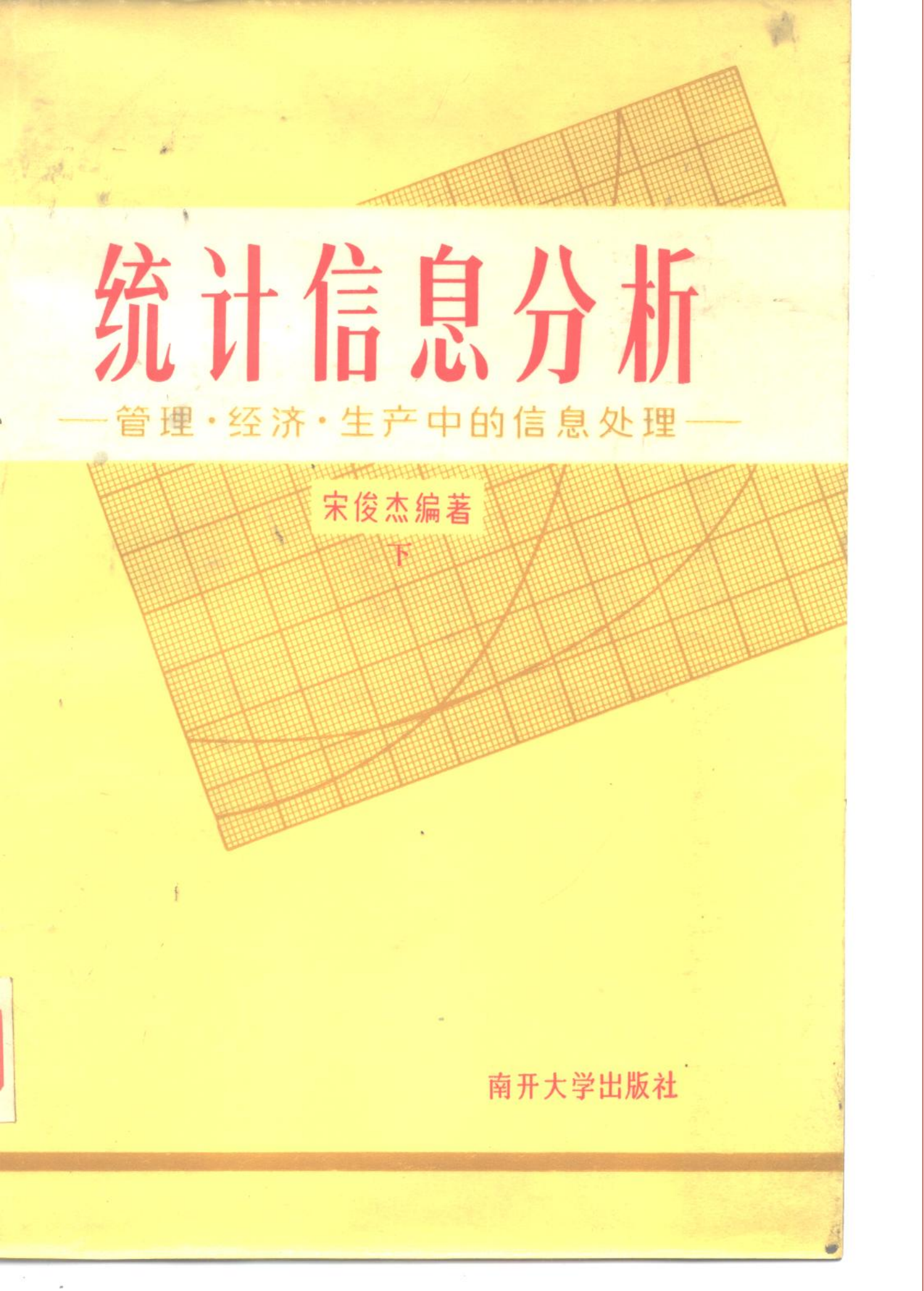




统计信息分析

—管理·经济·生产中的信息处理—

宋俊杰编著

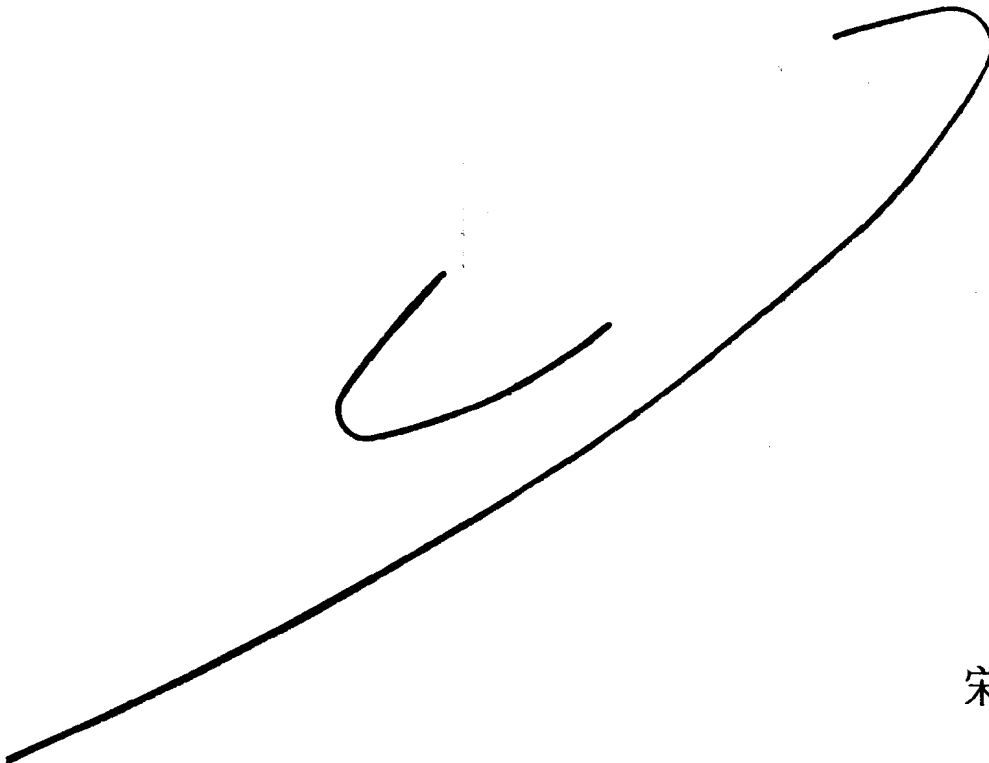
下

南开大学出版社

统计信息分析

——管理·经济·生产中的信息处理——

下



宋俊杰编著

内 容 简 介

本书从实用角度出发,比较系统地介绍了各种重要的统计信息分析的方法,包括一些近代的新成就。全书共分上、下两册,上册包括九章,其主要内容有:概率分析及其应用、信息量及其应用、随机抽样与试验设计、统计推断、各种常用的统计检验方法。下册包括八章,其主要内容有:方差分析、多样性分析、相关分析、列联表的信息分析、回归预测与控制、时间序列的预测与滤波、主分量分析与产品预测、响应面方法学。可供工程技术人员、管理人员、科研和设计人员、大专院校学生、研究生、教师参考使用。

统计信息分析(下)

宋俊杰 编著

南开大学出版社出版

(天津八里台南开大学校内)

新华书店天津发行所发行

河北省滦县印刷厂印刷

1986年9月第1版 1986年9月第1次印刷
开本: 787×1092 1/16 印张: 22.5 插页 2
字数: 560千 印数: 1—10,000
统一书号: 13301·34 定价: 4.30元

