

第五章 方差分析与试验设计

第5.1节 单因素方差分析

第5.2节 两因素方差分析



在生产实践和科学试验中，经常发现试验条件的不同，得到的实验结果也不同，有时在相同的试验条件下，也会得到不同的试验结果。试验结果之间的差异是由什么原因造成的呢？是由于试验条件的不同所引起的？还是由于试验误差引起的？

如果是试验条件不同引起的，对试验指标最有利的试验条件应该如何确定？

本章主要介绍单因素试验的方差分析和两因素的方差分析。



第5.1节 单因素方差分析

一、数学模型

二、离差平方和分解与显著性检验

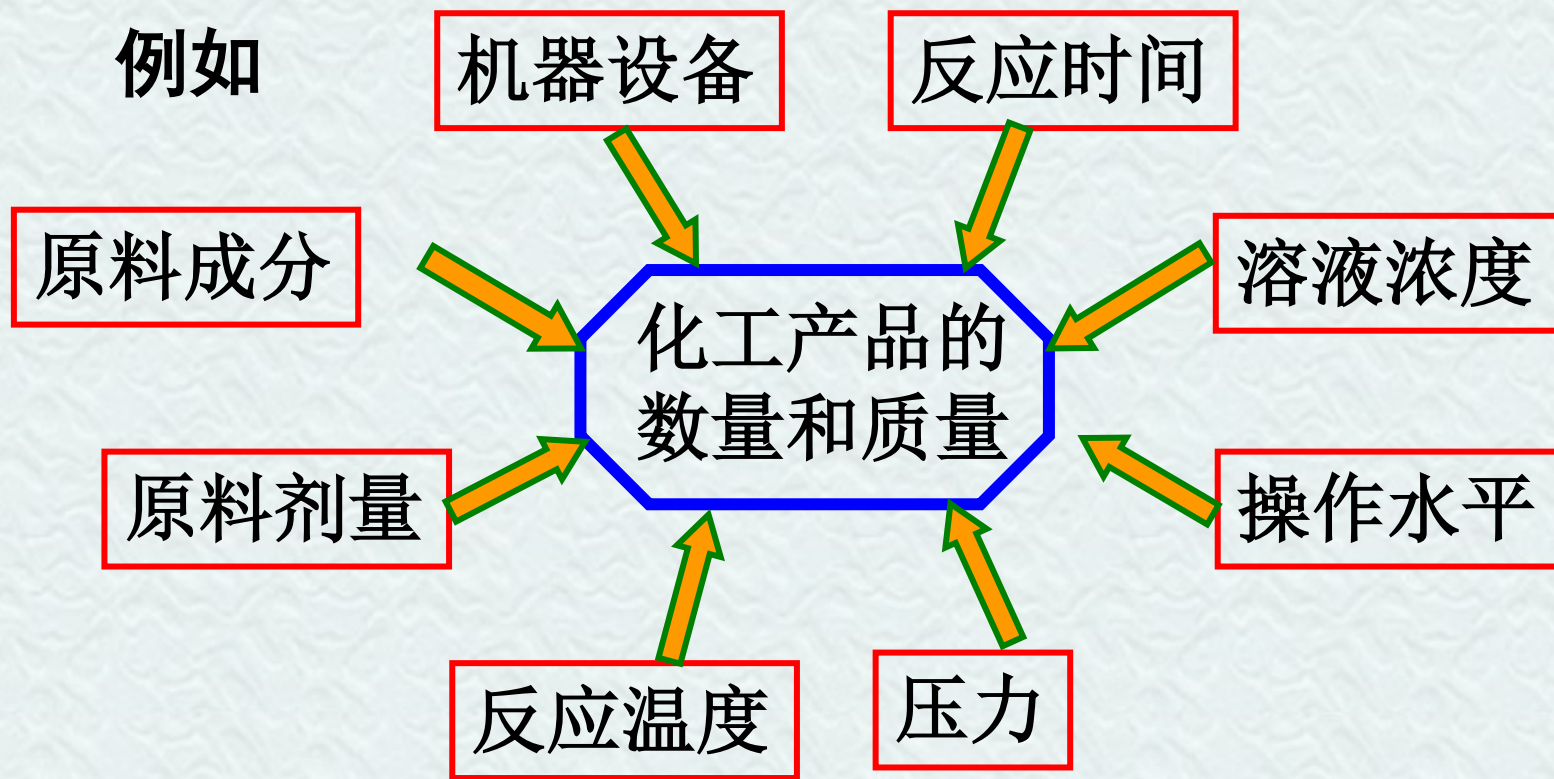
三、参数估计



一、数学模型

1、问题引入

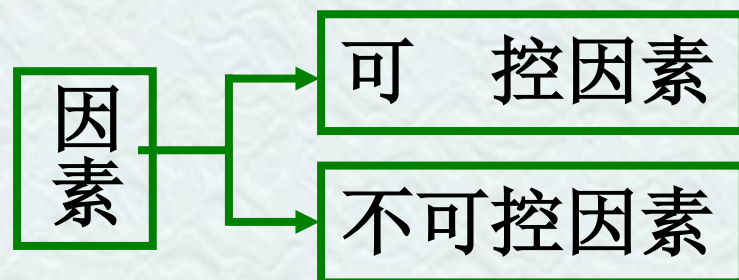
例如



方差分析——根据试验的结果进行分析,鉴别各个有关因素对试验结果的影响程度.

试验指标——试验中要考察的指标.

因 素——影响试验指标的条件.



水 平——因素所处的状态.

单因素试验——在一项试验中只有一个因素改变.

多因素试验——在一项试验中有多个因素在改变.



例1 设有三台机器, 用来生产规格相同的铝合金薄板. 取样, 测量薄板的厚度精确至千分之一厘米. 得结果如下表所示.

表 铝合金板的厚度

机器I	机器II	机器III
0.236	0.257	0.258
0.238	0.253	0.264
