

文科概率统计

3.8 假设检验

3.8.1 假设检验的基本思想

在数理统计中,我们把需要用样本去判断正确与否的命题称为一个假设. 根据研究目的提出的假设称为原假设,记为 H_0 ; 而其对立面假设称为备择假设(或对立假设),记为 H_1 .

提出了“假设”之后,就要用适当的统计方法来决定是否接受假设,这叫做假设检验或称统计假设检验.

假设检验所依据的基本原理是小概率原理: “小概率事件在一次试验(或观测)中几乎是不可能出现的.”

其分析问题的方法是带有概率性质的反证法.

下面举例说明参数假设检验的基本思想.

例 3.8.1 某厂为了提高其产品电池的寿命进行了工艺改革. 从生产的一大批产品中随机抽取 10 只, 测得其样本均值 $\bar{x} = 204.8$ h, 已知旧工艺条件下的电池寿命服从正态分布 $N(200, 5^2)$, 试问新产品的寿命与旧产品的寿命是否一致.

解 一般说来, 工艺条件的变化只影响均值而对方差影响不大. 因此, 可以认为新产品寿命 X 服从正态分布 $N(\mu, 5^2)$, μ 是未知的, 而 $\mu = 200$ 是否成立也是未知的. 我们已知 μ 的估计值 $\bar{x} = 204.8$, $\bar{x} > 200$, 能否说 $\mu > 200$ 呢? 不能. 因为样本均值 \bar{X} 是随机变量, 若再抽 10 个产品, 其平均寿命可能小于 200, 随机变量与常数之间不能比大小. 那么如何利用样本信息对假设 $\mu = 200$ 或 $\mu \neq 200$ 做出推断呢?

如果原假设 $\mu = 200$ 成立,那么 $X \sim N(200, 5^2)$, 从而由 3.6.6 抽样分布中的结论有

$$\bar{X} = \frac{1}{10} \sum_{k=1}^{10} X_k \sim N(200, 25/10).$$

统计量 $U = \frac{\bar{X} - 200}{5/\sqrt{10}} \sim N(0, 1)$, 对于给定的 $\alpha = 0.05$, 令

$$P\left(\left|\frac{\bar{X} - 200}{5/\sqrt{10}}\right| < U_{\frac{\alpha}{2}}\right) = 1 - \alpha = 0.95,$$

或

$$P\left(\left|\frac{\bar{X} - 200}{5/\sqrt{10}}\right| \geq U_{\frac{\alpha}{2}}\right) = \alpha = 0.05.$$

为保证服从标准正态分布的统计量 U 落在 $[-U_{\alpha/2}, U_{\alpha/2}]$ 区域内的概率为 95%，因此查标准正态分布函数数值表有 $U_{\alpha/2} = 1.96$ （图 3.43）。

由于 \bar{X} 的观测值 $\bar{x} = 204.8$ ，因此统计量 U 的观测值 u_0 满足

$$|u_0| = \left| \frac{204.8 - 200}{5/\sqrt{10}} \right| \approx 3.036 > 1.96 \\ = U_{\alpha/2}.$$

而由前可知 $P\left(\left|\frac{\bar{X} - 200}{5/\sqrt{10}}\right| \geq U_{\alpha/2}\right) = \alpha = 0.05$ 是一个小概率。这就意味着，若原假设 $H_0: \mu = 200$ 成立，那么由抽出的样本观测值计算出的统计量 u_0 大于 1.96 的可能性只有 5%，而现在它在一次抽样中，竟发生了这种情形，这是不合理的，产生这种不合理的根源在于假设 $H_0: \mu = 200$ 不合理，因此拒绝 H_0 ，而接受 $H_1: \mu \neq 200$ 。

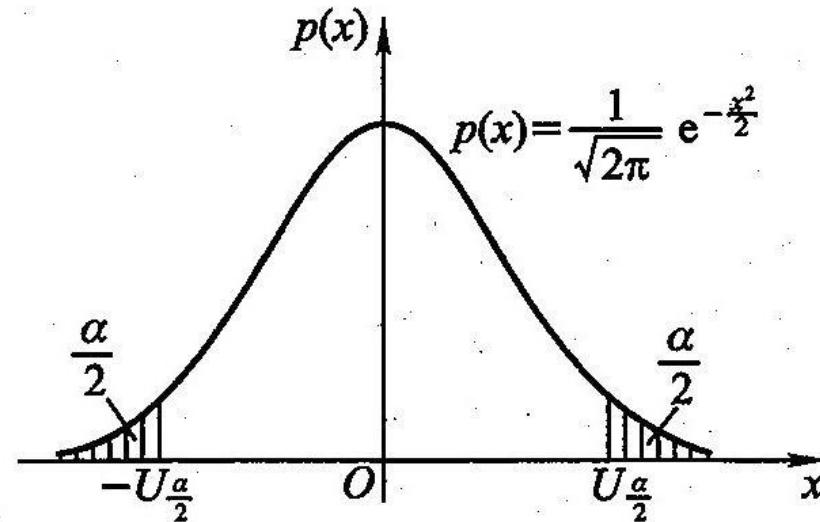


图 3.43

参数的假设检验就是先对总体参数做出先验假设,然后用样本信息按照一定的法则来判断先验假设是否合理,以此决定接受假设或拒绝假设.一般说来,我们并不能证明一个统计假设是正确的还是错误的,只能说,如果样本资料所提供的信息使我们可以相信假设时,我们就不要拒绝它,否则就要拒绝它.

至于什么算“概率很小”,在检验之前都事先指定,比如 5%、1% 等,一般把它记作 α , α 是一个事先指定的小的正数,称为显著性水平或检验水平.

由此可见,假设检验的结论与选取的显著性水平 α 有密切的关系,因此必须说明假设检验的结论是在怎样的显著性水平下做出的.

3.8.2 假设检验的一般步骤

根据问题要求的不同,假设检验有双侧检验与单侧检验之分.

从前面的例 3.8.1 的假设检验中,当统计量 U 的观测值的绝对值大于临界值 $U_{\alpha/2}$ 即 $|u_0| > U_{\alpha/2}$ 时,则拒绝原假设 H_0 ,通常称这样的区域 $\{|u_0| > U_{\alpha/2}\}$ 为关于原假设 H_0 的拒绝域(简称拒绝域).而形如 " $H_1: \mu \neq \mu_0$ " 的备择假设表示 μ 可能大于 μ_0 ,也可能小于 μ_0 ,称这种假设检验为双侧假设检验.

在实际中,除了双侧假设检验外,有时还用到单侧假设检验.如在例 3.8.1 中,工艺改革后,我们关心的是电池的平均寿命 μ 不能降低,因此可把问题改为“工艺改革后,电池的平均寿命 μ 不小于 200 h”可能更合理一些.这样,就要检验如下的假设:

$$H_0: \mu \geq 200, H_1: \mu < 200.$$

相对应的还可以有与此相反的假设:

$$H_0: \mu \leq 200, H_1: \mu > 200.$$

这样的假设检验都称为单侧假设检验.

