

# 概率论与数理统计B 第三次习题课

主要内容: 区间估计, 假设检验, 13, 14周作业

2020.06.03 朱心远 PB17000015 [xyzhu2001@gmail.com](mailto:xyzhu2001@gmail.com)

统计推断:

1. 估计 1.1. 点估计 1.1.1. 矩估计 1.1.2. MLE 1.1.3. 点估计的优良准则

1.2 区间估计

2. 假设检验

## 1. 区间估计

### 1.1 基本概念

**定义.** 设总体分布  $F(x, \theta)$  含有一个或多个未知的参数  $\theta, \theta \in \Theta$ , 对给定的值  $\alpha, (0 < \alpha < 1)$ , 若由样本  $X_1, \dots, X_n$  确定的两个统计量  $\bar{\theta} = \bar{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  和  $\underline{\theta} = \underline{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ , 满足

$$P_{\theta}(\underline{\theta} \leq \theta \leq \bar{\theta}) = 1 - \alpha \quad \forall \theta \in \Theta$$

称  $1 - \alpha$  为置信系数或置信水平, 而称  $[\underline{\theta}, \bar{\theta}]$  为  $\theta$  的置信水平为  $1 - \alpha$  的置信区间.

值得指出的是, 这里的  $\theta$  虽然未知但是是常数, 而  $\underline{\theta}, \bar{\theta}$  则是样本的函数, 是随机变量, 因此  $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$  是一个 **随机区间**. 置信区间的更准确的讲法是随机区间  $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$  将以概率  $1 - \alpha$  覆盖参数  $\theta$ .

**枢轴变量法.** 设待估参数为  $g(\theta)$ ,

- 找一个与待估参数  $g(\theta)$  有关的统计量  $T$ , 一般是其一个良好的点估计(多数是通过极大似然估计构造);
- 设法找出  $T$  与  $g(\theta)$  的某一函数  $S(T, g(\theta))$  的分布, 其分布  $F$  要与参数  $\theta$  无关 ( $S$  即为枢轴变量);
- 对任何常数  $a < b$ , 不等式  $a \leq S(T, g(\theta)) \leq b$  要能表示成等价的形式  $A \leq g(\theta) \leq B$ , 其中  $A, B$  只与  $T, a, b$  有关而与参数无关;
- 取分布  $F$  的上  $\alpha/2$  分位数  $\omega_{\alpha/2}$  和上  $(1 - \alpha/2)$  分位数  $\omega_{1-\alpha/2}$ , 有  $F(\omega_{\alpha/2}) - F(\omega_{1-\alpha/2}) = 1 - \alpha$ . 因此

$$P(\omega_{1-\alpha/2} \leq S(T, g(\theta)) \leq \omega_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

**区间长度与置信度.**

- 估计精度: 置信区间的区间长度  $\hat{\theta}_2 - \hat{\theta}_1$  是区间估计的估计精度, 区间长度越短, 精度越高.
- 置信度: 置信度的大小反映了这个区间估计的可靠程度, 即随机区间包含待估参数的概率的大小.
- 精度与置信度的关系: 在样本容量  $n$  一定的前提下, 精度与置信度是彼此矛盾的. 当置信度增大时, 区间长度也增大, 精度减小. 当置信度减小时, 区间长度缩短, 精度增高. 只有增大样本容量  $n$ , 才能同时提高区间估计的置信度与精度.

## 1.2 正态总体的区间估计

### 1.2.1 单总体

待估参数	其他参数	枢轴量	分布	双侧置信区间上, 下限
$\mu$	$\sigma^2$ 已知	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}}$	$N(0, 1)$	$\bar{X} \pm z_{\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$
	$\sigma^2$ 未知	$\frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}}$	$t(n-1)$	$\bar{X} \pm t_{\alpha/2}(n-1) \cdot \frac{S}{\sqrt{n}}$
$\sigma^2$	$\mu$ 已知	$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2}$	$\chi^2(n)$	$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n)}, \quad \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n)}$
	$\mu$ 未知	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$	$\chi^2(n-1)$	$\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \quad \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}$

