.7$$

故对总体A拒绝原假设.

对总体B, 计算得

$$\bar{B} = -150$$
 
$$\mu_0 - \frac{S_B}{\sqrt{n_B}} t_\alpha = -215.7$$

故对总体B不拒绝原假设.

### 7.2 看法

统计显著和事实显著有很大区别. 统计显著性如何受到样本本身的波动情况和样本容量影响很大, 样本容量越小, 样本的标准差越大, 拒绝的临界值就会越极端, 从而统计显著会包容一些主观感受上非常极端的样本, 例如上面的B.