zk 605/32
(zk 605/38)
目 录

下 册

1 0	方差分析	323
10.1	一元方差分析	323
10.2	二元方差分析 (有重复试验的情况)	333
10.3	交互作用与自由度	342
10.3.1	交互作用	342
10.3.2	自由度	344
10.3.3	交互作用因子的自由度	346
10.4	无交互作用的二元方差分析	347
10.5	观测数据个数不等的二元方差分析	350
10.5.1	一般计算方法	350
10.5.2	缺失数据估计	353
10.6	随机效应分析及其显著性检验	353
10.7	系统分类试验的方差分析	357
10.8	正交设计的方差分析	360
10.8.1	试验误差估计	360
10.8.2	利用正交表进行偏差平方和分解	362
10.8.3	正交表的方差分析	365
10.9	方差分析对数据要求的条件	380
10.10	最小信息准则在方差分析中的应用	380
1 1	多样性分析	383
11.1	多样性	383
11.2	多样性的计量——多样度	383
11.2.1	多样度的定义	383
11.2.2	常用的几个多样性指数	384
11.2.3	多样性指数族 $\Delta\beta$	385
11.3	多样度数学模型的构造	387
11.3.1	多样度的基本特性	387
11.3.2	多样度的几种数学模型	389
11.3.3	多样性的排列次序	391
11.4	总体多样性的分解	393
11.5	混合体的多样性分配	395

11.6	多样性分析	402
11.6.1	两种方式分类的多样性分析	402
11.6.2	三种方式分类的多样性分析	407
1 2	相关分析	411
12.1	相关关系与相关分析	411
12.2	相关图上的简易相关分析	411
12.3	一元相关分析	414
12.3.1	样本相关系数 r	414
12.3.2	r 的概率分布	418
12.3.3	检验 $\rho=0$ 是否可信	419
12.3.4	检验 $\rho=\rho_0 \neq 0$ 是否可信	420
12.3.5	检验 $\rho_1=\rho_2$ 是否可信	421
12.3.6	相关系数 ρ 的区间估计	422
12.4	等级相关分析	423
12.5	多元相关分析	432
12.5.1	关于 $\{Y(1), \dots, Y(k)\}$ 相互独立的检验	432
12.5.2	全相关系数检验	434
12.5.3	偏相关系数检验	434
1 3	定性变量的相关分析	439
13.1	数据分类与列联表	439
13.1.1	列联表	439
13.1.2	独立分类与连带	442
13.1.3	有序表	442
13.2	二维定性变量的相关分析	442
13.3	2×2 列联表的Fisher检验	450
13.4	相关(连带)测度	453
13.4.1	Goodman(古德曼)的 λ 测度	453
13.4.2	Goodman的 r 测度	455
13.5	多维定性变量的相关分析	455
13.5.1	谱系模型	456
13.5.2	频数期望估值的计算方法	461
13.5.3	最小判别信息统计量	464
13.5.4	信息分析	465
13.5.5	2×2 列联表的信息分析	466
13.5.6	应用实例	471
1 4	回归分析	483

14.1	回归模式与预测功能	483
14.2	一元线性回归	484
14.2.1	线性模型	485
14.2.2	回归系数 a 、 b 的最小二乘估计	485
14.2.3	估计量 a 、 b 的性质	486
14.2.4	线性假设的显著性检验	488
14.2.5	回归直线拟合精度检验	489
14.2.6	预测和控制	491
14.2.7	计算步骤	493
14.3	多元线性回归	497
14.3.1	线性模型	497
14.3.2	回归系数估计	497
14.3.3	回归方程的显著性检验	502
14.3.4	回归系数的显著性检验	504
14.3.5	预测和控制	505
14.3.5	应用实例	507
14.4	一元非线性回归(函数形式已知)	510
14.4.1	曲线回归化为直线回归	510
14.4.2	相关指数	512
14.4.3	选配曲线的常见类型	513
14.5	多项式回归(函数形式未知)	515
14.5.1	一元多项式回归	515
14.5.2	多元多项式回归	515
14.6	选择回归模型的最小信息准则	516
14.7	一元正交多项式回归	519
14.7.1	正交多项式	519
14.7.2	一元正交多项式回归	521
14.8	二元正交多项式回归	527
14.8.1	二元正交多项式	527
14.8.2	二元正交多项式回归	528
14.8.3	显著性检验	532
14.8.4	计算步骤	533
15	主分量分析(矩阵数据分析法)	540
15.1	预备知识	540
15.2	主分量	542
15.3	样本主分量	547
15.4	原指标变量对主分量的回归	550
15.5	主分量分析的一般方法步骤	552