### 1.2.2 两总体

待估参数	其他参数	枢轴量	分布	双侧置信区间上, 下限
$\mu_1 - \mu_2$	$\sigma_1^2, \sigma_2^2$ 均已知	$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$	$N(0, 1)$	$\bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} \cdot \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}$
	$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ 但未知	$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$	$t(n_1 + n_2 - 2)$	$\bar{X} - \bar{Y} \pm t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2) \cdot S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}$
$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$	$\mu_1, \mu_2$ 均已知	$\frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2 / n_1 \sigma_1^2}{\sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \mu_2)^2 / n_2 \sigma_2^2}$	$F(n_1, n_2)$	$\frac{1}{f_{\alpha/2}(n_1, n_2)} \cdot \frac{n_2 \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{n_1 \sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \mu_2)^2},$ $\frac{1}{f_{1-\alpha/2}(n_1, n_2)} \cdot \frac{n_2 \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{n_1 \sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \mu_2)^2}$
	$\mu_1, \mu_2$ 均未知	$\frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2}$	$F(n_1 - 1, n_2 - 1)$	$\frac{1}{f_{\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)} \cdot \frac{S_1^2}{S_2^2},$ $\frac{1}{f_{1-\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)} \cdot \frac{S_1^2}{S_2^2}$

其中  $S_w = \sqrt{\frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{n_1+n_2-2}}$ .

### \* 1.3 非正态总体的区间估计(大样本)

#### 1.3.1 正态逼近法

## 1.3.2 比例数 $p$ 的估计

## 1.3.3 样本量的确定

阅读 Slides "参数估计(下)" 67-85 页

---

## 2. 区间估计作业

7-63. 随机从一批钉子中抽取9枚, 测得其长度(cm)为:

2.15, 2.13, 2.10, 2.14, 2.15, 2.16, 2.12, 2.11, 2.13

假设钉子长度服从正态分布, 分别在下面两种情况下, 求出总体均值的90%置信区间:

(1)  $\sigma = 0.01$       (2)  $\sigma$  未知

解:

首先,  $\bar{X} = 2.132$ ,  $S = 0.0199$ ,  $z_{0.05} = 1.645$ ,  $t_{0.05}(8) = 1.860$ ,  $n = 9$ ,  $\alpha = 0.1$

(1) 在 $\sigma$ 已知的情况下,  $\mu$ 的区间估计是

$$\left[ \bar{X} - \frac{z_{\alpha/2}\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + \frac{z_{\alpha/2}\sigma}{\sqrt{n}} \right]$$

代入对应参数即可得到置信区间为

$$[2.127, 2.137]$$

(2) 在 $\sigma$ 未知的情况下,  $\mu$ 的区间估计是

$$\left[ \bar{X} - \frac{t_{\alpha/2}(n-1)S}{\sqrt{n}}, \bar{X} + \frac{t_{\alpha/2}(n-1)S}{\sqrt{n}} \right]$$

代入对应参数即可得到置信区间为

$$[2.120, 2.144]$$

---

7-72. 假设用机器包装精盐的重量服从正态分布, 现从生产线上随机地抽取10袋, 测得其重量为(单位: 克):

501.5, 500.7, 492.0, 504.7, 483.0, 512.8, 504.0, 490.3, 486.0, 520.0

试在下列条件下分别求总体方差的95%和 90% 置信区间.

(1)  $\mu = 500g$       (2)  $\mu$  未知

解:

(1)

$$\sum_{i=1}^{10} (x_i - \mu)^2 = 1247.76$$
$$\chi_{0.05}^2(10) = 18.31, \quad \chi_{0.95}^2(10) = 3.94$$
$$\chi_{0.025}^2(10) = 20.48, \quad \chi_{0.975}^2(10) = 3.25$$

$\mu$ 已知时,  $\sigma^2$ 的置信区间是

$$\left[ \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n)}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n)} \right]$$

令  $\alpha = 0.05$ , 可以得到置信区间为:

$$[60.93, 380.93]$$

令  $\alpha = 0.1$ , 可以得到置信区间为:

$$[68.15, 316.69]$$

(2)

$\mu$ 未知时,  $\sigma^2$ 的置信区间是

$$\left[ \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right]$$

而

$$\begin{aligned} S^2 &= 138.362 \\ \chi_{0.05}^2(9) &= 16.92, & \chi_{0.95}^2(9) &= 3.33 \\ \chi_{0.025}^2(9) &= 19.02, & \chi_{0.975}^2(9) &= 2.70 \end{aligned}$$

令  $\alpha = 0.05$ , 可以得到置信区间为:

$$[65.47, 461.21]$$

令  $\alpha = 0.1$ , 可以得到置信区间为:

$$[73.60, 373.95]$$

7-73. 随机抽取16发子弹做试验, 测得子弹速度的样本标准差为  $S = 12$ , 假设子弹速度服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 分别求  $\sigma$  和  $\sigma^2$  的95%置信区间.

解:

$\mu$ 未知时,  $\sigma^2$ 的置信区间是

$$\left[ \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right]$$

而

$$S^2 = 144, \quad \chi_{0.025}^2(15) = 27.49, \quad \chi_{0.975}^2(15) = 6.26$$

代入即得

$$[78.57, 345.05]$$

而 $\sigma$ 的置信区间就是

$$[8.86, 18.58]$$

7-86. 为了了解一批灯泡的使用寿命, 共测试了16个灯泡的寿命, 得到寿命的平均为1600h, 样本标准差为15 h. 假设寿命服从正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ .

(1) 求 $\mu$ 的95%置信下限

(2) 求 $\sigma^2$ 的95%置信上限

解:

**这里我们计算单侧置信下限**

(1) 未知 $\sigma^2$ 时,  $\mu$ 的 $1 - \alpha$ 单侧置信下限是

$$\bar{X} - \frac{t_{\alpha}(n-1)S}{\sqrt{n}}$$

代入

$$t_{0.05}(15) = 1.753, S = 15, n = 16, \bar{X} = 1600$$

得到单侧置信下限为1593.43.

(2) 未知 $\mu$ 时,  $\sigma^2$ 的单侧置信上限是

$$\frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha}^2(n-1)}$$

代入

$$\chi_{0.95}^2(15) = 7.26, S = 15, n = 16$$

得到单侧置信上限为464.88.

## 3. 假设检验

### 3.1 基本概念和问题提法

#### 3.1.1 零假设, 对立假设, 两类错误, 拒绝域, 显著性水平, 检验统计量

- 原假设和备择假设: 当总体类型已知时, 对分布的一个或几个未知参数的值作出假设, 或者对总体分布的类型或某些特征提出某种假设, 这种假设称为原假设或零假设, 通常用 $H_0$ 表示, 在抛弃原假设后可供选择的假设称为备择假设, 记为 $H_1$ ,  $H_0$ 与 $H_1$ 是互不相容的.
- 在总体类型已知, 仅有某个或某几个参数未知的情况下, 对未知参数作出假设称为参数假设. 如对总体的某些特征提出假设, 则称为非参数假设.
- 拒绝域, 接受域和临界值: 检验统计量把样本空间分成两个区域, 使原假设 $H_0$ 被拒绝的样本观察值 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 所组成的区域称为拒绝域. 而保留原假设 $H_0$ 的样本观察值所组成的区域称为接受域. 拒绝域与接受域都是样本空间的子集, 并且是互不相容的, 而其区域之和为样本空间. 拒绝域与接受域的分界线处于一个特殊的地位, 当样本越过这个分界线时, 结论就发生了根本性的改变, 因此把分界线的值称为临界值.
- 第I类错误: 弃真; 第II类错误: 取伪

	$H_0$ 成立	$H_1$ 成立
接受 $H_0$	不犯错	第II类错误
拒绝 $H_0$	第I类错误	不犯错

- 解决两类错误之间的矛盾: 在控制第I类错误的基础上, 尽量少犯第II类错误. 这样的选取对原假设具有保护作用.

- 显著性水平 $\alpha$ : 犯第I类错误的概率小于 $\alpha$ . 如果 $\alpha$ 是显著性水平, 那么任意大于 $\alpha$ 的数都是显著性水平, 通常指最小的那一个.

### 3.1.2 如何提出假设检验问题?

**原则一: 将受保护的對象置为零假设.** 如我国按照以前的司法制度, 公安机关抓到嫌疑犯后, 很多情况下要犯人自己证明无罪(有罪推断), 这对嫌疑犯很不利, 从而容易导致冤案. 现在的司法制度则总假定嫌疑犯是无罪的, 要司法部门证明其有罪(无罪推断), 这样做大大地有利于保护公民的利益, 如果要真正的嫌疑犯绳之以法, 则司法部门必须有充分的证据, 这样做可以有效保护公民的权益, 对司法部门要求也变高了. 又比如药厂生产出一种新药, 在上市前要通过食品与药品监管局的检验. 显然使用药品的病人是应该受保护的對象, 这时应该设定一个有利于病人的命题作为零假设, 这个命题就是“新药不比安慰剂效果好”, 以尽量避免病人用无效甚至有副作用的新药. 当然, 对立假设就是“新药比安慰剂效果好”, 将检验的显著性水平 $\alpha$ 设定得较小, 以证零假设不被轻易推翻. 在实际问题中, 如果根据某个合理的检验方法发现零假设被推翻, 则有充分的理由认为零假设不成立而对立假设成立, 这是因为万一零假设成立而被误据的概率不会超过 $\alpha$ ; 另一方面, 如果发现零假设未被拒绝, 并不表明有充分理由接受零假设, 而是因为零假设被保护得较严密以至于未被拒绝.