一般的，我们有如下的结论：

若假设检验的模型为

$$(I) H_0: \theta = \theta_0, H_1: \theta \neq \theta_0,$$

则称该检验为双侧检验。

对于模型(I)，若总体 X 为连续型随机变量且选定的统计量的密度函数为 $p(x)$ ，则该检验的拒绝域在密度曲线的两端，见图 3.44。

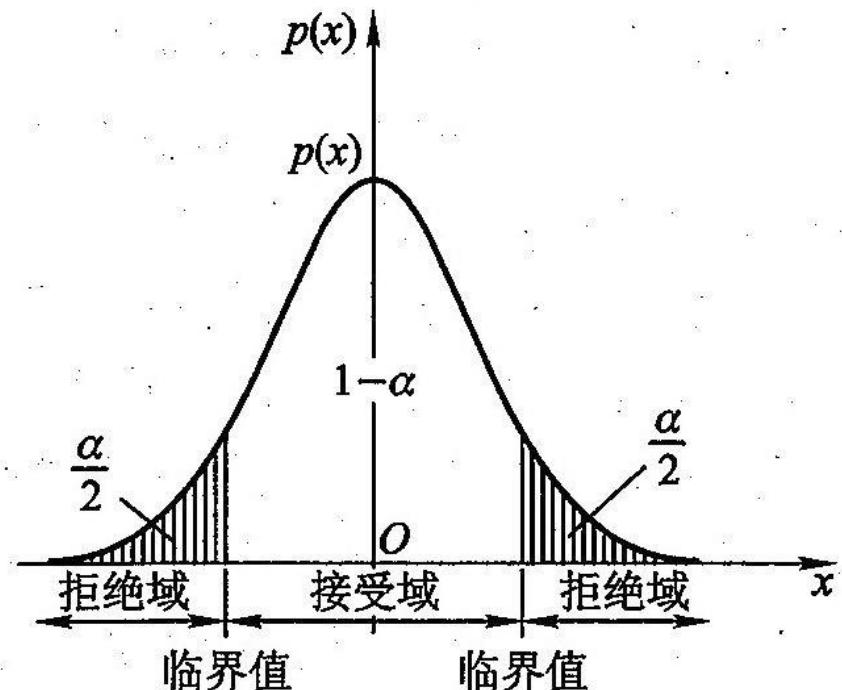


图 3.44

若假设检验的模型为

$$(II) H_0: \theta \leq \theta_0, H_1: \theta > \theta_0 \quad \text{或}$$

$$(III) H_0: \theta \geq \theta_0, H_1: \theta < \theta_0,$$

则称该检验为单侧检验.

对于模型(II),若总体 X 为连续型随机变量且选定的统计量的密度函数为 $p(x)$, 则该检验的拒绝域在密度曲线的右端, 见图 3.45.

对于模型(III),若总体 X 为连续型随机变量且选定的统计量的密度函数为 $p(x)$, 则该检验的拒绝域在密度曲线的左端, 见图 3.46.

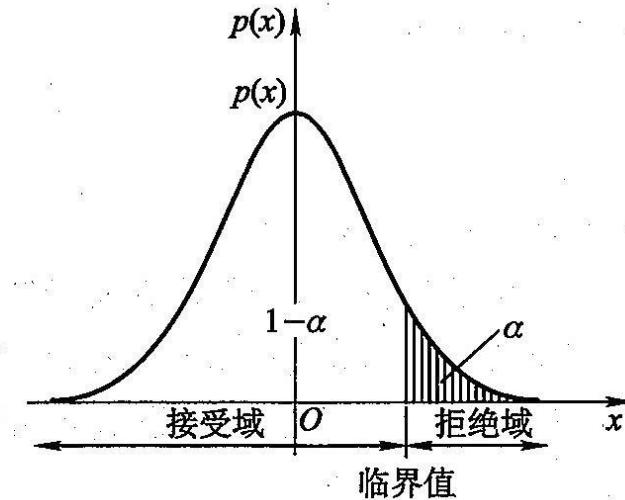


图 3.45

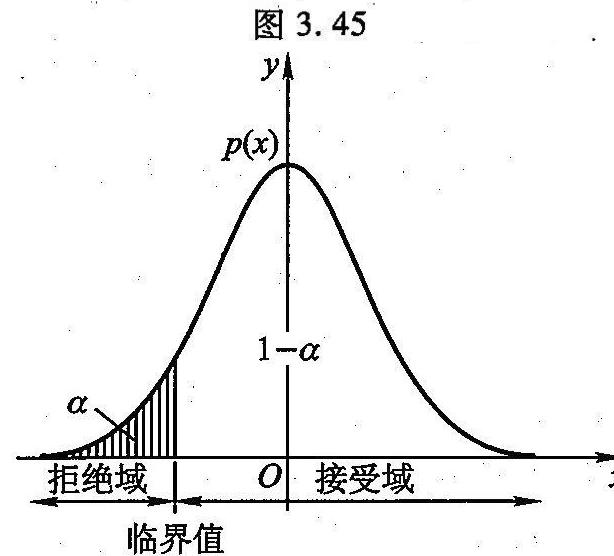


图 3.46

数学上可以证明,当总体 X 为正态分布时,模型(Ⅱ)与模型

$$H_0: \theta = \theta_0, H_1: \theta > \theta_0 \quad \text{有相同的拒绝域.}$$

模型(Ⅲ)与模型

$$H_0: \theta = \theta_0, H_1: \theta < \theta_0 \quad \text{有相同的拒绝域.}$$

我们通过例 3.8.1 已对假设检验的基本思想有了了解,由此可知假设检验一般可以按照下列步骤进行.

(1) 根据问题的需要做出原假设 H_0 , 将其对立面作为备择假设. 在实际问题中, 对原假设 H_0 的提出, 可以从以往的经验得出, 也可以从具体问题的要求得到.

(2) 选取合适的统计量,并在原假设 H_0 成立的条件下,确定该统计量的分布. 统计量的选择与原假设有关,统计量是样本 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的函数,它不能包含未知参数,但要包含原假设中的已知参数. 因为只有不包含未知参数,才能计算它的观察值;只有包含 H_0 中的已知参数,才能对原假设是否成立做出判断. 另外,统计量在 H_0 成立的条件下,其分布应为已知,才能由此确定拒绝域.

(3) 由统计量的分布及显著性水平 α ,确定拒绝接受 H_0 的区域 G 使得 $P(G) = \alpha$ (如例 3.8.1 中 $P(|U| \geq U_{\alpha/2}) = \alpha$). 确定拒绝域的关键是根据给定的显著性 α 寻找分布的临界值(如例 3.8.1 中的 $U_{\alpha/2}$).

(4) 由样本观测值 (x_1, x_2, \dots, x_n) 作出统计推断. 把实际得到的样本值代入统计量中,算出实际统计量之值,看实际统计量的值是否落在拒绝域中,以决定拒绝或接受原假设 H_0 .

3.8.4 单个正态总体均值的假设检验

1. 正态总体方差 σ^2 已知

设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, (σ^2 已知), (X_1, X_2, \dots, X_n) 是来自正态总体 X 的一个简单随机样本, 样本均值 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, 现对总体均值 μ 作假设检验.