0.248	0.255	0.259
0.245	0.254	0.267
0.243	0.261	0.262

试验指标:薄板的厚度

因素:机器

水平:不同的三台机器是因素的三个不同的水平

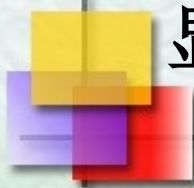


表 铝合金板的厚度

机器I	机器II	机器III
0.236	0.257	0.258
0.238	0.253	0.264
0.248	0.255	0.259
0.245	0.254	0.267
0.243	0.261	0.262

假定除机器这一因素外,其他条件相同,属于**单因素试验**.

试验目的:考察各台机器所生产的薄板的厚度有无显著的差异.即考察机器这一因素对厚度有无显著的影响.



例2 下表列出了随机选取的、用于计算器的四种类型的电路的响应时间（以毫秒计）。

表 电路的响应时间

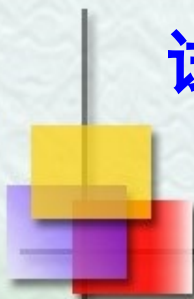
类型I	类型II	类型III	类型IV
19	20	16	18
22	21	15	22
20	33	18	19
18	27	26	

试验指标:电路的响应时间 **因素:**电路类型

水平:四种电路类型为因素的四个不同的水平

单因素试验

试验目的:考察电路类型这一因素对响应时间有无显著的影响。



例3 一火箭用四种燃料,三种推进器作射程试验. 每种燃料与每种推进器的组合各发射火箭两次,得射程如下(以海里计).