**原则二: 如果你希望“证明”某个命题, 就取相反结论或者其中一部分作为零假设(类似于反证法).** 这种提法往往是在两个假设命题中不太清楚哪个应受保护, 此时可以借用司法制度里的“谁主张, 谁举证”, 即若想用统计方法向人“证明”一个命题, 则将那个命题置为对立假设. 注意这里的证明不是数学上的严格证明, 而是允许犯错的一种统计推断方法. 用统计方法证明一个命题不是一件容易的事情, 所以如果没有足够把握, 人们应该避免用统计方法去证明一个命题.

上述两原则是统一的: 一般不应该让受保护对象去证明一个命题.

---

## 3.2 常见的参数检验问题:

检验对象	检验统计量	分布	拒绝域†
$\mu$ ( $\sigma^2$ 已知)	$U = \sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)/\sigma$	$N(0, 1)$	$\begin{cases}  U  > u_{\alpha/2} \\ U > u_{\alpha} \\ U < -u_{\alpha} \end{cases}$
$\mu$ ( $\sigma^2$ 未知)	$T = \sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)/S$	$t_{n-1}$	$\begin{cases}  T  > t_{n-1}(\alpha/2) \\ T > t_{n-1}(\alpha) \\ T < -t_{n-1}(\alpha) \end{cases}$
$\sigma^2$ ( $\mu$ 已知)	$\chi^2 = \frac{1}{\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$	$\chi_n^2$	$\begin{cases} \chi^2 > \chi_n^2(\alpha/2) \text{ 或者 } \chi^2 < \chi_n^2(1 - \alpha/2) \\ \chi^2 > \chi_n^2(\alpha) \\ \chi^2 < \chi_n^2(1 - \alpha) \end{cases}$
$\sigma^2$ ( $\mu$ 未知)	$\chi^2 = \frac{1}{\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$	$\chi_{n-1}^2$	$\begin{cases} \chi^2 > \chi_{n-1}^2(\alpha/2) \text{ 或者 } \chi^2 < \chi_{n-1}^2(1 - \alpha/2) \\ \chi^2 > \chi_{n-1}^2(\alpha) \\ \chi^2 < \chi_{n-1}^2(1 - \alpha) \end{cases}$

†有关均值的检验: 对立假设分别为  $\mu \neq \mu_0$ ,  $\mu > \mu_0$  和  $\mu < \mu_0$ . 有关方差的检验: 对立假设分别为  $\sigma^2 \neq \sigma_0^2$ ,  $\sigma^2 > \sigma_0^2$  和  $\sigma^2 < \sigma_0^2$ .

检验对象	检验统计量	分布	拒绝域†
均值(方差已知)	$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{m} + \frac{\sigma_2^2}{n}}}$	$N(0, 1)$	$\begin{cases}  U  > u(\alpha/2) \\ U > u(\alpha) \\ U < -u(\alpha) \end{cases}$
均值(方差未知)‡	$T = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{S_w \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}}$	$t_{m+n-2}$	$\begin{cases}  T  > t_{m+n-2}(\alpha/2) \\ T > t_{m+n-2}(\alpha) \\ T < -t_{m+n-2}(\alpha) \end{cases}$
方差(均值已知)	$F = \frac{\sum_{i=1}^m (X_i - \mu_1)^2 / m}{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_2)^2 / n}$	$F_{m,n}$	$\begin{cases} F > F_{m,n}(\alpha/2) \text{ 或 } F < \frac{1}{F_{n,m}(\alpha/2)} \\ F > F_{m,n}(\alpha) \\ F < \frac{1}{F_{n,m}(\alpha)} \end{cases}$
方差(均值未知)	$F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$	$F_{m-1,n-1}$	$\begin{cases} F > F_{m-1,n-1}(\alpha/2) \text{ 或 } F < \frac{1}{F_{n-1,m-1}(\alpha/2)} \\ F > F_{m-1,n-1}(\alpha) \\ F < \frac{1}{F_{n-1,m-1}(\alpha)} \end{cases}$

†有关均值的检验: 对立假设分别为  $\mu_1 \neq \mu_2$ ,  $\mu_1 > \mu_2$  和  $\mu_1 < \mu_2$ . 有关方差的检验: 对立假设分别为  $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ ,  $\sigma_1^2 > \sigma_2^2$  和  $\sigma_1^2 < \sigma_2^2$ .

