第 10 章 假设检验(Hypothesis Testing)

根据样本信息来检验关于总体的某个假设是否正确, 此类问题称为 假设检验问题, 可分为

- 参数检验问题: 总体分布已知, 检验某未知参数的假设;
- 非参数检验问题: 总体分布未知时的假设检验问题.

假设检验的方法: 先假设所做总体的假设 H_0 成立, 然后从总体中取样, 根据样本的取值来判断是否有'不合理'的现象出现, 最后做出接受或者拒绝所做假设的决定. 这里'不合理'的现象指小概率事件在一次事件中几乎不会发生.

例 10.1 某产品出厂检验规定次品率 $p \le 0.04$ 才能出厂, 现从 10000 件产品中任抽取 12 件, 发现 3 件是次品, 问该批产品是否该出厂: 若抽样结果有 1 件次品, 问该批产品是否该出厂?

解 首先做出假设 $H_0: p \leq 0.04$. 若假设 H_0 成立, 设随机变量 $X \sim B(12, p)$, 则有

$$P(X=3) = {12 \choose 3} p^3 (1-p)^9 \le 0.0097.$$

由此可知这是一个小概率事件,一次试验不应该发生,但却发生了,故不合理,原假设 $H_0: p \leq 0.04$ 不成立,该批产品不能出厂.

若X=1则有

$$P(X = 1) = {12 \choose 1} p(1-p)^{11} \ge 0.306.$$

这不是小概率事件, 没理由拒绝原假设H, 产品可以出厂.

在 X = 1 情况下, 若直接利用参数估计

$$p = 1/12 = 0.083 > 0.04$$
.

若仅仅采用参数估计而不用假设检验,则不能出厂,因此参数估计与假设检验是不同的两件事.

在假设检验中, 需要对'不合理'的小事件给出一个定性描述, 通常给出一上界 α , 当一事件发生的概率小于 α 时则成为小概率事件. 通常取 $\alpha=0.05,0.1,0.01$, 其具体取值根据实际问题而定. 在假定 H_0 成立下, 根据样本提供的信息判断出不合理的现象 (概率小于 α 的事件发生), 则认为假设 H_0 不显著, α 被称为显著水平.

注意: 不否定假设 H_0 并不是肯定假设 H_0 一定成立, 而只能说差异不够显著, 没达到否定的程度, 所以假设检验被称为"显著性检验". 假设检验可分为如下三类:

- 原假设 $H_0: \mu = \mu_0$ 和备选假设 $H_1: \mu \neq \mu_0$, 称为 **双边假设检验**;
- 原假设 $H_0: \mu \leq \mu_0$ 和备选假设 $H_1: \mu > \mu_0$, 称为 **右边检验**;
- 原假设 $H_0: \mu \ge \mu_0$ 和备选假设 $H_1: \mu < \mu_0$, 称为 **左边检验**.

右边检验和左边检验又被通称为双边检验.

假设检验的一般步骤包括

- 1) 根据实际问题提出原假设 H_0 和备择假设 H_1 ;
- 2) 确定检验统计量 (分布已知);
- 3) 确定显著性水平 α, 并给出拒绝域;
- 4) 由样本计算统计量的实测值, 判断是否接受原假设 H_0 .

例 10.2 若某产品的重量服从 $\mathcal{N}(500,16)$, 随机取出 5 件产品, 其重量分别为 509, 507, 498, 502, 508, 问产品的期望是否正常? (显著性水平 $\alpha = 0.05$)

解 下面给出假设检验的一般步骤:

- 第一步: 提出原假设 $H_0: \mu = 500$ 和备择假设 $H_1: \mu \neq 500$;
- 第二步: 设计检验统计量, 在原假设 H_0 成立下的条件下求出其分布. 令样本均值 $\bar{X} = \sum_{i=1}^{5} X_i/5 = 504.8$, 设检验统计量为

$$Z = \frac{\bar{X} - 500}{\sqrt{16/5}} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

检验统计量能衡量差异大小且分布已知.

• 第三步: 给定显著性水平 $\alpha = 0.05$, 查表得到临界值 $\mu_{0.025} = 1.96$, 使得

$$P(|Z| > 1.96) = 0.05$$

成为一个小事件, 从而得到否定域 $\{Z: |Z| > 1.96\}$.