如果给定一个常数 μ_0 , 根据不同的问题可以做出不同的假设.

问题(1) μ 是否等于 μ_0 , 所以有假设:

(I) $H_0: \mu = \mu_0, H_1: \mu \neq \mu_0$ (双侧检验).

问题(2) μ 是否不大于 μ_0 , 所以有假设:

(II) $H_0: \mu \leq \mu_0, H_1: \mu > \mu_0$ (单侧检验), 它与模型

$H_0: \mu = \mu_0, H_1: \mu > \mu_0$ 有相同的拒绝域.

问题(3) μ 是否不小于 μ_0 , 所以有假设:

(III) $H_0: \mu \geq \mu_0, H_1: \mu < \mu_0$ (单侧检验), 它与模型

$H_0: \mu = \mu_0, H_1: \mu < \mu_0$ 有相同的拒绝域.

由于总体方差 σ^2 已知, 根据 3.6.6 节抽样分布中的结论, 选用统计量

$$U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

统计量的选取要求同 3.7 节中区间估计中统计量选取相同(1)统计量中要含有作假设检验的参数, 而不能含有其他未知参数; (2) 统计量的分布是已知的.

当 H_0 成立时

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

对于给定的显著性水平 α , 由于标准正态分布的密度曲线是关于 y 轴对称的, 因此, 由模型(I)的双侧检验可以定出小概率事件:

$$P(|U| \geq U_{\alpha/2}) = \alpha,$$

即

$$P(U \geq U_{\alpha/2}) = P(U \leq -U_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

由模型(Ⅱ)的单侧检验可以定出小概率事件:

$$P(U \geq U_\alpha) = \alpha.$$

由模型(Ⅲ)的单侧检验可以定出小概率事件:

$$P(U \leq -U_\alpha) = \alpha.$$

根据统计量 U 的分布,关键是要寻找临界值 $U_{\alpha/2}$ 及 U_α

$$\Phi(U_{\frac{\alpha}{2}}) = 1 - \frac{\alpha}{2}.$$

查标准正态分布函数数值表(附表2),就可以得到临界值 $U_{\alpha/2}$

$$\Phi(U_\alpha) = 1 - \alpha.$$

同样查标准正态分布函数数值表(附表2),就可以得到临界值 U_α .

由样本观测数据 (x_1, x_2, \dots, x_n) , 计算统计量 U 的样本观测值 u_0 , 习惯上采用下面的方法进行判定:

- 对于模型(I), 当 $|u_0| \geq U_{\alpha/2}$ 时, 拒绝 H_0 , 否则不拒绝 H_0 ; 其拒绝域是 $\{|u_0| \geq U_{\alpha/2}\}$, 如图 3.47 所示.

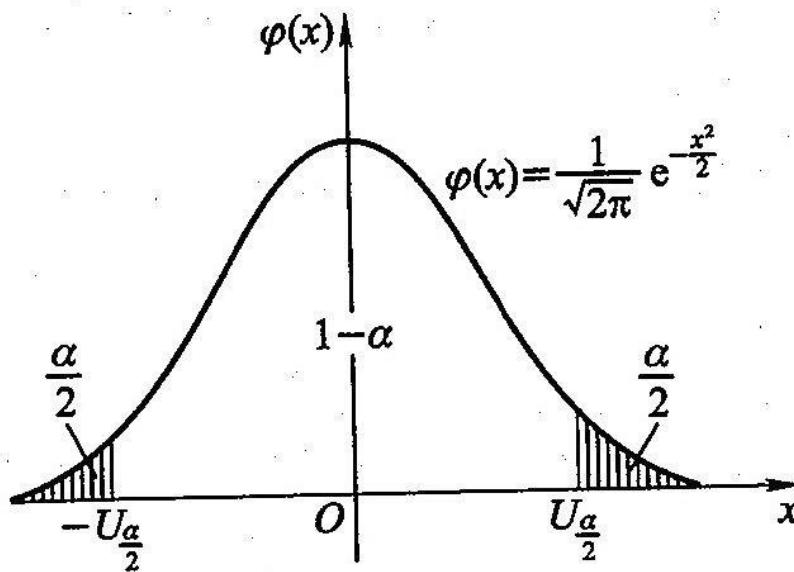


图 3.47

2. 对于模型(Ⅱ), 当 $u_0 \geq U_\alpha$ 时, 拒绝 H_0 , 否则不拒绝 H_0 ; 其拒绝域是 $\{u_0 \geq U_\alpha\}$, 如图 3.48 所示.

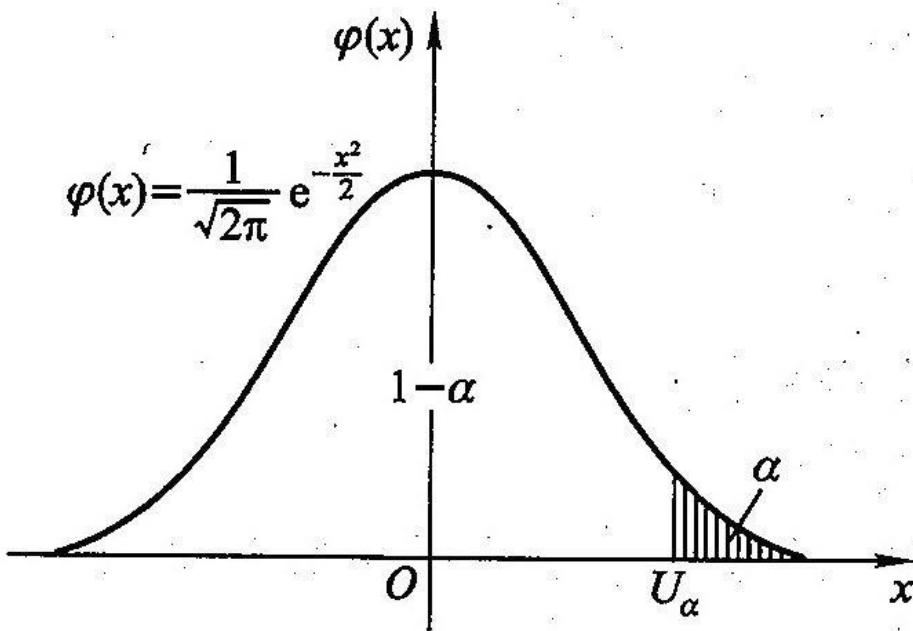


图 3.48

3. 对于模型(Ⅲ), 当 $u_0 \leq -U_\alpha$ 时, 拒绝 H_0 , 否则不拒绝 H_0 ; 其拒绝域是 $\{u_0 \leq -U_\alpha\}$, 如图 3.49 所示.