‡假定方差相等

**备择假设中一般不含有等号.**

### 3.3 拟合优度检验

设某总体X服从一个离散分布, 且根据经验得知总体落在类别  $a_1, \dots, a_k$  的理论频率分别为  $p_1, \dots, p_k$ , 现从该总体抽得一个样本量为n的样本, 其落在类别  $a_1, \dots, a_k$  的观测数分别为  $n_1, \dots, n_k$ . 感兴趣的问题是检验理论频率是否正确, 即下面假设是否正确:

$$H_0 : P(X \in a_1) = p_1, \dots, P(X \in a_k) = p_k.$$

这类问题只提零假设而不提对立假设, 相应的检验方法称为拟合优度检验. 显然, 在零假设下, 各类别的理论频数分别为  $np_1, \dots, np_k$ , 将理论频数和观测频数列于下表:

类别	$a_1$	$a_2$	$\dots$	$a_k$
理论频数	$np_1$	$np_2$	$\dots$	$np_k$
观测频数	$n_1$	$n_2$	$\dots$	$n_k$

由大数定律知, 在零假设成立时,  $n_i/n$  依概率收敛于  $p_i$ , 故理论频数  $np_i$  与观测频数  $n_i$  接近. 而检验统计量取为

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i} \sim \chi^2(k-1)$$

当理论总体总含有未知的参数时, 理论频数  $np_i$  一般也与这些参数有关, 此时应该用适当的估计如极大似然估计代替这些参数以得到  $p_i$  的估计  $\hat{p}_i$ , 得到的统计量记为

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(n_i - n\hat{p}_i)^2}{n\hat{p}_i}$$

拟合优度检验的提出者 Karl Pearson 最初认为在零假设下, 检验统计量的  $\chi^2$  的极限分布仍等于自由度为  $k-1$  的  $\chi^2$  分布, R.A. Fisher 发现自由度应该等于  $k-1$  减去估计的独立参数的个数  $r$ , 即  $k-1-r$ .

### 3.4 列联表的独立性检验, 齐一性检验

列联表是一种按两个属性作双向分类的表. 例如肝癌病人可以按所在医院(属性A) 和是否最终死亡(属性B) 分类. 目的是看不同医院的疗效是否不同. 又如婴儿可按喂养方式(属性A, 分两个水平: 母乳喂养与人工喂养) 和小儿牙齿发育状况(属性B, 分两个水平: 正常与异常) 来分类. 这两个例子中两个属性都只有两个水平, 相应的列联表称为“四格表”, 一般地, 如果第一个属性有  $a$  个水平, 第二个属性有  $b$  个水平, 称为  $a \times b$  表. 实际应用中, 常见的一个问题是考察两个属性是否独立. 即零假设是  $H_0$ : 属性A 与属性B 独立. 这是列联表的独立性检验问题.

	$B_1$	$B_2$	$\cdots$	$B_b$	合计
$A_1$	$n_{11}$	$n_{12}$	$\cdots$	$n_{1b}$	$n_{1\bullet}$
$A_2$	$n_{21}$	$n_{22}$	$\cdots$	$n_{2b}$	$n_{2\bullet}$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$	
$A_a$	$n_{a1}$	$n_{a2}$	$\cdots$	$n_{ab}$	$n_{a\bullet}$
合计	$n_{\bullet 1}$	$n_{\bullet 2}$	$\cdots$	$n_{\bullet b}$	$n$

假设样本量为  $n$ , 第  $(i, j)$  格的频数为  $n_{ij}$ . 记  $p_{ij} = P(\text{属性A, B 分别处于水平 } i, j)$ ,  $p_i = P(\text{属性A 有水平 } i)$ ,  $q_j = P(\text{属性B 有水平 } j)$ . 则零假设就是  $p_{ij} = p_i q_j$ . 将  $p_i$  和  $q_j$  看成参数, 则总的独立参数有  $a-1 + b-1 = a+b-2$  个. 它们的极大似然估计为

$$\hat{p}_i = \frac{n_{i\bullet}}{n}, \hat{q}_j = \frac{n_{\bullet j}}{n}$$

正好是它们的频率(证明参看教材). 其中  $n_{i\bullet} = \sum_{j=1}^b n_{ij}$ ,  $n_{\bullet j} = \sum_{i=1}^a n_{ij}$ . 在  $H_0$  下, 第  $(i, j)$  格的理论频数为  $n\hat{p}_i \hat{q}_j = n_{i\bullet} n_{\bullet j} / n$ , 因此在  $H_0$  下,  $\sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (n_{ij} - n_{i\bullet} n_{\bullet j} / n)$  应该较小. 故取检验统计量为

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b \frac{(n_{ij} - n_{i\bullet} n_{\bullet j} / n)^2}{(n_{i\bullet} n_{\bullet j} / n)} = n \left( \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b \frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} n_{\bullet j}} - 1 \right)$$

在零假设下  $\chi^2$  的极限分布是有自由度为  $k-1-r = ab-1 - (a+b-2) = (a-1)(b-1)$  的  $\chi^2$  分布. 对于四格表, 自由度为1.