• 第四步: 将样本值代入计算统计量 Z 的实测值

$$|Z| = \frac{|\bar{X} - 500|}{\sqrt{16/5}} = \frac{4.8}{4/\sqrt{5}} = 1.2 \times \sqrt{5} = 2.68 > 1.96.$$

根据实测值 Z 落入否定域 $\{Z: |Z| > 1.96\}$, 从而拒绝原假设 H_0 .

下面研究假设检验是否会犯错,假设检验的核心是先假设原判断假设 H_0 成立,然后根据样本的取值来判断是否有'不合理'的现象出现,即"小概率"原理,然而小概率事件在一次试验中不发生并不意味着小概率事件不发生.可能发生如下两种错误:

- 第 I 类错误: "弃真", 即当 *H*₀ 为真时, 我们仍可能拒绝 *H*₀.
- 第 II 类错误: "存伪", 即当 H_0 不成立时, 我们仍可能接受 H_0 .

两类错误如下表格所示

假设检验的决定	真实情况: H ₀ 为真	真实情况: H ₀ 为假		
拒绝 H ₀	第Ⅰ类错误	正确		
接受 H ₀	正确	第 II 类错误		

设犯第 I 类错误的概率为 α , 即显著性水平, 第 II 类错误的概率用 β 表示, 即

$$\alpha = P($$
拒绝 $H_0|H_0$ 为真), $\beta = P($ 接受 $H_0|H_0$ 为假).

这两类错误互相关联, 当样本容量固定时, 一类错误概率的减少导致另一类错误概率的增加. Neymam-Pearson 原则: 在控制第 I 类错误的前提下, 尽可能减小第 II 类错误的概率.

10.1 正态总体期望的假设检验

10.1.1 方差已知的单个正态总体的期望检验 (Z 检验)

设 X_1, X_2, \cdots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 若方差 σ^2 已知, 检验原假设 $H_0: \mu = \mu_0$ 和备择假设 $H_1: \mu \neq \mu_0$. 设样本均值为 $\bar{X} = \sum_{i=1}^n X_i/n$, 根据正态分布的性质选择检验统计量

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

给定显著性水平 α , 得到拒绝域为 $|Z| \geqslant \mu_{\alpha/2}$, 这种检验方法称为 Z **检验法**.

关于 Z 检验法的双边和单边检验有

- i) 原假设 $H_0: \mu = \mu_0$ 和备择假设 $H_1: \mu \neq \mu_0$, 拒绝域为 $\{Z: |Z| \geqslant \mu_{\alpha/2}\}$;
- ii) 原假设 $H_0: \mu \ge \mu_0$ 和备择假设 $H_1: \mu < \mu_0$, 拒绝域为 $\{Z: Z \le -\mu_\alpha\}$;
- iii) 原假设 $H_0: \mu \leq \mu_0$ 和备择假设 $H_1: \mu > \mu_0$, 拒绝域为 $\{Z: Z \geq \mu_0\}$.

例 10.3 已知某产品的重量 $X \sim \mathcal{N}(4.55, 0.108^2)$, 现随机抽取 5 个产品, 其质量分别为 4.28, 4.40, 4.42, 4.35, 4.27. 问产品的期望在 $\alpha = 0.05$ 下有无显著性变化. ($\mu_{0.025} = 1.96$)

解 首先提出原假设 $H_0: \mu = 4.55$ 和备择假设 $H_1: \mu \neq 4.55$. 若 H_0 成立, 选择检验量

$$Z = \frac{\bar{X} - 4.55}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0, 1),$$

求得拒绝域为 $|Z| \geqslant \mu_{\alpha/2} = 1.96$. 计算样本均值可知 $\bar{X} = 4.364$, 于是有

$$\frac{\bar{X} - 4.55}{0.108/\sqrt{5}} = 3.851 > 1.96,$$

由此可拒绝 H_0 , 说明有显著变化.

