# **HomeWork**

# 邹翔宇 | 2410833001

### 第一题

- 1. 原假设和备择假设:
  - · 原假设  $H_0$ : 零件的平均长度等于标称值 10 cm, 即  $H_0$ :  $\mu = 10$  cm。
  - · 备择假设  $H_1$ : 零件的平均长度不等于标称值 10 cm, 即  $H_1$ :  $\mu \neq 10$  cm。
- 2. **计算 Z 统计量**: 使用公式  $Z = \frac{\overline{X} \mu}{2}$ :

计算得:

$$Z = \frac{10.2 - 10}{\frac{0.5}{\sqrt{50}}} = \frac{0.2}{0.0707} \approx 2.83$$

3. **计算 p 值**: 由于是双侧检验, p 值为标准正态分布中 Z 统计量绝对值两侧的概率之和。 Z 统计量约为 2.83, 对应的单侧概率为 0.0023, 因此双侧 p 值为:

$$p = 2 \times 0.0023 = 0.0046$$

4. **判断是否拒绝原假设**: p 值约为 0.0046,小于常用的显著性水平(如 0.05 或 0.01),因此拒绝原假设  $H_0$ 。样本数据提供了足够的证据表明零件的平均长度与标称值 10 cm 存在显著差异。

#### 第二题

- 1. 原假设和备择假设:
  - · 原假设  $H_0$ : 今年的吸烟率等于去年的 25%,即  $H_0$ : p=0.25。
  - · 备择假设  $H_1$ : 今年的吸烟率不等于去年的 25%,即  $H_1: p \neq 0.25$ 。
- 2. **计算 Z 统计量**: 使用公式  $Z = \frac{\hat{p} p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}$ :
  - · 样本比例  $\hat{p} = \frac{40}{200} = 0.2$
  - · 原假设比例  $p_0 = 0.25$
  - · 样本量 n=200
  - · 标准误  $\sqrt{\frac{0.25 \cdot 0.75}{200}} \approx 0.03062$

计算得:

$$Z = \frac{0.2 - 0.25}{0.03062} \approx -1.632$$

- 3. 计算 p 值:
  - · 由于是双侧检验, p 值为标准正态分布中 |Z|=1.632 两侧的概率之和。
  - · 单侧概率约为 0.0516, 双侧 p 值为:

$$p$$
值 =  $2 \times 0.0516 \approx 0.103$ 

4. **判断是否拒绝原假设**: p 值约为 0.103,大于常用的显著性水平(如 0.05),因此不拒绝原假设  $H_0$ 。样本数据没有提供足够证据表明今年的吸烟率与去年的 25% 存在显著差异。

#### 第三题

- 1. 原假设和备择假设:
  - · 原假设  $H_0$ : 两种肥料对作物产量的均值无显著差异,即  $\mu_A = \mu_{B_0}$
  - · 备择假设  $H_1$ : 两种肥料对作物产量的均值存在显著差异,即  $\mu_A \neq \mu_{B^\circ}$
- 2. **计算 t 统计量**: 使用合并方差公式  $t = \frac{\overline{X}_A \overline{X}_B}{\sqrt{s_p^2 \left(\frac{1}{n_A} + \frac{1}{n_B}\right)}}$ , 其中合并方差  $s_p^2 = \frac{(n_A 1)s_A^2 + (n_B 1)s_B^2}{n_A + n_B 2}$ :
  - $\cdot \ \ \, \overline{X}_A = 50, \ \, \overline{X}_B = 55, \ \, s_A = 5, \ \, s_B = 6, \ \, n_A = 15, \ \, n_B = 12$
  - · 合并方差:

$$s_p^2 = \frac{(15-1)\cdot 5^2 + (12-1)\cdot 6^2}{15+12-2} = \frac{14\cdot 25 + 11\cdot 36}{25} = \frac{746}{25} = 29.84$$

· 标准误:

$$\sqrt{29.84 \cdot \left(\frac{1}{15} + \frac{1}{12}\right)} = \sqrt{29.84 \cdot 0.15} \approx 2.116$$

· t 统计量:

$$t = \frac{50 - 55}{2.116} \approx -2.363$$

- 3. **计算 p 值**: 自由度为  $n_A + n_B 2 = 25$ ,双侧检验中,t 统计量绝对值 |t| = 2.363 对应的 p 值约为 0.0258。
- 4. **判断是否拒绝原假设**: p 值约 0.026,小于显著性水平  $\alpha = 0.05$ ,因此拒绝原假设  $H_0$ 。数据表明两种肥料对作物产 量的影响存在显著差异, B组平均产量显著高于 A组。