	$B_1$	$B_2$	合计
$A_1$	$a$	$b$	$a+b$
$A_2$	$c$	$d$	$c+d$
合计	$a+c$	$b+d$	$n = a+b+c+d$

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - n\hat{p}_{i\bullet}\hat{p}_{\bullet j})^2}{n\hat{p}_{i\bullet}\hat{p}_{\bullet j}} = \frac{n(ad-bc)^2}{(a+b)(a+c)(b+d)(c+d)}$$



跟列联表有关的另一类重要的检验是齐一性检验, 即检验某一个属性A 的各个水平对应的另一个属性B 的分布全部相同, 这种检验跟独立性检验有着本质的区别. 独立性问题中两属性都是随机的; 而齐一性问题中属性A是非随机的, 这样涉及到的分布实际上是条件分布. 虽然如此, 所采用的检验方法跟独立性检验完全一样.

---

## 4. 假设检验作业

8-1. 假设  $X_1, \dots, X_{16}$  服从正态分布  $N(\mu, 0.16)$ , 检验问题

$$H_0 : \mu = 0.5 \leftrightarrow H_1 : \mu > 0.5$$

显著水平为0.05

(1) 检验的拒绝域是什么?

(2)  $\mu = 0.65$  时犯第二类错误的概率是多少?

解:

(1) 拒绝域是

$$W = \{z > u_{0.05}\} = \{z > 1.645\}$$

而  $z = \frac{\bar{X} - 0.5}{0.4/\sqrt{16}}$ , 即  $\bar{X} = 0.1z + 0.5$ , 则拒绝域对应  $\{\bar{X} > 0.6645\}$ .

(2)

犯第二类错误, 则要接受  $H_0$ , 即满足  $\bar{X} > 0.6645$ .

$$P(\bar{X} < 0.6645) = P(Z < \frac{0.6645 - 0.65}{0.1}) = \Phi(0.145) \approx 0.56.$$

---

8-24. 用传统工艺加工的某种水果罐头中每瓶维生素C的含量平均为19毫克, 现采用一种新的加工工艺, 试图减少在加工过程中对维生素C的破坏, 抽查了16瓶罐头, 测得维生素C的含量(单位: 毫克)为:

23, 20.5, 21, 20, 22.5, 19, 20, 23, 20.5, 18.8, 20, 19.5, 22, 18, 23, 22.

已知水果罐头中维生素C的含量服从正态分布. 在方差未知的情况下, 问新工艺下维生素的含量是否比旧工艺有所提高( $\alpha = 0.01$ )?

解:

$$H_0 : \mu = 19 \quad H_1 : \mu > 19.$$

检验统计量  $t = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$

计算和查表可以得到

$$\bar{X} = 20.8 \quad n = 16 \quad S \approx 1.617 \quad t_{0.01}(15) = 2.602$$

注意到

$$t = \frac{20.8 - 19}{1.617/4} \approx 4.453 > t_{0.01}(15) = 2.602$$

因此拒绝  $H_0$ , 接受  $H_1$ , 即认为新工艺下维生素的含量有所提高.

8-29. 某车间生产铜丝, 生产一向比较稳定. 今从产品中随机抽取10根检查其折断力, 得数据如下(单位: kg):

288.8, 294.7, 300.2, 286.6, 290.3, 280.1, 296.4, 295.4, 290.2, 289.2.

假设铜丝的折断力服从正态分布, 问是否可以相信该车间生产的铜丝的折断力的方差是16( $\alpha = 0.05$ )?

解:

$$H_0: \sigma^2 = 16 \quad H_1: \sigma^2 \neq 16$$
$$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

计算和查表可以得到:

$$S^2 = 32.652 \quad n = 10 \quad \chi_{0.975}^2(9) = 2.70 \quad \chi_{0.025}^2(9) = 19.02$$

注意到

$$\chi^2 = \frac{9 \times 32.652}{16} = 18.267 \in [\chi_{0.975}^2(9), \chi_{0.025}^2(9)] = [2.70, 19.02]$$

因此接受 $H_0$ , 相信该车间生产的铜丝的折断力的方差是16.

8-35. 一个以减肥为主要目的的健美俱乐部声称, 参加其训练班至少可以使肥胖者平均减少体重8kg以上. 为检验该宣传是否可信, 调查人员随机调查了9名参加者, 得到他们训练前后的体重数据如下(单位:kg):

训练前	104.5	94.0	104.7	96.4	91.6	90.9	92.0	99.9	109.7
训练后	94.2	86.6	97.5	91.7	82.6	83.8	81.3	92.2	101.0

现假设训练前后人的体重均服从正态分布. 问在0.05的显著水平下, 是否可以认为该俱乐部的宣传是可信的?