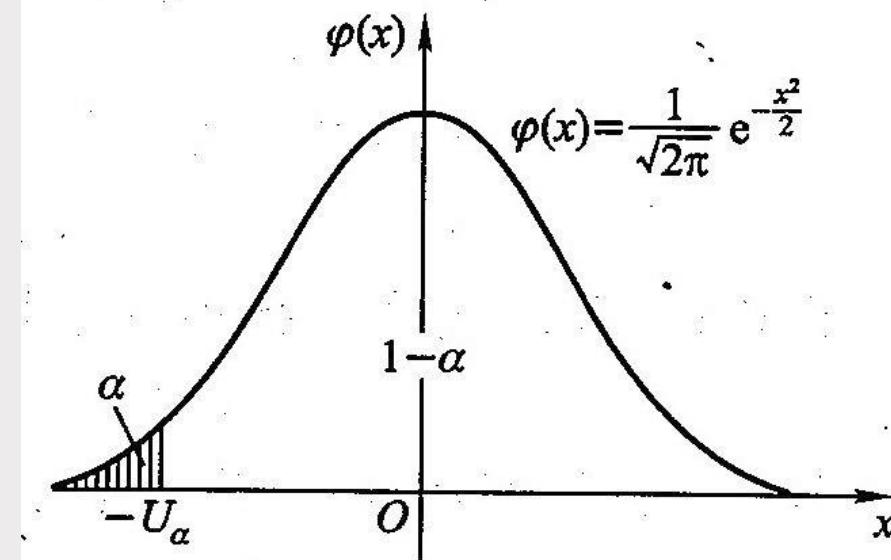


图 3.49

例 3.8.2 某大学一年级新生中女生的身高服从正态分布, 平均身高为 162.5 cm, 标准差为 6.9 cm. 假如从全校女生中随机抽取 50 名组成的随机样本中, 平均身高为 165.2 cm, 则在 $\alpha = 0.05$ 的显著性水平上, 是否有理由相信女生总体的平均身高较一年级时有所改变.

解 设女生总体的身高为 X , 显然 $X \sim N(\mu, 6.9^2)$.

根据题意, 有假设

$$H_0: \mu = 162.5, H_1: \mu \neq 162.5.$$

因为总体方差已知, 选用统计量

$$U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

当 H_0 成立时

$$U = \frac{\bar{X} - 162.5}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1).$$

对于给定的显著性水平 $\alpha = 0.05$, 由于所作检验的模型为模型(I), 故其拒绝域为 $\{|u_0| \geq U_{\alpha/2}\}$.

$$\Phi(U_{\frac{\alpha}{2}}) = 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.975.$$

反查标准正态分布函数数值表(附表2)得

$$U_{\frac{\alpha}{2}} = U_{0.025} = 1.96.$$

又根据样本观测数据 $\bar{x} = 165.2$, 所以

$$|u_0| = \left| \frac{\bar{x} - 162.5}{\sigma/\sqrt{n}} \right| = \left| \frac{165.2 - 162.5}{6.9/\sqrt{50}} \right| \approx 2.7669 > U_{0.025} = 1.96.$$

显然,统计量观测值落在拒绝域内,故在 $\alpha = 0.05$ 水平上拒绝 H_0 , 即有 95% 的把握相信总体的平均身高有改变.

例 3.8.3 一家小礼品函购公司不管邮件的重量如何, 均按统一的价格收邮费, 这是基于几年前的一项研究决定的. 这项研究表明, 邮件的平均重量是 17.5 g, 标准差是 3.6 g, 管理部门认为目前邮费亏损的原因是邮件的平均重量在增加, 应改变原有统一收费标准. 为此随机抽取了 100 件邮件进行计算得 $\bar{x} = 18.4$ g, 问根据这个抽样资料应如何决策(显著性水平 $\alpha = 0.05$)?

解 设现在邮件的重量为 X , 样本容量 $n = 100$, $E(X) = \mu$, $D(X) = 3.6^2$.

由 3.6.6 中抽样分布中的结论(中心极限定理)知

$$\bar{X} \sim N(\mu, 3.6^2/n).$$

根据题意, 作假设 $H_0: \mu \leq 17.5$, $H_1: \mu > 17.5$, 它与假设模型

$H_0: \mu = 17.5$, $H_1: \mu > 17.5$ 有相同的拒绝域.

当 H_0 成立时, 统计量

$$U = \frac{\bar{X} - 17.5}{\sigma/\sqrt{n}} = \frac{\bar{X} - 17.5}{3.6/\sqrt{100}} \sim N(0, 1).$$

对于给定的显著性水平 $\alpha = 0.05$, 由于所作的检验模型为模型(II), 其拒绝域是 $\{u_0 \geq U_\alpha\}$.

$$\Phi(U_\alpha) = \Phi(U_{0.05}) = 1 - \alpha = 0.95.$$

反查标准正态分布函数数值表(附表2)得

$$U_\alpha = U_{0.05} = 1.645.$$

根据样本观测数据 $\bar{x} = 18.4$, 所以

$$u_0 \frac{\bar{x} - 17.5}{\sigma/\sqrt{n}} = \frac{18.4 - 17.5}{3.6/\sqrt{100}} = 2.5 > U_{0.05} = 1.645.$$

显然, 统计量观测值落在拒绝域内, 故在 $\alpha = 0.05$ 水平上拒绝 H_0 .
判断邮件平均重量在增加, 应考虑改变原有统一收费标准.

2. 正态总体方差 σ^2 未知

设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, (σ^2 未知), (X_1, X_2, \dots, X_n) 是来自正态总体 X 的一个简单随机样本, 样本均值 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, 样本方差 $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$, 现对总体均值 μ 作假设检验.

如果给定一个常数 μ_0 , 根据不同的问题可以做出不同的假设.

问题(1) μ 是否等于 μ_0 , 所以有假设:

(I) $H_0: \mu = \mu_0, H_1: \mu \neq \mu_0$ (双侧检验).

问题(2) μ 是否不大于 μ_0 , 所以有假设:

(II) $H_0: \mu \leq \mu_0, H_1: \mu > \mu_0$ (单侧检验), 它与模型

$H_0: \mu = \mu_0, H_1: \mu > \mu_0$ 有相同的拒绝域.

问题(3) μ 是否不小于 μ_0 , 所以有假设:

(III) $H_0: \mu \geq \mu_0, H_1: \mu < \mu_0$ (单侧检验), 它与模型

$H_0: \mu = \mu_0, H_1: \mu < \mu_0$ 有相同的拒绝域.

由于总体方差 σ^2 未知, 根据 3.6.6 节抽样分布中的结论, 选用统计量

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$$

当 H_0 成立时统计量

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

对于给定的显著性水平 α , 因为 t 分布的密度函数曲线是关于 y 轴对称的. 因此, 由模型(I) 的双侧检验可以定出小概率事件:

$$P(|T| \geq t_{\alpha/2}(n-1)) = \alpha,$$

即

$$P(T \geq t_{\alpha/2}(n-1)) = P(T \leq -t_{\alpha/2}(n-1)) = \frac{\alpha}{2}.$$

由模型(II) 的单侧检验可以定出小概率事件:

$$P(T \geq t_\alpha(n-1)) = \alpha.$$

由模型(III) 的单侧检验可以定出小概率事件:

$$P(T \leq -t_\alpha(n-1)) = \alpha.$$

由样本观测数据 (x_1, x_2, \dots, x_n) , 计算统计量 T 的样本观测值 t_0 .