表 火箭的射程

推进器(B)		B_1	B_2	B_3
燃料(A)	A_1	58.2	56.2	65.3
		52.6	41.2	60.8
	A_2	49.1	54.1	51.6
		42.8	50.5	48.4
	A_3	60.1	70.9	39.2
		58.3	73.2	40.7
	A_4	75.8	58.2	48.7
		71.5	51.0	41.4



表 火箭的射程

推进器(B)		B_1	B_2	B_3
燃料(A)	A_1	58.2	56.2	65.3
		52.6	41.2	60.8
	A_2	49.1	54.1	51.6
		42.8	50.5	48.4
	A_3	60.1	70.9	39.2
		58.3	73.2	40.7
	A_4	75.8	58.2	48.7
		71.5	51.0	41.4

试验指标:射程

因素:推进器和燃料

水平:推进器有3个,燃料有4个

双因素试验

试验目的:因素对火箭射程的有无显著影响



回顾例1

铝合金板的厚度

机器I	机器II	机器III
0.236	0.257	0.258
0.238	0.253	0.264
0.248	0.255	0.259
0.245	0.254	0.267
0.243	0.261	0.262

问题分析

在因素的不同水平下，试验数据之间存在差异，即使在同一水平下，试验数据之间同样存在差异。那么，这种差异到底是由因素的水平变化引起的？还是由于随机误差的干扰引起的？



在每一个水平下进行独立试验,结果是一个随机变量.
将数据看成是来自三个总体的样本值.

设总体均值分别为 μ_1, μ_2, μ_3 .

检验假设 $H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \mu_3,$
 $H_1 : \mu_1, \mu_2, \mu_3$ 不全相等.

进一步假设各总体均为正态变量,且各总体的方差相等,但参数均未知.

问题——检验同方差的多个正态总体均值是否相等.

解决方法——**方差分析法**,一种统计方法.



2、数学模型

设因素 A 有 r 个水平 A_1, A_2, \dots, A_r , 在水平 $A_i (i = 1, 2, \dots, r)$ 下, 进行 $n_i (n_i \geq 2)$ 次独立试验, 同时假设

- (1) 各个水平 $A_i (i = 1, 2, \dots, r)$ 下的样本 $X_{i1}, X_{i2}, \dots, X_{in_i}$ 来自具有相同方差 σ^2 , 均值分别为 $\mu_i (i = 1, 2, \dots, r)$ 的正态总体 $N(\mu_i, \sigma^2)$, μ_i 与 σ^2 均未知;
- (2) 不同水平 A_i 下的样本之间相互独立.

因为 $X_{ij} \sim N(\mu_i, \sigma^2)$, 所以 $X_{ij} - \mu_i \sim N(0, \sigma^2)$.

记 $X_{ij} - \mu_i = \varepsilon_{ij}$, 表示随机误差, 那么 X_{ij} 可写成



$$\left. \begin{aligned} X_{ij} &= \mu_i + \varepsilon_{ij}, \\ \varepsilon_{ij} &\sim N(0, \sigma^2), \varepsilon_{ij} \text{ 相互独立,} \\ j &= 1, 2, \dots, n_i, i = 1, 2, \dots, r, \\ \mu_i &\text{ 与 } \sigma^2 \text{ 均未知} \end{aligned} \right\}$$

上式就是单因素试验方差分析的数学模型

需要解决的问题

1. 检验假设 $H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_r,$
 $H_1 : \mu_1, \mu_2, \dots, \mu_r \text{ 不全相等.}$

2. 估计未知参数 $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_r, \sigma^2.$



3、数学模型的等价形式

设 $n = \sum_{i=1}^n n_i$,

记

$$\mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^r n_i \mu_i$$

总平均

称为水平 A_i 的效应,表示水平 A_i 下的总体均值与总平均的差异.

$$\alpha_i = \mu_i - \mu, \quad i = 1, 2, \dots, r$$

且 $n_1 \alpha_1 + n_2 \alpha_2 + \dots + n_r \alpha_r = 0$.