15.5.1	选择主分量	552
15.5.2	指标分类	553
15.5.3	样品分类	554
15.6	应用: 产品预测	555
16	时间序列的预测与滤波	563
16.1	时间序列的基本概念	563
16.1.1	时间序列及其分类	563
16.1.2	随机序列的数学表征	563
16.2	平稳时间序列	564
16.2.1	广义平稳时间序列	565
16.2.2	自协方差函数与自相关函数	565
16.2.3	功率谱	566
16.2.4	白噪声序列	566
16.2.5	遍历性	567
16.3	线性随机模型	567
16.3.1	ARMA(p,q)模型	567
16.3.2	ARMA(p,q)模型的性质	569
16.3.3	ARMA(p,q)模型的实用性	573
16.4	确定型时间序列预测技术	573
16.4.1	预测模型	573
16.4.2	移动平均法	573
16.4.3	指数平滑法	574
16.4.4	时间回归法	576
16.4.5	季节周期预测法	576
16.5	随机型时间序列预测技术	581
16.5.1	预测模型	581
16.5.2	样本自相关与样本偏相关函数	583
16.5.3	模型识别	585
16.5.4	模型参数估计	586
16.5.5	模型检验	588
16.5.6	最小方差预报	590
16.5.7	应用实例	596
16.6	用最大熵谱提取隐含周期信息	600
16.6.1	最大熵谱估计	600
16.6.2	AR(p,0)模型参数的Burg估计	603
16.6.3	确定显著周期	605
16.6.4	估计周期波形	606
16.7	时间序列的滤波	606

16.7.1	方差分析滤波	603
16.7.2	Fourier周期分析滤波	611
17	响应面方法学	615
17.1	一次回归的正交设计	615
17.1.1	对因子水平进行编码	615
17.1.2	编码空间上的线性回归模型	616
17.1.3	回归方程的拟合检验	618
17.1.4	一次回归正交设计的旋转性	620
17.1.5	包含交互效应的非线性模型	621
17.2	二次回归的正交设计	621
17.2.1	组合设计	622
17.2.2	组合设计的统计分析	627
17.3	响应面方法	630
17.3.1	一阶策略	630
17.3.2	二阶策略	632
	主要参考文献	638
	附录 常用数理统计	
表1	二项分布表	1
表2	泊松(Poisson)分布表	3
表3	正态分布	6
表4	χ^2 分布的上侧分位数(χ^2_α)表	7
表5	t分布的双侧分位数(t_α)表	8
表6	F检验的临界值(F_α)表	9
表7	极差系数 d_n 和极差分布的分位数表	28
表8	随机数表	14
表9	χ^2 分布 β 检验表	18
表10	t分布 β 检验表	16
表11	t分布 β 检验表	17
表12	F分布 β 检验表	18
表13	游程总数检验表	22
表14	$X = \sin^{-1} \sqrt{P}$ 变换	24
表15	符号检验表	26
表16	检验相关系数 $\rho = 0$ 的临界值(r_α)表	27
表17	r与Z的换算表	27
表18	正交多项式表	28
表19	正交表	31
表20	柯尔莫哥洛夫(Колмогоров)检验的临界值($D_{n\alpha}$)表	23

10 方差分析

在生产过程中，影响产品质量或产量的因素往往是很多的。例如在化工生产中有原料成分、原料剂量、催化剂种类、反应温度、压力、溶液浓度、反应时间、机器设备以及操作技术等因素。每一个因素的变化都会对产品的质量和产量产生影响，其中有些因素影响大一些，有些因素影响小一些。为了能够达到高产、优质、低消耗，就需要搞清哪些因素影响显著，哪些因素影响不显著，哪些因素之间存在着有利的或不利的交互作用，以便将显著因素控制到使产量和产品质量达到最高的水平上，将那些不显著因素控制到消耗、人力、物力、时间最少的水平上。方差分析就是解决这些问题的一种有效方法。方差分析与试验设计有关。下面我们介绍一下单因子和双因子的方差分析。