1. 对于模型(I), 当 $|t_0| \geq t_{\alpha/2}(n-1)$ 时, 拒绝 H_0 , 否则不拒绝 H_0 ; 其拒绝域是 $\{|t_0| \geq t_{\alpha/2}(n-1)\}$, 如图 3.50 所示.

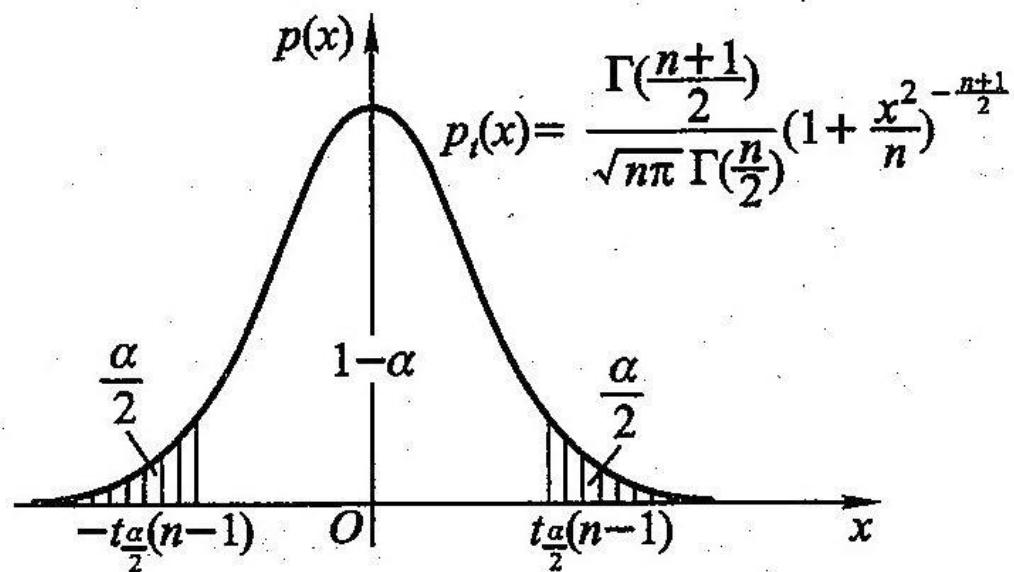


图 3.50

2. 对于模型(Ⅱ), 当 $t_0 \geq t_\alpha(n-1)$ 时, 拒绝 H_0 , 否则不拒绝 H_0 ; 其拒绝域是 $\{t_0 \geq t_\alpha(n-1)\}$, 如图 3.51 所示.

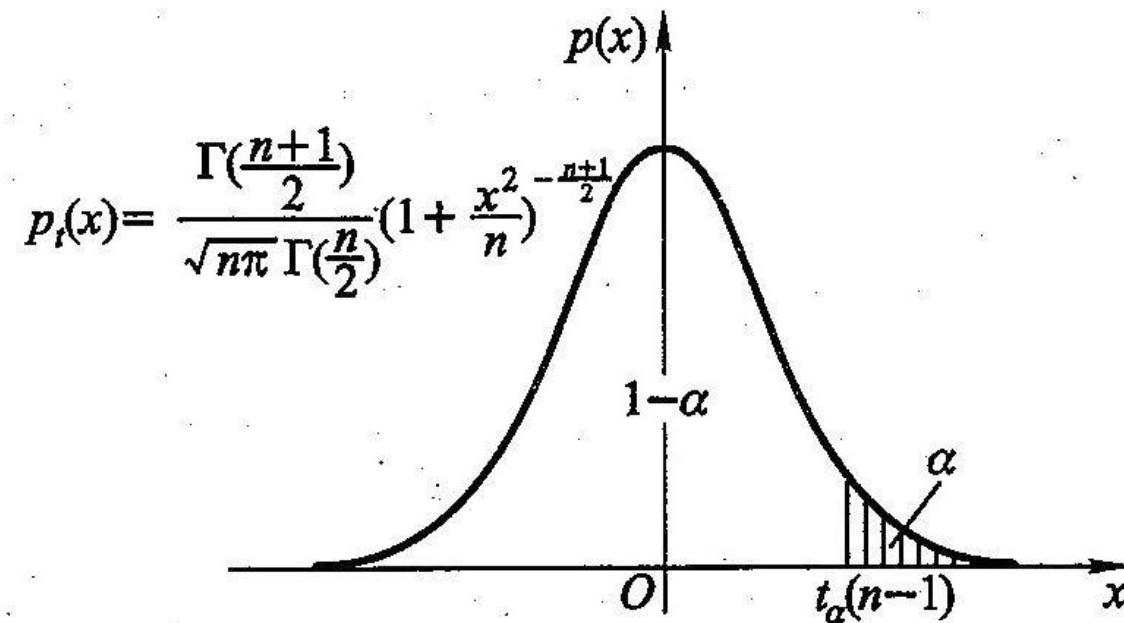


图 3.51

3. 对于模型(Ⅲ), 当 $t_0 \leq -t_\alpha(n-1)$ 时, 拒绝 H_0 , 否则不拒绝 H_0 ; 其拒绝域是 $\{t_0 \leq -t_\alpha(n-1)\}$, 如图 3.52 所示.

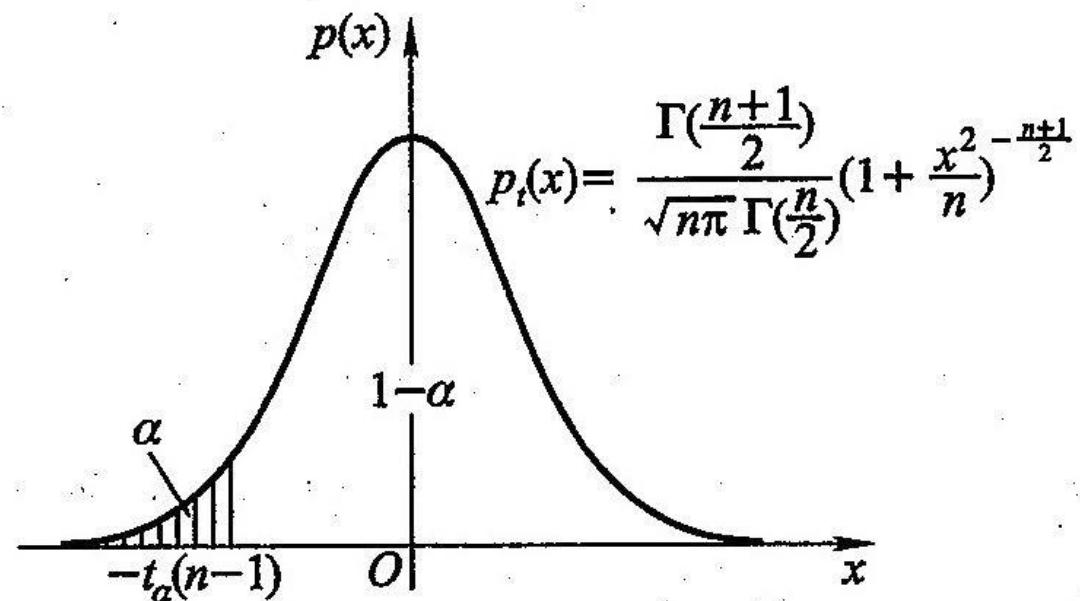


图 3.52

例 3.8.4 某糖厂用自动打包机包糖, 每包重量服从正态分布, 其标准重量 $\mu_0 = 100$ 斤, 某日开工后测得 9 包重量如下:

99.3, 98.7, 100.5, 101.2, 98.3, 99.7, 99.5, 102.1, 100.5.