$$\sum_{i=1}^r n_i \alpha_i = \sum_{i=1}^r n_i (\mu_i - \mu)$$

$$= n\mu - \left(\sum_{i=1}^r n_i \right) \mu = 0$$



原数学模型

$$X_{ij} = \mu_i + \varepsilon_{ij},$$

$\varepsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$, ε_{ij} 相互独立,

$$j = 1, 2, \dots, n_i, i = 1, 2, \dots, r,$$

μ_i 与 σ^2 均未知

改写为

$$X_{ij} = \mu + \alpha_i + \varepsilon_{ij},$$

$\varepsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$, ε_{ij} 相互独立,

$$i = 1, 2, \dots, n_i, i = 1, 2, \dots, r,$$

$$\sum_{j=1}^r n_i \alpha_i = 0$$



检验假设

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \cdots = \mu_r,$$

$H_1 : \mu_1, \mu_2, \cdots, \mu_r$ 至少有两个不相等.

等价于

检验假设

$$H_0 : \alpha_1 = \alpha_2 = \cdots = \alpha_r = 0,$$

$H_1 : \alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$ 至少有1个不为0.



二、离差平方和的分解与显著性检验

为了进行上述假设检验，需要进行一系列变化。

1、总离差平方和分解公式

$$\bar{X}_i = \frac{1}{n_i} \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij}, i = 1, \dots, r$$

—水平 A_i 下的样本平均值，
称为组内平均

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij}$$

—总平均

$$Q_T = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \bar{X})^2$$

—总离差平方和（总变差）



$$Q_T = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \bar{X})^2$$

$$= \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} [(X_{ij} - \bar{X}_i) + (\bar{X}_i - \bar{X})]^2$$

$$= \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \bar{X}_i)^2 + \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{X}_i - \bar{X})^2$$

$$+ 2 \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \bar{X}_i)(\bar{X}_i - \bar{X})$$

$$= 0$$



$$Q_T = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \bar{X}_i)^2 + \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{X}_i - \bar{X})^2$$

$$= Q_E + Q_A$$

$$Q_E = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \bar{X}_i)^2$$

—组内离差平方和，反映试验误差引起的数据波动

$$Q_A = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{X}_i - \bar{X})^2 = \sum_{i=1}^r n_i (\bar{X}_i - \bar{X})^2$$

$$= \sum_{i=1}^r n_i \bar{X}_i^2 - n \bar{X}^2$$

—组间离差平方和，反映了因素水平变化和试验误差引起的数据波动



2、分解式的统计特性

$$\text{令 } \bar{\varepsilon}_i = \frac{1}{n_i} \sum_{j=1}^{n_i} \varepsilon_{ij}, \quad \bar{\varepsilon} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} \varepsilon_{ij} \text{ 得}$$

$$Q_E = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} \left(\mu + \alpha_i + \varepsilon_{ij} - \mu - \alpha_i - \bar{\varepsilon}_i \right)^2 = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} \left(\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon}_i \right)^2$$

$$Q_A = \sum_{i=1}^r n_i \left(\mu + \alpha_i + \bar{\varepsilon}_i - \mu - \bar{\varepsilon} \right)^2 = \sum_{i=1}^r n_i \left(\alpha_i + \bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon} \right)^2$$

$$= \sum_{i=1}^r n_i \alpha_i^2 + \sum_{i=1}^r n_i \left(\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon} \right)^2 + 2 \sum_{i=1}^r n_i \alpha_i \left(\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon} \right)$$



$$\text{由于 } \varepsilon_{ij} \sim N\left(0, \sigma^2\right), \quad \bar{\varepsilon}_i \sim N\left(0, \frac{\sigma^2}{n_i}\right), \quad \bar{\varepsilon} \sim N\left(0, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$i = 1, 2, \dots, r, j = 1, 2, \dots, n_i$$

$$\text{回忆 } \frac{nS_n^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$EQ_E = E \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} \left(\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon}_i \right)^2 = \sum_{i=1}^r (n_i - 1) \sigma^2 = (n - r) \sigma^2$$