10.1 一元方差分析

在第2章中曾介绍用t检验法来检验两个等方差(未知)正态总体的均值是否相等的问题，假如有 n 个等方差(未知)正态总体，如何检验它们的均值是否相等？用上述方法就十分繁琐，而一元方差分析是一种简单有效的方法。

10.1.1 试验设计与试验数据的结构

为了提高某化工产品的产量，从理论分析和实践经验可知，反应温度可能对化工产品的得率有较大影响，为此根据生产经验选择5个温度水平：60℃，65℃，70℃，75℃，80℃做对比试验，每个水平下重复试验3次，以考察温度对产品得率的影响特性。在试验方案确定之后，我们通过试验得到结果(得率)如下：

温 度 (℃)	60	65	70	85	80
得 率 (%)	90	97	96	84	84
	92	93	96	83	86
	88	92	93	88	82
平均得率 (%)	90	94	95	85	84

在上述试验中，我们要求除了温度按方案改变之外，其它条件尽力保持一样，以保证试验数据的质量。

一般地，将考察的因素用字母 A 表示，试验方案所选择的水平用 A_1 、 A_2 、 A_3 、 A_4 、 A_5 表示试验数据用 x_{ij} ($i=1, \dots, 5$)，($j=1, 2, 3$)来表示。为了分析的方便我们将试验结果按试验方案列出表格：

因子 试验号	A_1	A_2	A_3	A_4	A_5
1	x_{11}	x_{21}	x_{31}	x_{41}	x_{51}
2	x_{12}	x_{22}	x_{32}	x_{42}	x_{52}
3	x_{13}	x_{23}	x_{33}	x_{43}	x_{53}

x_{11}, x_{12}, x_{13} 即 98, 92, 88 之间有差异应该是不可控的那些因子影响的结果, 表现为随机误差, 因此我们可以将它们表示为:

$$x_{1j} = \mu_1 + \varepsilon_{1j} \quad (j=1, 2, 3), \quad \varepsilon_{1j} \in N(0, \sigma^2).$$

其中 μ_1 表示 $A_1=60^\circ$ 和其它的稳定的一组试验条件所决定的得率, ε_{1j} 表示第 j 次试验中一些随机因子的总效应. 由中心极限定理我们可以认为它近似地服从正态分布 $N(0, \sigma^2)$.

同样, 其它 4 列数据我们也同样分析, 只是在基本试验条件中温度水平不同, 它只影响均值不会影响方差 σ^2 (若温度水平在试验中能够控制不变化时), 因此: 第 i 列即相应 A_i 水平下的数据可表示为:

$$x_{ij} = \mu_i + \varepsilon_{ij}, \quad (i=1, \dots, 5; j=1, 2, 3), \quad \varepsilon_{ij} \in N(0, \sigma^2)$$

我们要考察的是不同温度水平下得率的理论指标值 $\mu_1, \dots, \mu_5$ 是否有显著差异. 若都相等 $\mu_1 = \mu_2 = \mu_3 = \mu_4 = \mu_5$, 则说明温度对得率无影响, 若有微小差异说明温度对得率影响不大, 若有显著差异 (即至少有一 μ_i 与其它 μ_j 差异显著) 说明温度对得率的影响是显著的. 但是我们只知道 x_{ij} 而不知道 μ_i ($i=1, \dots, 5$) 故此, 问题归结为根据试验数据检验 $\mu_1 = \mu_2 = \mu_3 = \mu_4 = \mu_5$ 是否成立.