问这一天打包机工作是否正常 ($\alpha = 0.05$)?

解 设每包糖的重量为 $X, X \sim N(\mu, \sigma^2)$, σ^2 未知.

由题意作假设

$$H_0: \mu = 100, H_1: \mu \neq 100.$$

因为 σ^2 未知, 选取统计量

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$$

当 H_0 成立时

$$T = \frac{\bar{X} - 100}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1).$$

已知 $\alpha = 0.05, n = 9$, 由于所作检验模型为模型(I), 其拒绝域为

$$\left\{ |t_0| \geq t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \right\}.$$

查自由度为 8 的 t 分布临界值表, 得到临界值

$$t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) = t_{0.025}(8) = 2.306.$$

根据样本观测数据

$$\begin{aligned}\bar{x} &= \frac{1}{9}(99.3 + 98.7 + 100.5 + 101.2 + 98.3 + 99.7 + 99.5 + 102.1 + 100.5) \\ &= 99.9778,\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}s^2 &= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \\ &= \frac{1}{8} [(99.3 - 99.978)^2 + (98.7 - 99.978)^2 + (100.5 - 99.978)^2 + \\ &\quad (101.2 - 99.978)^2 + (98.3 - 99.978)^2 + (99.7 - 99.978)^2 + \\ &\quad (99.5 - 99.978)^2 + (102.1 - 99.978)^2 + (100.5 - 99.978)^2] = 1.4694.\end{aligned}$$

$$|t_0| = \left| \frac{\bar{x} - 100}{s/\sqrt{n}} \right| = \left| \frac{99.978 - 100}{\sqrt{1.4694}/\sqrt{9}} \right| = 0.05445 < t_{0.025} = 2.306.$$

统计量的观测值没有落在拒绝域中, 故不应拒绝 H_0
这一天打包机的工作完全正常.

例 3.8.5 已知罐头西红柿汁中, 维生素 C(V_c)含量服从正态分布. 按照规定, V_c 的平均含量不得少于 21 mg. 现从一批罐头中抽取 17 个, 算得 V_c 含量的平均值 $\bar{x} = 23$, 样本方差 $s^2 = 3.98^2$, 问这批罐头的 V_c 含量是否合格 ($\alpha = 0.01$)?

解 设罐头中 V_c 的含量为 $X, X \sim N(\mu, \sigma^2)$, σ^2 未知.

由题意作假设

$$H_0: \mu \geq 21, H_1: \mu < 21.$$

该假设与下列假设有相同的拒绝域:

$$H_0: \mu = 21, H_1: \mu < 21.$$

因为 σ^2 未知, 选取统计量 $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$

当 H_0 成立时

$$T = \frac{\bar{X} - 21}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1).$$

已知 $\alpha = 0.01, n = 17$, 由于所作检验模型为模型(III), 其拒绝域为 $\{t_0 \leq -t_{\alpha}(n-1)\}$.

查自由度为 16 的 t 分布临界值表, 得到临界值

$$t_{\alpha}(n-1) = t_{0.01}(16) = 2.5835.$$

根据样本观测数据 $\bar{x} = 23, s^2 = 3.98^2$, 计算统计量的观测值

$$t_0 = \frac{\bar{x} - 21}{s/\sqrt{n}} = \frac{23 - 21}{3.98/\sqrt{17}} = 2.0719 > -t_{0.01}(16) = -2.5835.$$

统计量的观测值没有落在拒绝域中, 故接受 H_0 , 罐头是合格的.

例 3.8.6 根据医学报告,多食盐可能会引起某些疾病. 人体对盐的需求量每天为 220 mg. 现随机从某种食品中抽取 20 个随机样本, 样本平均含盐量为 244 mg,且样本标准差为 24.5 mg. 试问在 $\alpha = 0.05$ 的显著性水平下,该食品的平均含盐量是否超过 220 mg(假设此种食品的含盐量服从正态分布)?

解 设这种食品的含盐量 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$. 根据题意,作假设

$$H_0: \mu \leq 220, H_1: \mu > 220.$$

该假设与下列假设有相同的拒绝域:

$$H_0: \mu = 220, H_1: \mu > 220.$$

又因为

$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \quad (\sigma^2 \text{未知}),$$

所以选取统计量

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$$

当 H_0 成立时

$$T = \frac{\bar{X} - 220}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1).$$

对于给定的显著性水平 $\alpha = 0.05$, $n = 20$, 由于所作检验模型为模型(Ⅱ), 其拒绝域是 $\{t_0 \geq t_\alpha(n-1)\}$. 根据

$$P(T \geq t_\alpha(n-1)) = \alpha = 0.05,$$

查自由度为 19 的 t 分布临界值表, 得到临界值

$$t_\alpha(n-1) = t_{0.05}(19) = 1.7291.$$

根据样本观测数据有

$$\bar{x} = 244, \quad s = 24.5,$$

计算统计量的观测值

$$t_0 = \frac{\bar{x} - 220}{s/\sqrt{n}} = \frac{244 - 220}{24.5/\sqrt{20}} = 4.3809 > t_{0.05}(19) = 1.7291.$$

统计量的观测值落在拒绝域中, 故拒绝 H_0 , 认为此食品的平均含盐量超过 220 mg.

设某次考试的考生成绩服从正态分布，从中随机地抽取 25 位考生的成绩，算得平均成绩为 66.5 分，样本标准差为 15 分，问在显著性水平 $\alpha = 0.05$ 下，是否可以认为这次考试全体考生的平均成绩为 70 分？

标准正态分布分布函数表： $\Phi(1) = 0.8413$ 、 $\Phi(1.5) = 0.9332$ 、 $\Phi(1.645) = 0.95$ 、 $\Phi(1.96) = 0.975$

t 分布表： $t_{0.025}(24) = 2.0639$ ， $t_{0.025}(25) = 2.0595$ ， $t_{0.05}(24) = 1.7109$ ， $t_{0.05}(25) = 1.7081$

解：根据题意作假设 $H_0 : \mu = 70, H_1 : \mu \neq 70$

选取统计量 $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}}$

当 H_0 成立时， $T = \frac{\bar{X} - 70}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$

对给定的 $\alpha = 0.05$ ，找临界值 $t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)$ ，使得 $P\{|T| > t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)\} = \alpha$ ，

查表得临界值 $t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) = t_{0.025}(24) = 2.0639$

根据样本观测值，计算

$$|t_0| = \left| \frac{\bar{x} - 70}{s / \sqrt{n}} \right| = \left| \frac{66.5 - 70}{15 / \sqrt{25}} \right| = 1.167 < 2.0639$$

接受 H_0 ，即在显著性水平 $\alpha=0.05$ 下，可以认为这次考试全体考生的平均成绩为 70 分。

环境保护条例规定，在排放的工业废水中，某种有害物质不得超过 0.5 (单位：‰)。现取 5 份水样，测得该有害物质含量，得到如下数据：

0.53 0.542 0.516 0.494 0.512

假定有害物质含量近似服从正态分布，问抽样检验结果是否能说明有害物质含量超过了规定 ($\alpha = 0.05$)？

t 分布临界值表： $t_{0.025}(4) = 2.7764$ ， $t_{0.025}(5) = 2.5706$ ， $t_{0.05}(4) = 2.1318$ ， $t_{0.05}(5) = 2.0150$

标准正态分布分布函数表： $\Phi(1) = 0.8413$ 、 $\Phi(1.5) = 0.9332$ 、 $\Phi(1.645) = 0.95$ 、 $\Phi(1.96) = 0.975$

解：设 $H_0 : \mu \leq 0.5$, $H_1 : \mu > 0.5$.