$$EQ_A = \sum_{i=1}^r n_i \alpha_i^2 + E \left[\sum_{i=1}^r n_i \bar{\varepsilon}_i^2 - n \bar{\varepsilon}^2 \right] + 2 \sum_{i=1}^r n_i \alpha_i [E(\bar{\varepsilon}_i) - E(\bar{\varepsilon})]$$

$$= \sum_{i=1}^r n_i \alpha_i^2 + (r - 1) \sigma^2$$



所以

$$E\left(\frac{Q_E}{n-r}\right) = \sigma^2$$

$$E\left(\frac{Q_A}{r-1}\right) = \sigma^2 + \frac{1}{r-1} \sum_{i=1}^r n_i \alpha_i^2$$



3、构造统计量及统计量的分布

当 H_0 成立时, 即 $\alpha_1 = \alpha_2 = \cdots = \alpha_r = 0$ 时,

$$E \frac{Q_A}{r-1} = E \frac{Q_E}{n-r} = \sigma^2, \text{ 反之, } E \frac{Q_A}{r-1} \geq E \frac{Q_E}{n-r}$$

从而当 H_0 不成立时,比值

$$\frac{Q_A/(r-1)}{Q_E/(n-r)} \stackrel{\text{def}}{=} \frac{\bar{Q}_A}{\bar{Q}_E} = F$$

有偏大的趋势,所以 F 可作为检验 H_0 的统计量。



下面我们先求出在 H_0 成立条件下,统计量 F 的概率分布.

当 H_0 成立时,所有的 α_i 都等于零,所以

$$X_{ij} = \mu + \varepsilon_{ij}$$

代入 Q_T, Q_E ,和 Q_A 的表达式,可得:

$$Q_T = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon})^2 = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon}_i)^2 + \sum_{i=1}^r \left[\sqrt{n_i} (\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon}) \right]^2$$

$$\text{又因为} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} \varepsilon_{ij}^2 = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon})^2 + n \bar{\varepsilon}^2$$

$$\text{故} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} \varepsilon_{ij}^2 = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon}_i)^2 + \sum_{i=1}^r \left[\sqrt{n_i} (\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon}) \right]^2 + \left(\sqrt{n} \bar{\varepsilon} \right)^2$$



上式两边同除以 σ^2 , 左边 $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} \varepsilon_{ij}^2$ 是自由度为 n 的 χ^2 变量,

右边三项分别为:

$$\frac{1}{\sigma^2} Q_E = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon}_i)^2 \text{ 有 } r \text{ 个约束条件}$$

$$\sum_{j=1}^{n_i} (\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon}_i) = 0 \quad (i = 1, 2, \dots, r) \text{ 所以二次型 } \frac{1}{\sigma^2} Q_E \text{ 的秩为 } n - r.$$

$$\frac{1}{\sigma^2} Q_A = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^r \left[\sqrt{n_i} (\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon}) \right]^2 \text{ 有一个约束条件}$$

$$\sum_{i=1}^r n_i (\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon}) = 0, \text{ 所以 } \frac{Q_E}{\sigma^2} \text{ 的秩为 } r - 1.$$



$\frac{1}{\sigma^2}(\sqrt{n}\bar{\varepsilon})^2$ 的自由度是1. 它们的自由度之和为 $(n-r) + (r-1) + 1 = n$, 由定理1.7(柯赫伦分解定理) 的充分条件知, $\frac{Q_E}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-r)$, $\frac{Q_A}{\sigma^2} \sim \chi^2(r-1)$ 且相互独立。
所以在 H_0 成立的条件下,

$$F = \frac{Q_A / \sigma^2 (r-1)}{Q_E / \sigma^2 (n-r)} = \frac{Q_A / (r-1)}{Q_E / (n-r)} = \frac{\bar{Q}_A}{\bar{Q}_E} \sim F(r-1, n-r)$$



4、假设检验问题的拒绝域

检验假设 $H_0 : \alpha_1 = \alpha_2 = \cdots = \alpha_r = 0$,
 $H_1 : \alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$ 不全为零.