为了便于分析, 我们进一步地把 μ_i 分解为:

$$\mu_i = \mu + \alpha_i, \quad (i=1, \dots, 5)$$

$$\text{其中 } \mu = \frac{1}{5} \sum_{i=1}^5 \mu_i, \quad \alpha_i = \mu_i - \mu$$

μ 表示 5 组不同试验条件对得率贡献的平均值, 作为度量 A_i 效应的一个最为方便的起始点,

而 α_i 表示 A_i 水平效应的度量. 由于 μ 的选择的特殊性, 必然有 $\sum_{i=1}^5 \alpha_i = 0$; 当 $\mu_1 = \mu_2 = \mu_3 = \mu_4 = \mu_5 = \mu$ 时, 显然有 $\alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3 = \alpha_4 = \alpha_5 = 0$. 于是最后归结为: 根据样本数据检验 $\alpha_i = 0$ ($i=1, 2, 3, 4, 5$) 是否成立.

12.1.2 参数估计

从数据模型 $x_{ij} = \mu_i + \varepsilon_{ij} = \mu + \alpha_i + \varepsilon_{ij}$ ($i=1, \dots, 5; j=1, 2, 3$)

可以看出, 每个数据 x_{ij} 都携带着温度 A 的影响 α_i 和随机误差 ε_{ij} 的信息, 对我们有用的信息是 α_i ($i=1, \dots, 5$). 由参数的估计理论可知: μ_i, μ, α_i 的无偏最优估计量分别为:

$$\hat{\mu}_i = \bar{X}_i = \frac{1}{3} \sum_{j=1}^3 X_{ij}, \quad \hat{\mu} = \bar{X} = \frac{1}{5} \sum_{i=1}^5 \bar{X}_i = \frac{1}{15} \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 X_{ij},$$

$$\hat{\alpha}_i = \bar{X}_i - \bar{X}, \quad (i = 1, \dots, 5)$$

$$\because x_{ij} = \mu + \alpha_i + \varepsilon_{ij} \quad (i = 1, \dots, 5, j = 1, 2, 3)$$

$$\therefore \bar{X}_i = \mu + \alpha_i + \bar{\varepsilon}_i \quad (i = 1, \dots, 5) \quad \bar{\varepsilon}_i = \frac{1}{3} \sum_{j=1}^3 \varepsilon_{ij}$$

$$\bar{X} = \mu + \bar{\varepsilon}, \quad \bar{\varepsilon} = \frac{1}{5} \sum_{i=1}^5 \bar{\varepsilon}_i = \frac{1}{15} \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 \varepsilon_{ij}$$

$$\because \varepsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2), \quad \therefore \bar{\varepsilon}_i \sim N(0, \frac{\sigma^2}{3}), \quad \bar{\varepsilon} \sim N(0, \frac{\sigma^2}{15})$$

$$\hat{\alpha}_i = \alpha_i + (\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon}), \quad \text{即 } \hat{\alpha}_i \text{ 中包含了 } \alpha_i \text{ 的信息.}$$

10.1.3 显著性检验

$$H_0: \alpha_1 = \alpha_2 = \alpha_3 = \alpha_4 = \alpha_5 = 0$$

选择统计量, 要找一个量能同时包含 5 个信息 α_i 是否同时为 0, 这样对处理问题是方便的, 显然 $3 \sum_{i=1}^5 \hat{\alpha}_i^2$ 是合适的, 因为 $\hat{\alpha}_i$ 包 α_i 的信息, 而 $\sum_{i=1}^5 \alpha_i^2 = 0$ 等价于 H_0 成立.

(3 倍是为了计算的方便).

$$\text{但是 } 3 \sum_{i=1}^5 \hat{\alpha}_i^2 = 3 \sum_{i=1}^5 (\bar{X}_i - \bar{X})^2 = 3 \sum_{i=1}^5 \left[\alpha_i + (\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon}) \right]^2 \text{ 之中包含有 A 的效}$$

