# 第8.1节 假设检验

- 一、假设检验的基本原理
- 二、假设检验的相关概念
- 三、假设检验的一般步骤

四、小结









### 一、假设检验的基本原理

在总体的分布函数完全未知或只知其形式、 但不知其参数的情况下,为了推断总体的某些性 质,提出某些关于总体的假设.

例如, 提出总体服从泊松分布的假设;

又如,对于正态总体提出数学期望等于 $\mu_0$ 的假设等.

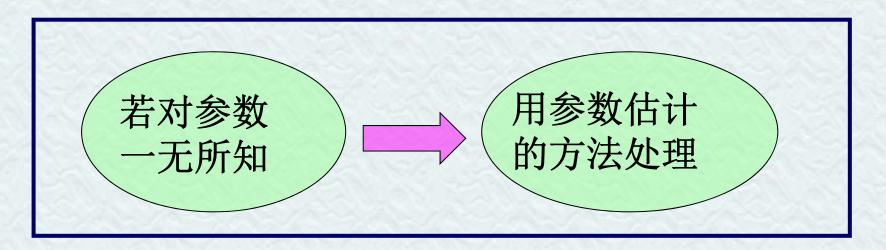
假设检验就是根据样本对所提出的假设作 出判断:是接受,还是拒绝.







### 假设检验的基本概念



若参有了



但有测需要计实之时



用假设 检验的 方法来 处理

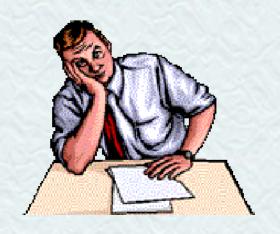




假设检验问题是统计推断的另一类重要问题.

如何利用样本值对一个具体的假设进行检验?

通常借助于直观分析和理论分析相结合的做法,其基本原理就是人们在实际问题中经常采用的所谓小概率原理:"一个小概率事件在一次试验中几乎是不可能发生的".



下面结合实例来说明假设检验的基本思想.







**实例** 某车间用一台包装机包装葡萄糖,包得的袋装糖重是一个随机变量,它服从正态分布.当机器正常时,其均值为0.5公斤,标准差为0.015公斤.某日开工后为检验包装机是否正常,随机地抽取它所包装的糖9袋,称得净重为(公斤):

0. 497 0. 506 0. 518 0. 524 0. 498 0. 511

0.520 0.515 0.512, 问机器是否正常?

分析: 用 $\mu$ 和 $\sigma$ 分别表示这一天袋 装糖重总体 X 的均值和标准差,





由长期实践可知,标准差较稳定,设 $\sigma = 0.015$ ,

则  $X \sim N(\mu, 0.015^2)$ , 其中 $\mu$  未知.

问题: 根据样本值判断 $\mu = 0.5$ 还是 $\mu \neq 0.5$ .

提出两个对立假设 $H_0: \mu = \mu_0 = 0.5$  和  $H_1: \mu \neq \mu_0$ .

再利用已知样本作出判断是接受假设 $H_0$ (拒绝假设 $H_1$ ),还是拒绝假设 $H_0$ (接受假设 $H_1$ ).

如果作出的判断是接受 $H_0$ ,则 $\mu = \mu_0$ ,

即认为机器工作是正常的,否则,认为是不正常的.







由于要检验的假设涉及总体均值,故可借助于样本均值来判断.

因为X是 $\mu$ 的无偏估计量,

所以若  $H_0$  为真,则 $|x-\mu_0|$ 不应太大,

当
$$H_0$$
为真时, $\frac{\overline{X}-\mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}\sim N(0,1)$ ,

衡量  $|\bar{x} - \mu_0|$  的大小可归结为衡量  $\frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}}$  的大小,

于是可以选定一个适当的正数k,







当观察值 $\bar{x}$ 满足 $\frac{|\bar{x}-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \geq k$ 时,拒绝假设 $H_0$ ,

反之, 当观察值  $\bar{x}$  满足  $\frac{|\bar{x}-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}}$  < k时, 接受假设 $H_0$ .