H_0 为真时, $Q_A / \sigma^2 \sim \chi^2(r-1)$

$E(\frac{Q_A}{r-1}) = \sigma^2$, 即 $\frac{Q_A}{r-1}$ 是 σ^2 的无偏估计.

H_1 为真时, $\sum_{i=1}^r n_i \alpha_i^2 > 0$,

$E(\frac{Q_A}{r-1}) = \sigma^2 + \frac{1}{r-1} \sum_{i=1}^r n_i \alpha_i^2 > \sigma^2$.



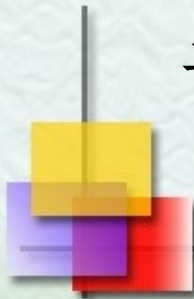
因为 $E(Q_E) = (n - r)\sigma^2$, 所以 $E(\frac{Q_E}{n - r}) = \sigma^2$,

即不管 H_0 是否为真, $Q_E / (n - r)$ 都是 σ^2 的无偏估计.

$$F = \frac{Q_A / (r - 1)}{Q_E / (n - r)}.$$

- 1.分子和分母相互独立;
- 2.分母 Q_E 的数学期望始终是 σ^2 ;
3. H_0 为真时,分子的期望为 σ^2 , H_0 不真时,分子取值有偏大的趋势.

于是拒绝域为 $F = \frac{Q_A / (r - 1)}{Q_E / (n - r)} \geq F_\alpha(r - 1, n - r).$



单因素试验方差分析表

方差来源	平方和	自由度	平均离差	F 比
组 间	Q_A	$r - 1$	$\bar{Q}_A = \frac{Q_A}{r - 1}$	$F = \bar{Q}_A / \bar{Q}_E$
组 内	Q_E	$n - r$	$\bar{Q}_E = \frac{Q_E}{n - r}$	
总 和	Q_T	$n - 1$		

为了计算方便, 记 $Q = \sum_{i=1}^r \frac{1}{n_i} (\sum_{j=1}^{n_i} X_{ij})^2$,

$$P = \frac{1}{n} (\sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij})^2, \quad R = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij}^2, \text{ 则}$$

$$Q_A = Q - P, \quad Q_E = R - Q, \quad Q_T = R - P$$



例4(p156例5.3) 某种型号化油器的原喉管结构油耗较大，为节省能源，设想了两种改进方案以降低油耗指标—比油耗，现对用各种结构的喉管制造的化油器分别测得如下表数据

水平 \ 指标	比 油 耗							
A_1 : 原结构	231.0	232.8	227.6	228.3	224.7	225.5	229.3	230.3
A_2 : 改进方案I	222.8	224.5	218.5	220.2				
A_3 : 改进方案II	224.3	226.1	221.4	223.6				

在显著性水平 $\alpha = 0.01$ 条件下进行方差分析, 判断喉管的结构对比油耗的影响是否显著.



解 为了计算方便, 首先每个原始数据减220, 通过计算P,R,Q,计算其离差平方和.

其中 $r = 3, n_1 = 8, n_2 = n_3 = 4, n = 16, Q'_A = 155.64$

$Q'_T = 240.98, Q'_E = 85.34$

方差分析表

方差来源	平方和	自由度	均 方	F 比
组 内	155.64	2	77.82	11.86
组 间	85.34	13	6.56	
总 和	240.98	15		

$F = 11.86 > F_{0.01}(2, 13) = 6.70$. 在水平0.01下拒绝 H_0 .

喉管结构对比油耗有显著影响, 其中改进方案一好.