#### 第四题

- 1. 原假设和备择假设:
  - · 原假设  $H_0$ : 两种药物的治愈率无显著差异,即  $p_A = p_{B^0}$
  - · 备择假设  $H_1$ : 两种药物的治愈率存在显著差异,即  $p_A \neq p_B$ 。
- 2. **计算 t 统计量**: 使用独立样本 t 检验公式(假设方差齐性):
  - · A 组治愈率  $p_A = 0.6$ ,样本量  $n_A = 30$
  - ・ B 组治愈率  $p_B = 0.5$ ,样本量  $n_B = 25$ ・ 合并方差  $s_p^2 = \frac{(n_A 1)s_A^2 + (n_B 1)s_B^2}{n_A + n_B 2}$

  - $s_A^2 = p_{A(1-p_A)} = 0.6 \cdot 0.4 = 0.24$   $s_B^2 = p_{B(1-p_B)} = 0.5 \cdot 0.5 = 0.25$

  - · 合并方差:

$$s_p^2 = \frac{(29 \cdot 0.24) + (24 \cdot 0.25)}{53} = \frac{6.96 + 6}{53} \approx 0.2445$$

· 标准误:

$$\sqrt{s_p^2 \bigg(\frac{1}{n_A} + \frac{1}{n_B}\bigg)} = \sqrt{0.2445 \cdot \bigg(\frac{1}{30} + \frac{1}{25}\bigg)} \approx 0.1338$$

· t 统计量:

$$t = \frac{p_A - p_B}{$$
标准误 =  $\frac{0.6 - 0.5}{0.1338} \approx 0.747$ 

- 3. **计算 p 值**: 自由度为  $n_A + n_B 2 = 53$ , 得到双侧 p 值约为 **0.458**。
- 4. **判断是否拒绝原假设**: p 值远大于常用显著性水平(如 0.05),因此不拒绝原假设  $H_0$ 。数据未提供足够证据表明两 种药物的治愈率存在显著差异。

#### 第五题

- 1. 原假设和备择假设:
  - 原假设  $H_0$ : 降压药对血压无显著影响,即服药前后的血压均值差为 0,即  $\mu_d=0$ 。
  - · 备择假设  $H_1$ : 降压药对血压有显著影响,即服药前后的血压均值差不为 0,即  $\mu_d \neq 0$ 。
- 2. **计算 t 统计量**: 配对 t 检验公式:

$$t = \frac{\overline{d}}{\frac{s_d}{\sqrt{n}}}$$

· **差值计算**(服药前 - 服药后):

$$d = [10, 5, 8, 13, 2, 18, 12, 13, 10, 6]$$

- ・ 均值  $\overline{d} = \frac{10+5+...+6}{10} = 9.7 \text{ mmHg}$ ・ 标准差  $s_d = \sqrt{\frac{\sum \left(d_i \overline{d}\right)^2}{n-1}} \approx 4.644 \text{ mmHg}$ ・ 标准误  $\mathrm{SE} = \frac{s_d}{\sqrt{n}} \approx 1.468$
- · t 统计量:

$$t = \frac{9.7}{1.468} \approx 6.606$$

- 3. **计算 p 值**: 自由度为 n-1=9,查 t 分布表或使用统计软件,双侧检验中 t=6.606 对应的 p 值 < **0.001**(精确值 约为  $8.6 \times 10^{-5}$ )。
- 4. **判断是否拒绝原假设**: p 值远小于显著性水平(如 0.05),因此拒绝原假设  $H_0$ 。数据表明降压药显著降低了患者的血压,差异具有统计学意义。

## 第六题

- 1. 第一类错误(Type I Error)
  - · 定义: 当原假设  $H_0$  为真时(新药实际无效),错误地拒绝了  $H_0$ ,即错误地认为新药有效。
  - · 实际意义: 可能导致无效药物被批准上市, 浪费医疗资源, 甚至让患者承担不必要的副作用风险。
- 2. 第二类错误 (Type II Error)
  - · 定义: 当备择假设  $H_1$  为真时(新药实际有效),未能拒绝  $H_0$ ,即未能检测到新药的有效性。
  - · 实际意义: 可能使有效药物被错误地放弃, 延误患者治疗机会, 影响公共卫生效益。
- 3. 检验效能 (Power of the Test)
  - · **定义**: 检验效能是正确拒绝原假设  $H_0$  的概率,即  $1-\beta$  (其中  $\beta$  是第二类错误的概率)。
  - · **重要性**: 高效能意味着研究有足够灵敏度检测真实存在的效应。若效能不足,即使药物有效,实验也可能无法发现,导致科学资源的浪费。

#### 4. 平衡第一类错误和第二类错误

- · **调整显著性水平**  $\alpha$ : 降低  $\alpha$  (如从 0.05 调整为 0.01) 可减少第一类错误,但会降低检验效能,增加第二类错误 风险。
- · **增加样本量** n: 增大样本量可提高检验效能,同时降低两类错误的概率。样本量越大,估计越精确,更易区分真实效应与随机波动。
- **· 权衡策略**:在资源允许下,优先增加样本量以平衡两类错误;若成本受限,需根据研究目标选择  $\alpha$ 。例如,药物 审批中严格控  $\alpha$ (降低假阳性),同时通过足够样本量维持效能。