解:

计算可得样本差值为

10.3, 7.4, 7.2, 4.7, 9.0, 7.1, 10.7, 7.7, 8.7.

检验

$$H_0: \mu \leq 8 \quad H_1: \mu > 8$$
$$t = \frac{\bar{X}_n - \mu_0}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

计算和查表可以得到

$$\bar{X}_n = 8.089 \quad S = 1.830 \quad n = 9 \quad t_{0.05}(8) = 1.860$$

注意到

$$t = \frac{8.089 - 8}{1.830/3} = 0.146 < t_{0.05}(8) = 1.860$$

因此接受 $H_0$ , 不能认为宣传是可信的.

8-40. 为了解甲、乙两企业职工工资水平, 分别从两企业各随机抽取若干名职工调查, 得如下数据(单位: 元):

甲 公 司	3750	5300	3750	9100	5700	5250	5000
乙 公 司	5000	9500	4500	9000	6000	8500	6000

设两企业职工工资分别服从正态分布, 而总体独立且均值方差均未知. 试根据以上数据判断: 两企业职工工资的方差是否相等? 甲企业职工平均工资是否低于乙企业职工平均工资( $\alpha = 0.05$ )?

解:

(1)

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

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

计算和查表得到

$$S_1^2 = 3236190, S_2^2 = 4525670 \quad n_1 = 7, n_2 = 8$$

$$F_{0.025}(6, 7) = 5.120, F_{0.975}(6, 7) = 0.175$$

注意到

$$F = \frac{3236190}{4525670} = 0.715 \in [F_{0.975}(6, 7), F_{0.025}(6, 7)] = [0.175, 5.120]$$

因此接受 $H_0$ , 即认为两企业职工工资方差相等.

(2)

$$H_0: \mu_1 \geq \mu_2 \quad H_1: \mu_1 < \mu_2$$

$$t = \frac{\bar{X}_n - \bar{Y}_n}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2), S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

计算和查表得到

$$S_w^2 = 3930525, n_1 = 7, n_2 = 8, \bar{X}_n = 5407.1, \bar{Y}_n = 7281.3, t_{0.05}(13) = 1.771$$

注意到

$$t = \frac{5407.1 - 7281.3}{\sqrt{3930525(\frac{1}{7} + \frac{1}{8})}} = -1.827 < -t_{0.05}(13) = -1.771$$

因此拒绝 $H_0$ , 接受 $H_1$ , 即可以认为甲企业职工平均工资低于乙企业职工平均工资.

8-62. 某工厂为了了解白班和夜班的产品合格率是否有差异, 进行调查得到如下数据

	合 格	不 合 格
白 班	232	19
夜 班	54	18

试据此判断, 产品合格率是否与班次有关? ( $\alpha = 0.05$ )

解:

$$H_0: \text{产品合格率为班次无关} \quad H_1: \text{产品合格率为班次有关}$$

$$V_n = \frac{(232 + 54 + 19 + 18)(232 \times 18 - 19 \times 54)^2}{(232 + 52)(232 + 19)(18 + 19)(18 + 54)} = 16.759 > \chi_{0.05}^2(1) = 3.84.$$

拒绝 $H_0$ , 可以认为产品合格率为班次有关.

8-63. 为了解男性和女性对三种类型的啤酒: 淡啤酒、普通啤酒和黑啤酒的偏好有没有

有差异, 分别调查了180位男士和120位女士的喜好, 得如下数据

	淡啤酒	普通啤酒	黑啤酒
男性	49	31	100
女性	51	20	49

请问男性和女性对这三种类型的啤酒的偏好有显著差异吗? ( $\alpha = 0.05$ )

解:

$H_0$ : 男性和女性对这三种类型的啤酒的偏好没有显著差异       $H_1$ : 男性和女性对这三种类型的啤酒的偏好有显著差异

$$\begin{aligned}
 V_n &= n \left( \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^3 \frac{n_{ij}^2}{n_{i\cdot} n_{\cdot j}} - 1 \right) \\
 &= 300 \times \left( \frac{49^2}{180 \times 100} + \frac{31^2}{180 \times 51} + \frac{100^2}{180 \times 149} + \frac{51^2}{120 \times 100} + \frac{20^2}{120 \times 51} + \frac{49^2}{120 \times 149} - 1 \right) \\
 &= 8.197 \\
 &> \chi_{0.05}^2(2) = 5.99
 \end{aligned}$$

拒绝  $H_0$ , 可以认为男性和女性对这三种类型的啤酒的偏好有显著差异.