应和随机效应两部分, 可进一步分解为

$$\text{令 } SA = 3 \sum_{i=1}^5 \hat{\alpha}_i^2 = 3 \sum_{i=1}^5 \alpha_i^2 + 3 \sum_{i=1}^5 (\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon})^2 + 6 \sum_{i=1}^5 \alpha_i (\bar{\varepsilon}_i - \bar{\varepsilon}),$$

$$E(SA) = 3 \sum_{i=1}^5 \alpha_i^2 + (5-1) \sigma^2$$

SA 之中包含 A 的效应 $3 \sum_{i=1}^5 \alpha_i^2$ 和 $4 \sigma^2$ 的一无偏估计量, 当 H_0 成立时, 即 $\sum_{i=1}^5 \hat{\alpha}_i^2 = 0$,

SA 应是 $4 \sigma^2$ 的估计量, 但 σ^2 是未知的, 若能通过其它途径估计出 σ^2 , 就可以来判别

$\sum_{i=1}^5 \alpha_i^2$ 是否显著的异于 0.

由于每个水平下有重复试验, 因而估计 σ^2 是不困难的, 我们知道: X_{i1}, X_{i2}, X_{i3} 是 $N(\mu_i, \sigma^2)$ 的随机样本, $S_i^2 = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^3 (\bar{X}_{ij} - \bar{X}_i)^2 = \hat{\sigma}_i^2, (i = 1, \dots, 5)$

为了提高 σ^2 的估计精度, 采用全部数据的信息,

$$Se = \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 (X_{ij} - \bar{X}_i)^2 = \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 (\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon}_i)^2$$

$$E(S_e) = E \left[\sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 (\varepsilon_{ij} - \bar{\varepsilon}_j)^2 \right] = \sum_{i=1}^5 E \left[\sum_{j=1}^3 (\varepsilon_j - \bar{\varepsilon}_i)^2 \right] = \sum_{i=1}^5 2 \sigma^2 = 10 \sigma^2$$

通常我们称 S_A 的自由度为 $5-1=4$ 是指， S_A 是用含有随机误差的数据进行运算，其结果也必含有随机误差，含有一份总体 σ^2 自由度就是1。该例含有4倍 σ^2 ，则自由度为4（即水平数减1）而 S_e 的自由度为10，〔一般地为：全部试验次数减去A的水平数〕

最后我们确定检验 H_0 是否成立的统计量为：

$$F = \frac{\bar{S}_A}{\bar{S}_e}, \quad \bar{S}_A = \frac{S_A}{4}, \quad \bar{S}_e = \frac{S_e}{10}.$$

当 H_0 成立时： $F \sim F[4, 10]$ 。当 H_0 不成立时， S_A 值增大， $\therefore F$ 不再服从 $F[4, 10]$ ，应该服从峰值（ F 的大概率密集区间）向右偏移的概率分布。即应向右偏离 $F[4, 10]$ 。

要用 F 的一次实现值来判定这种分布的变异性是否显著（即 $\sum_{i=1}^5 \alpha_i^2$ 是否显著大于0）。就是

第2章中介绍的 F -检验法。

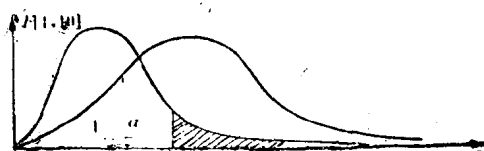


图10—1

$$\text{由统计量 } F = \frac{\left(\frac{3}{4} \sum_{i=1}^5 \alpha_i^2 \right) + (\hat{\sigma}^2)_1}{(\hat{\sigma}^2)_2}, \quad ((\hat{\sigma}^2)_1, (\hat{\sigma}^2)_2 \text{ 为 } \sigma^2 \text{ 的两个估计量})$$

不难看出，当 F 取值落在 $F[3, 10]$ 右端时应否定 H_0 ，当给定显著性水平 α 时，可查表 $F[4, 10]$ 得到 $F_{\alpha}[4, 10]$ ，否定域为 $(F_{\alpha}[4, 10], +\infty)$ α 为否定错的概率。当 F 值落在 $(0, F_{\alpha}[4, 10])$ 之内，只能做出不能否定 H_0 的结论，结论可靠性难以给出。