与 $H_0 : \mu = 0.5$, $H_1 : \mu > 0.5$. 有相同的拒绝域。

选取 $T = \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{s/n}}$, 当 H_0 成立时, $T = \frac{\bar{X} - 0.5}{\sqrt{s/n}} \sim t(n-1)$.

对于给定的 $\alpha = 0.05$, 找临界值 $t_\alpha(n-1)$, 使得 $P(T > t_\alpha(n-1)) = \alpha$.

查表得 $t_\alpha(n-1) = t_{0.05}(4) = 2.1318$.

根据样本数据有 $t_0 = \frac{\bar{x} - 0.5}{s / \sqrt{n}} = \frac{0.5188 - 0.5}{0.01825 / \sqrt{5}} = 2.303 > 2.1318$

落在拒绝域中, 所以拒绝 H_0 , 即在 $\alpha = 0.05$ 水平下说明有害物质含量超过了规定。

3.8.5 两个正态总体均值之差的假设检验 (σ_1^2 、 σ_2^2 已知)

设两个总体 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 相互独立, $(X_1, X_2, \dots, X_{n_1})$ 与 $(Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2})$ 是分别来自 X 与 Y 的两个样本. 样本均值分别为 $\bar{X} = \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} X_i$,

$\bar{Y} = \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^{n_2} Y_i$, 方差 σ_1^2, σ_2^2 已知. 现对两总体均值之差 $\mu_1 - \mu_2$ 作假设检验.

根据问题的提法, 有如下的假设:

模型(I) $H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 (\mu_1 = \mu_2)$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq 0$ (双侧检验).

模型(II) $H_0: \mu_1 - \mu_2 \leq 0$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 > 0$ (单侧检验), 它与模型

$H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 > 0$ 有相同的拒绝域.

模型(III) $H_0: \mu_1 - \mu_2 \geq 0$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 < 0$ (单侧检验), 它与模型

$H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 < 0$ 有相同的拒绝域.

由 3.6.6 节抽样分析中的结论,选取统计量

$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$$

当 H_0 成立时

$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1).$$

例 3.8.7 某公司从甲、乙两个灯泡厂购买同类型灯泡, 设甲厂灯泡寿命 $X \sim N(\mu_1, 80^2)$, 乙厂灯泡寿命 $Y \sim N(\mu_2, 90^2)$. 为了确定其质量, 分别从两厂抽取 $n_1 = 50, n_2 = 40$ 两组灯泡进行测量, 算得 $\bar{x} = 1282$ (h), $\bar{y} = 1208$ (h). 现能否判定两厂灯泡寿命存在差别 ($\alpha = 0.05$)?

解 根据题意, 要检验假设

$$H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 (\mu_1 = \mu_2) \quad H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq 0.$$

由于两个总体的方差 σ_1^2 和 σ_2^2 已知, 故在 H_0 成立的条件下, 统计量

$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1).$$

对于给定的显著性水平 $\alpha = 0.05$, 因为所检验的模型为模型(I), 其拒绝域是 $\{|u_0| \geq U_{\alpha/2}\}$.

$$\Phi(U_{\alpha/2}) = 1 - \alpha/2 = 0.975.$$

查标准正态分布函数数值表(附表2)得

$$U_{\alpha/2} = U_{0.025} = 1.96.$$

又根据样本观测数据 $\bar{x} = 1282$ (h), $\bar{y} = 1208$ (h),

$$n_1 = 50, \quad n_2 = 40, \quad \sigma_1^2 = 80^2, \quad \sigma_2^2 = 90^2,$$

$$|u_0| = \left| \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \right| = \left| \frac{1282 - 1208}{\sqrt{\frac{80^2}{50} + \frac{90^2}{40}}} \right| = 4.0705 > U_{0.025} = 1.96.$$

显然,统计量观测值落在拒绝域内,故在 $\alpha = 0.05$ 水平上拒绝 H_0 而接受 H_1 ,
认为两厂灯泡的寿命存在差异.

3.8.6 两个非正态总体均值之差的假设检验 ($n_1 \geq 50, n_2 \geq 50$)

设 $(X_1, X_2, \dots, X_{n_1})$ 是来自总体 X 的一简单随机样本, $E(X) = \mu_1$, $D(X) = \sigma_1^2$; $(Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2})$ 是来自总体 Y 的一简单随机样本, $E(Y) = \mu_2$,

$D(Y) = \sigma_2^2$. 样本均值分别为 $\bar{X} = \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} X_i$, $\bar{Y} = \frac{1}{n_2} \sum_{i=1}^{n_2} Y_i$, 样本方差分别为 $S_1^2 =$

$\frac{1}{n_1 - 1} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \bar{X})^2$, $S_2^2 = \frac{1}{n_2 - 1} \sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \bar{Y})^2$. 由 3.6.6 节抽样分布中的结论及

中心极限定理, 当样本容量充分大 ($n_1 \geq 50, n_2 \geq 50$), 方差 σ_1^2, σ_2^2 已知时选取统计量

$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \quad \text{近似服从 } N(0, 1).$$

方差 σ_1^2, σ_2^2 未知时, 用样本方差代替总体方差, 选取统计量

$$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \quad \text{近似服从 } N(0, 1).$$

同样,根据问题的提法,有如下的假设:

模型(I) $H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 (\mu_1 = \mu_2)$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq 0$ (双侧检验).

模型(II) $H_0: \mu_1 - \mu_2 \leq 0$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 > 0$ (单侧检验), 它与模型
 $H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 > 0$ 有相同的拒绝域.

模型(III) $H_0: \mu_1 - \mu_2 \geq 0$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 < 0$ (单侧检验), 它与模型
 $H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0$, $H_1: \mu_1 - \mu_2 < 0$ 有相同的拒绝域.

当 H_0 成立时

$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \text{ 近似服从 } N(0, 1),$$

$$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \text{ 近似服从 } N(0, 1).$$

例 3.8.8 两台机床加工同一种圆筒, 抽样测量产品内径, 结果如下(单位: mm):

第一台机床 $n_1 = 100, \bar{x} = 33.75, s_x = 0.1;$

第二台机床 $n_2 = 100, \bar{y} = 34.15, s_y = 0.15.$

试检验两台机床所加工的圆筒内径均值有无显著差异($\alpha = 0.05$)?