例 10.4 某灯泡平均寿命要求不低于 1000 小时被称为 '合格',已知灯泡的寿命 $X \sim \mathcal{N}(\mu, 100^2)$,现在随机抽取 25 件,其样本均值为 $\bar{X}=960$.在显著性水平 $\alpha=0.05$ 的情况下,检验这批灯泡是否合格. ($\mu_{0.05}=1.645$)

解 首先提出原假设 $H_0: \mu \ge 1000$ 和备择假设 $H_1: \mu < 1000$. 若 H_0 成立, 选择假设统计量

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0, 1),$$

由此得到假设拒绝域为: $Z < -\mu_{\alpha} = -1.645$. 根据样本均值 $\bar{X} = 960$ 可知观察值

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} = -2.0 < -1.645$$

由此可拒绝 H_0 , 认为这篇灯泡不合格.

10.1.2 方差未知的单个正态总体的期望检验 (t 检验)

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 若方差 σ^2 未知, 检验原假设 $H_0: \mu = \mu_0$ 和备择假设 $H_1: \mu \neq \mu_0$. 设样本均值为 $\bar{X} = \sum_{i=1}^n X_i/n$ 和样本修正方差 $S^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2/(n-1)$, 根据正态分布的性质选择检验统计量

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

给定显著性水平 α , 得到拒绝域为 $|t| \ge t_{\alpha/2}(n-1)$, 这种检验方法称为 t **检验法**.

关于t检验法的双边和单边检验有

- i) 原假设 $H_0: \mu = \mu_0$ 和备择假设 $H_1: \mu \neq \mu_0$, 拒绝域为 $\{t: |t| \ge t_{\alpha/2}(n-1)\}$;
- ii) 原假设 $H_0: \mu \ge \mu_0$ 和备择假设 $H_1: \mu < \mu_0$, 拒绝域为 $\{t: t \le -t_\alpha(n-1)\}$;
- iii) 原假设 $H_0: \mu \leq \mu_0$ 和备择假设 $H_1: \mu > \mu_0$, 拒绝域为 $\{t: t \geq t_0(n-1)\}$.

10.1.3 方差已知的两个正态总体的期望差检验

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 的样本, 以及 Y_1, Y_2, \dots, Y_m 是来自总体 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本, 若方差 σ_1^2 和 σ_2^2 已知, 检验原假设 $H_0: \mu_1 - \mu_2 = \delta$ 和备择假设 $H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq \delta$

(注: δ 为常数). 设样本均值 $\bar{X} = \sum_{i=1}^{n} X_i/n$ 和 $\bar{Y} = \sum_{i=1}^{m} Y_i/m$,根据正态分布的性质有

$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - \delta}{\sqrt{\sigma_1^2/n + \sigma_2^2/m}} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

给定显著性水平 α , 其双边和单边检验有

- i) 原假设 $H_0: \mu_1 \mu_2 = \delta$ 和备择假设 $H_1: \mu_1 \mu_2 \neq \delta$, 拒绝域为 $\{U: |U| \geqslant \mu_{\alpha/2}\}$;
- ii) 原假设 $H_0: \mu_1 \mu_2 \ge \delta$ 和备择假设 $H_1: \mu_1 \mu_2 < \delta$, 拒绝域为 $\{U: U \le -\mu_\alpha\}$;
- iii) 原假设 $H_0: \mu_1 \mu_2 \leq \delta$ 和备择假设 $H_1: \mu_1 \mu_2 > \delta$, 拒绝域为 $\{U: U \geq \mu_\alpha\}$.

10.1.4 方差未知但相等的两个正态总体的期望差检验

略,以后补上

10.1.5 基于成对 (pairwise) 数据的检验

在很多实际应用中,为了比较两种方法或两种产品的差异,往往会得到一批成对的观察值,然后基于观察的数据分析判断方法会产品是否具有显著的区别,这种方法称为 成对 (pairwise) 比较法.

例 10.5 假设有两种学习方法 A 和 B, 在 9 个数据集上取得的效果如下表

数据集	1	2	3	4	5	6	7	8	9
方法 A	0.6	0.9	0.8	0.7	0.6	0.9	0.8	0.9	0.7
方法 В	0.7	0.95	0.7	0.6	0.7	0.9	0.9	0.8	0.6

问这两种方法在 $\alpha = 0.05$ 下是否有显著性区别?