三、参数估计

由于 $E(Q_E/(n-r)) = \sigma^2$ $\hat{\sigma}^2 = Q_E/(n-r)$

$E(\bar{X}) = \mu$ $\hat{\mu} = \bar{X}$ 无偏估计

$E(\bar{X}_i) = \mu_i, i = 1, 2, \dots, r$ $\hat{\mu}_i = \bar{X}_i$

$E(\bar{X}_i - \bar{X}) = \mu_i - \mu, i = 1, 2, \dots, r$ $\hat{\alpha}_i = \bar{X}_i - \bar{X}$

若拒绝 H_0 ,需对两总体 $N(\mu_i, \sigma^2), N(\mu_k, \sigma^2)$ 的均值差 $\mu_i - \mu_k = \alpha_i - \alpha_k$ 作出区间估计.

因为 $E(\bar{X}_i - \bar{X}_k) = \mu_i - \mu_k$,

$$D(\bar{X}_i - \bar{X}_k) = \sigma^2 \left(\frac{1}{n_i} + \frac{1}{n_k} \right),$$



$\bar{X}_i - \bar{X}_k$ 与 $\hat{\sigma}^2 = \bar{Q}_E = Q_E / (n - r)$ 独立,

$$\text{所以 } \frac{(\bar{X}_i - \bar{X}_k) - (\mu_i - \mu_k)}{\sqrt{\bar{Q}_E \left(\frac{1}{n_i} + \frac{1}{n_k} \right)}} = \frac{(\bar{X}_i - \bar{X}_k) - (\mu_i - \mu_k)}{\sigma \sqrt{1/n_i + 1/n_k}} \bigg/ \sqrt{\frac{Q_E}{\sigma^2} / (n - r)} \sim t(n - r).$$

均值差 $\mu_i - \mu_k = \alpha_i - \alpha_k$ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间为

$$\left(\bar{X}_i - \bar{X}_k \pm t_{\alpha/2}(n - r) \sqrt{\bar{Q}_E \left(\frac{1}{n_i} + \frac{1}{n_k} \right)} \right).$$



例5(p163例5.4) 有5种油菜品种，分别在4块试验田上种植，所得亩产量如下表：

田块 品种	1	2	3	4
A_1	256	222	280	298
A_2	244	300	290	275
A_3	250	277	230	322
A_4	288	280	315	259
A_5	206	212	220	212

- 1、不同品种对亩产量有无显著影响
- 2、求 $\mu_1 - \mu_5$ 的置信度为0.95的置信区间.



解 令 X_{ij} 表示第 i 个品种在第 j 块试验田的亩产量,
 $i = 1, 2, \dots, 5, n_1 = n_2 = \dots = n_5 = 4, n = 20$, 计算

$$R = \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^4 x_{ij}^2 = 1395472, Q = \sum_{i=1}^5 \frac{1}{4} \left(\sum_{j=1}^4 x_{ij} \right)^2 = 1383980.5$$
$$P = \frac{1}{20} \left(\sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^4 x_{ij} \right)^2 = 1370784.8, Q_T = R - P = 24687.2$$

$$Q_A = Q - P = 13195.7, Q_E = Q_T - Q_A = 11491.5$$

$$F = \frac{Q_A / 4}{Q_E / 15} = 4.31 > F_{0.05}(4, 15) = 3.06$$

即品种对产量有显著影响.



又因为 $\bar{x}_1 = 264, \bar{x}_5 = 212.5$

$$t_{0.025}(n-r) = t_{0.025}(15) = 2.1315,$$

$$\bar{Q}_E = Q_E / n - r = 11491.5 / 15 = 766.1$$

$$t_{0.025}(15) \sqrt{\bar{Q}_E \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_5} \right)} = 2.1315 \times 19.6$$

$\mu_1 - \mu_5$ 的置信水平为0.95的置信区间为

$$(264 - 212.5 \pm 2.1315 \times 19.6) = (9.7, 93.3).$$



四、小结

1.随机试验:单因素试验、多因素试验

2.单因素试验方差分析步骤

(1)建立数学模型;

(2)分解平方和;

(3)研究统计特性;

(4)进行假设检验;

(5)估计未知参数.



Thank You!