解 根据题意, 要检验假设

$$H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 (\mu_1 = \mu_2), H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq 0.$$

由于两个总体的方差 σ_1^2 和 σ_2^2 未知, 且样本容量 $n_1 = 100, n_2 = 100$, 故在 H_0 成立的条件下, 统计量

$$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{s_x^2}{n_1} + \frac{s_y^2}{n_2}}} \quad \text{近似服从 } N(0, 1).$$

对于给定的显著性水平 $\alpha = 0.05$, 因为所检验的模型为模型(I), 其拒绝域是 $\{ |z_0| \geq U_{\alpha/2} \}$.

$$\Phi(U_{\frac{\alpha}{2}}) = 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.975.$$

查标准正态分布函数数值表(附表2)得

$$U_{\frac{\alpha}{2}} = U_{0.025} = 1.96.$$

又根据样本观测数据 $\bar{x} = 33.75, \bar{y} = 34.15,$

$$n_1 = 100, n_2 = 100, s_x^2 = 0.1^2, s_y^2 = 0.15^2,$$

$$|z_0| = \left| \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{s_x^2}{n_1} + \frac{s_y^2}{n_2}}} \right| = \left| \frac{33.75 - 34.15}{\sqrt{\frac{0.1^2}{100} + \frac{0.15^2}{100}}} \right| = 22.188 > U_{0.025} = 1.96.$$

显然, 统计量观测值落在拒绝域内, 故在 $\alpha = 0.05$ 水平上拒绝 H_0 而接受 H_1 , 认为两台机床加工圆筒内径均值存在显著差异.

例 3.8.9 某调查公司为了比较判断 A、B 两类家庭每周看电视的时间. 现从 A 类家庭中随机地访问了 100 户, 了解到每周看电视的平均时间是 18.5 h, 样本标准差为 10 h; 从 B 类家庭中随机访问了 75 户, 其每周看电视的平均时间为 21.2 h, 样本标准差为 14 h. 问能否得出 A 类家庭看电视的平均时间比 B 类家庭少 ($\alpha = 0.05$)?

解 根据题意, 要检验的假设是

$$H_0: \mu_A - \mu_B \geq 0, H_1: \mu_A - \mu_B < 0, \text{ 它与模型}$$

$$H_0: \mu_A - \mu_B = 0, H_1: \mu_A - \mu_B < 0 \text{ 有相同的拒绝域.}$$

由于两个总体的方差 σ_A^2 和 σ_B^2 未知, $n_1 = 100$, $n_2 = 75$, 故在 H_0 成立的条件下, 统计量

$$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{S_A^2}{n_1} + \frac{S_B^2}{n_2}}} \quad \text{近似服从 } N(0, 1).$$

对于给定的显著性水平 $\alpha = 0.05$, 因为所检验的模型为模型(Ⅲ), 其拒绝域是 $\{z_0 \leq -U_\alpha\}$.

$$\Phi(U_\alpha) = 1 - \alpha = 0.95.$$

查标准正态分布函数数值表(附表2)得

$$U_\alpha = U_{0.05} = 1.645.$$

又根据样本观测数据 $\bar{x} = 18.5, \bar{y} = 21.2,$

$$n_1 = 100, n_2 = 75, s_A^2 = 10^2, s_B^2 = 14^2,$$

$$z_0 = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{s_A^2}{n_1} + \frac{s_B^2}{n_2}}} = \frac{18.5 - 21.2}{\sqrt{\frac{10^2}{100} + \frac{14^2}{75}}} = -1.420 > -U_{0.05} = -1.645.$$

显然,统计量观测值没有落在拒绝域内,故在 $\alpha = 0.05$ 水平上接受 H_0 ,
认为 A 类家庭看电视的平均时间不比 B 类家庭少.

对 9 名运动员进行考核，成绩分别为 76, 71, 57, 49, 70, 69, 26, 65, 59.
经短期培训后再考核，成绩分别为 81, 85, 52, 52, 70, 63, 33, 83, 62.
试判断培训后成绩是否显著提高. (假设两总体分布近似服从标准差
分别为 3 和 2 的正态分布， $\alpha = 0.05$)

标准正态分布分布函数表： $\Phi(1) = 0.8413$ 、 $\Phi(1.5) = 0.9332$ 、 $\Phi(1.645) = 0.95$ 、 $\Phi(1.96) = 0.975$

解：根据题意做假设检验模型

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

与 $H_0: \mu_1 = \mu_2, \quad H_1: \mu_1 < \mu_2$, 有相同的拒绝域。

选取统计量
$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$$

当 H_0 成立时
$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1),$$

对于给定的显著性水平 $\alpha = 0.05$ ，找临界值 $-U_\alpha$ ，使得 $P(U < -U_\alpha) = 0.05$ ，

$\Phi(U_\alpha) = 1 - \alpha = 0.95$ ，则 $U_\alpha = U_{0.05} = 1.645$ 临界值为 -1.645

根据样本数据计算

$$u_0 = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} = \frac{60.22 - 64.56}{\sqrt{\frac{3^2}{9} + \frac{2^2}{9}}} = -3.61 < -1.645,$$

落在拒绝域中，所以拒绝 H_0 ，认为培训后成绩是显著提高

随机选取 8 个人，分别测量了他们在早晨起床时和晚上就寝时的身高 (cm) , 得到数据：早上 X : 172, 168, 180, 181, 160, 163, 165, 177;

晚上 Y : 172, 167, 177, 179, 159, 161, 166, 175

假设早晨和晚上的身高均服从标准差分别为 1 和 2 的正态分布，
问是否可以认为早晨的身高比晚上的身高要高？($\alpha=0.05$, 结果保留两位小数)

标准正态分布分布函数表： $\Phi(1) = 0.8413$ 、 $\Phi(1.5) = 0.9332$ 、 $\Phi(1.645) = 0.95$ 、 $\Phi(1.96) = 0.975$

解：设早上身高 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, 晚上身高 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$,

已知 $\sigma_1 = 1$, $\sigma_2 = 2$.

根据题意做假设检验模型

$$H_0: \mu_1 \leq \mu_2, \quad H_1: \mu_1 > \mu_2,$$

与 $H_0: \mu_1 = \mu_2$, $H_1: \mu_1 > \mu_2$, 有相同的拒绝域。

选取统计量
$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$$

当 H_0 成立时
$$U = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1),$$

对于给定的显著性水平 $\alpha = 0.05$ ，找临界值 U_α ，使得 $P(U > U_\alpha) = 0.05$ ，

$\Phi(U_\alpha) = 1 - \alpha = 0.95$ ，则 $U_\alpha = U_{0.05} = 1.645$ 。临界值为 1.645。

拒绝域为 $\{u > u_{0.05}\}$

根据样本数据计算

$$\bar{x} = 170.75, \bar{y} = 169.5$$

$$u_0 = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} = \frac{170.75 - 169.5}{\sqrt{\frac{1^2}{10} + \frac{2^2}{10}}} = 1.58 < 1.645,$$

没有落在拒绝域中，即在 $\alpha = 0.05$ 水平下，不可以认为早晨的身高比晚上的身高要高。