因为当
$$H_0$$
为真时 $U = \frac{X - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$ ,

由标准正态分布分位点的定义得  $k = u_{\alpha/2}$ ,

当
$$\frac{|\overline{x}-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} \ge u_{\alpha/2}$$
时,拒绝 $H_0$ ,, $\frac{|\overline{x}-\mu_0|}{\sigma/\sqrt{n}} < u_{\alpha/2}$ 时,接受 $H_0$ .





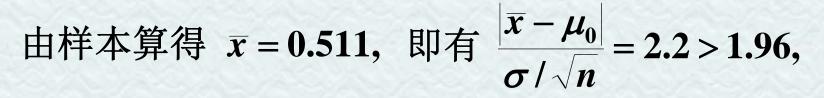


假设检验过程如下:

在实例中若取定  $\alpha = 0.05$ ,

则
$$k = u_{\alpha/2} = u_{0.025} = 1.96$$
,

又已知 n = 9,  $\sigma = 0.015$ ,



于是拒绝假设 $H_0$ ,认为包装机工作不正常.









#### 以上所采取的检验法是符合小概率原理的.

由于通常 $\alpha$ 总是取得很小,一般取 $\alpha = 0.01, \alpha = 0.05$ ,

因而当
$$H_0$$
为真,即 $\mu = \mu_0$ 时, $\left\{\frac{\overline{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \ge u_{\alpha/2}\right\}$ 是一个小概率事件,

在假设检验中,数α称为显著性水平.







## 二、假设检验的相关概念

### 1. 原假设与备择假设

假设检验问题通常叙述为:在显著性水平 $\alpha$ 下,

检验假设  $H_0: \mu = \mu_0, H_1: \mu \neq \mu_0$ .

 $H_0$  称为原假设或零假设, $H_1$  称为备择假设.









### 2. 拒绝域与临界点

当检验统计量取某个区域  $W_1$  中的值时,我们拒绝原假设 $H_0$ ,则称区域  $W_1$  为拒绝域,拒绝域的边界点称为临界点.

如在前面实例中, 拒绝域为  $|u| \ge u_{\alpha/2}$ , 临界点为 $-u_{\alpha/2}$ 及 $u_{\alpha/2}$ .









### 3. 两类错误及记号

假设检验是根据样本的信息并依据小概率原理,作出接受还是拒绝 $H_0$ 的判断。由于样本具有随机性,因而假设检验所作出的结论有可能是错误的. 这种错误有两类:

(1) 当原假设 $H_0$ 为真,观察值却落入拒绝域,而作出了拒绝 $H_0$ 的判断,称做第一类错误,又叫弃真错误.犯第一类错误的概率是显著性水平 $\alpha$ .







(2) 当原假设 $H_0$ 不真, 而观察值却落入接受域, 而作出了接受 $H_0$ 的判断, 称做第二类错误, 又叫取伪错误.

犯第二类错误的概率记为β

 $\beta = P\{$ 接受  $H_0 | H_0$ 不真}或  $P_{\mu \in H_1}$ {接受  $H_0$ }.

当样本容量 n 一定时, 若减少犯第一类错误的概率, 则犯第二类错误的概率往往增大.

若要使犯两类错误的概率都减小,除非增加样本容量.







#### 概率论与数理统计

#### 两类错误

		总体情况	
		H。为真	H。不为真
决策	H <sub>0</sub> 落入拒绝域,拒绝	犯第一类错误	正确
	H <sub>0</sub> 落入接受域,接受	正确	犯第二类错误









### 三、假设检验的一般步骤

- 1. 根据实际问题的要求,提出原假设  $H_0$  及备择假设  $H_1$ ;
- 2. 选择适当的检验统计量,在 $H_0$ 成立的条件下,确定它的概率分布;
- 3. 给定显著性水平  $\alpha$ ,确定拒绝域  $W_1$ ;
- 4. 根据样本观察值计算统计量的值;
- 5. 根据统计量值是否落入拒绝域 $W_1$ 中,作出拒绝或者接受 $H_0$ 的判断.







# 五、小结

假设检验的基本原理、相关概念和一般步骤.

#### 假设检验的两类错误

真实情况	所 作 决 策	
(未知)	接受H <sub>0</sub>	拒绝H <sub>0</sub>
$H_0$ 为真	正确	犯第I类错误
$H_0$ 不真	犯第II类错误	正确