上 述 问 题 可 进 一 步 形 式 化 为: 假 设 观 察 到 n 对 互 相 独 立 的 随 机 变 量 $(X_1,Y_1),(X_2,Y_2),\cdots,(X_n,Y_n)$,其中 X_1,X_2,\ldots,X_n 和 Y_1,Y_2,\ldots,Y_n 分别是总体 X 和 Y 的两个样本,检验这两种方法是否性能相同,即检验总体 X 和 Y 的期望是否相等. 因为对相同的数据集 i 而言, X_i 和 Y_i 不能被认为相互独立. 由此假设

$$Z = X - Y \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2),$$

并提出原假设 $H_0: \mu=0$ 和备择假设 $H_1: \mu\neq 0$, 方差 σ^2 未知, 因此考虑统计 t 检验量. 设 $Z_i=X_i-Y_i$ $(i\in [n])$, 可得样本均值和方差分别为

$$\bar{Z} = \sum_{i=1}^{n} \frac{Z_i}{n}$$
 $\Re S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (Z_i - \bar{Z})^2.$

由此得到统计检验量

$$t = \frac{\bar{Z}}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1),$$

在显著性水平 α 下得到拒绝域为: $|t| > t_{\alpha/2}(n-1)$. 下面给出例 10.5 详细求解.

解 设随机变量 $Z_i=X_i-Y_i$ $(i\in[10]),$ 可得样本均值 $\bar{Z}=0.0056$ 和方差 $S^2=0.009,$ 由此可得观察值

$$|t| = \frac{|\bar{Z}|}{S/\sqrt{n}} = \frac{0.0056}{0.9} \approx 0.062 < t_{0.025}(8) = 2.3060,$$

由此说明这两种方法没有显著性区别.

10.2 正态分布的方差假设检验.

10.2.1 单个正态总体的方差检验 (χ^2 检验)

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 检验原假设 $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$ 和备择假设 $H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$. 设样本样本修正方差 $S^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2/(n-1)$, 根据正态总体抽样定理选择检验统计量

$$\chi^2 = \frac{(n-1)S}{\sigma} \sim \chi^2(n-1).$$

给定显著性水平 α 求解拒绝域, 这种检验方法称为 χ^2 检验法.

关于 χ^2 检验法的双边和单边检验有

- i) 原假设 H_0 : $\sigma^2 = \sigma_0^2$ 和备择假设 H_1 : $\sigma^2 \neq \sigma_0^2$, 拒绝域为: $\{\chi^2 \geqslant \chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)\} \cup \{\chi^2 \leqslant \chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)\}$.
- ii) 原假设 $H_0: \sigma^2 \geqslant \sigma_0^2$ 和备择假设 $H_1: \sigma^2 < \sigma_0^2$. 拒绝域为: $\{\chi^2 \leqslant \chi_{1-\alpha}^2(n-1)\}$.
- iii) 原假设 $H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2$ 和备择假设 $H_1: \sigma^2 > \sigma_0^2$. 拒绝域为: $\{\chi^2 \geq \chi_\alpha^2 (n-1)\}$.
- 10.2.2 两个正态总体的方差比检验 (F 检验)

略

10.3 非参假设检验

前面的内容讨论整体分布类型已知 (正态总体) 的参数假设检验问题. 本节讨论总体分布的假设检验问题, 因为所研究的检验是如何利用子样去拟合总体分布, 所以又被称分布的拟合优度检验.

$10.3.1 \chi^2$ 检验法

设总体 X 的分布函数 F(x) 具体形式未知. 根据样本 X_1, \ldots, X_n 来检验关于总体的假设:

$$H_0: F(x) = F_0(x)$$

其中 $F_0(x)$ 为某确定的分布函数.

若总体 X 为离散随机变量: $H_0: P[X = x_i] = p_i \ (i = 1, 2, ...)$

若总体 X 为连续随机变量: $H_0: X$ 的密度函数 $p(x) = p_0(x)$

若 p_i 或 $p_0(x)$ 包含未知参数,此时首先用极大似然估计/矩估计估计未知参数.