8-64. 检查一本书的 150 页, 记录各页中印刷错误的个数, 其结果为

错误的个数 $f_i$	0	1	2	3	4	5	6	$\geq 7$
含 $f_i$ 个错误的页数	86	40	19	2	0	2	1	0

试在显著性水平0.05下检验假设  $H_0$ : 每页上的印刷错误个数服从泊松分布.

解:

首先估计  $H_0$  成立时, 泊松分布  $P(\lambda)$  的参数  $\lambda$ , 我们知道,  $\lambda$  的极大似然估计是

$$\hat{\lambda} = \bar{X} = \frac{1}{150} (40 + 19 \times 2 + 2 \times 3 + 5 \times 2 + 6 \times 1) = \frac{2}{3}.$$

如果进行如下分组

$$l_1 = [0, 1), \quad l_2 = [1, 2), \quad l_3 = [2, 3), \quad l_4 = [3, 4), \quad l_5 = [4, 5), \quad l_6 = [5, 6), \quad l_7 = [6, +\infty)$$

那么有

$$\begin{aligned}
 p_1 &= e^{-\hat{\lambda}} = 0.513 \\
 p_2 &= \hat{\lambda} e^{-\hat{\lambda}} = 0.342 \\
 p_3 &= \frac{\hat{\lambda}^2}{2!} e^{-\hat{\lambda}} = 0.114 \\
 p_4 &= \frac{\hat{\lambda}^3}{3!} e^{-\hat{\lambda}} = 0.025 \\
 p_5 &= \frac{\hat{\lambda}^4}{4!} e^{-\hat{\lambda}} = 0.0042 \\
 p_6 &= \frac{\hat{\lambda}^5}{5!} e^{-\hat{\lambda}} = 0.00056 \\
 p_7 &= 1 - \sum_{j=1}^6 p_j = 0.0012
 \end{aligned}$$

为了保证分组满足  $np_i \geq 5$ , 我们将  $l_3, l_4, l_5, l_6, l_7$  合并为  $l_3$ , 并计算对应的  $\hat{p}$ .

$$\begin{aligned}
 p_1 &= e^{-\hat{\lambda}} = 0.513, & \hat{p}_1 &= \frac{86}{150} = 0.573 \\
 p_2 &= \hat{\lambda}e^{-\hat{\lambda}} = 0.342, & \hat{p}_2 &= \frac{40}{150} = 0.267 \\
 p_3 &= 1 - 0.513 - 0.342 = 0.145, & \hat{p}_3 &= \frac{24}{150} = 0.160
 \end{aligned}$$

进而

$$\begin{aligned}
 U &= \sum_{j=1}^3 \frac{n}{p_j} (\hat{p}_j - p_j)^2 \\
 &= \frac{150}{0.513} (0.573 - 0.513)^2 + \frac{150}{0.342} (0.267 - 0.342)^2 + \frac{150}{0.145} (0.160 - 0.145)^2 \\
 &= 3.752 \\
 &< \chi_{0.05}^2(1) = 3.84
 \end{aligned}$$

所以可以认为每页上的印刷错误个数服从泊松分布.

8-68. 设某两家工厂生产同一种产品, 产品分 1, 2, 3 三个等级(分别表示高, 中, 低三个等级), 现从两家工厂生产的产品中各随机抽取 110 和 100 个产品, 检查产品等级后结果如下

工厂 \ 等级	等级		
	1	2	3
甲	58	40	12
乙	40	40	20

试分别在水平  $\alpha = 0.1$  和  $\alpha = 0.05$  下判断两家工厂的产品质量等级是否相同? 并解释你的结论.

解:

$H_0$ : 两家工厂的产品质量等级相同      vs.       $H_1$ : 两家工厂的产品质量等级不同

$$\begin{aligned}
 V_n &= n \left( \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^l \frac{(n_{ij})^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}} - 1 \right) \\
 &= 210 \times \left( \frac{1}{110} \times \left( \frac{58^2}{98} + \frac{40^2}{80} + \frac{12^2}{32} \right) + \frac{1}{100} \times \left( \frac{40^2}{98} + \frac{40^2}{80} + \frac{20^2}{32} \right) - 1 \right) \\
 &= 4.841
 \end{aligned}$$

而

$$\begin{aligned}
 \chi_{0.1}^2(2) &= 4.61 < V_n \\
 \chi_{0.05}^2(2) &= 5.99 > V_n
 \end{aligned}$$

结论:

在显著性水平  $\alpha = 0.1$  下, 不可以认为两家工厂的产品质量等级相同;

在显著性水平  $\alpha = 0.05$  下, 可以认为两家工厂的产品质量等级相同.

解释:

显著性水平  $\alpha$  越小, 那么检验的结果越倾向于扩大接受域, 也就是更倾向于接受原假设,