结合本例进行计算如下：

$$S_A = 3 \times [(90-89.6)^2 + (94-89.6)^2 + (95-89.6)^2 + (85-89.6)^2 + (84-89.6)^2] = 303.6.$$

$$S_e = [(90-90)^2 + (92-90)^2 + (88-90)^2] + [(97-94)^2 + (93-94)^2 + (92-94)^2] \\ + [(96-95)^2 + (96-95)^2 + (93-95)^2] + [(84-85)^2 + (83-85)^2 + (88-85)^2] \\ + [(84-84)^2 + (86-84)^2 + (82-84)^2] = 8 + 14 + 6 + 14 + 8 = 50$$

$$\bar{S}_A = \frac{1}{4} S_A = 75.9, \quad \bar{S}_e = \frac{1}{10} S_e = 5, \quad F = \frac{\bar{S}_A}{\bar{S}_e} = 15.18, \quad F_{0.01}[4, 10] = 6.$$

由于 $F > 6$ ， $\therefore$ 应否定 H_0 ，即有99%的把握断定温度对产品得率有高度显著的影响。

10.1.4 计算方法和步骤

考察因子A对指标X的影响，取 m 个水平，每个水平下重复试验 n_i 次（ $i=1, \dots, m$ ），试验结果为：

Λ_1	Λ_2	Λ_3	...	Λ_m
x_{11}	x_{21}	x_{31}		m_1
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$		$\vdots$
x_{1n_1}	x_{n_2}	x_{3n_3}		$x_{m n_m}$

$$n_1 + n_2 + \cdots + n_m = N$$

(1) 数据检验

方差分析要求数据满足的条件是:

服从正态分布: $x_{ij} \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$, ($i = 1 \cdots m$); (记 $\mu = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \mu_i$)

方差齐性: $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \cdots = \sigma_m^2 = \sigma^2$.

独立性: 所有数据都是独立抽取的.

如果试验数据明显地不满足以上条件, 显著性检验的结论是不可靠的.

(2) 信息提取——因子效应和随机误差估计

全部数据总的变动平方和 (记为 ST) 的分解:

$$\begin{aligned} ST &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \bar{X})^2 = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} \{ (X_{ij} - \bar{X}_i) + (\bar{X}_i - \bar{X}) \}^2 \\ &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} (x_{ij} - \bar{X}_i)^2 + \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} (\bar{X}_i - \bar{X})^2 = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} (x_{ij} - \bar{X}_i)^2 + \sum_{i=1}^m n_i (\bar{X}_i - \bar{X})^2 \end{aligned}$$

$$\text{其中: } \bar{X}_i = \frac{1}{n_i} \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} \quad (i = 1, \cdots, m), \quad \bar{X} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} X_{ij} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^m n_i \bar{X}_i.$$

$$\text{记 } SA = \sum_{i=1}^m n_i (\bar{X}_i - \bar{X})^2, \quad E(SA) = (m-1) \sigma^2 + \sum_{i=1}^m n_i \alpha_i^2 \quad (\mu_i - \mu = \alpha_i),$$

$$Se = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} (x_{ij} - \bar{X}_i)^2, \quad E(Se) = (N-m) \sigma^2$$

则: $ST = SA + Se$.

SA 中含有 A 的效应信息, Se 含有纯随机效应信息,

记 SA 的自由度为 f_A , 有 $f_A = m - 1$.

Se 的自由度为 f_e , 有 $f_e = N - m$.

ST 的自由度为 f_T , 有 $f_T = f_A + f_e = N - 1$.

由此可得到方差估计:

$$\bar{Se} = Se / f_e = \hat{\sigma}^2, \quad \bar{SA} = SA / f_A = \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m n_i \alpha_i^2.$$

(3) 根据样本数据提取的信息进行显著性检验,

$$H_0: \alpha_1 = \cdots = \alpha_m = 0$$

选用统计量 $F = \frac{\bar{SA}}{\bar{Se}}$, 当 H_0 成立时, $F \sim F(m-1, N-m)$.

给定显著性水平 α , ($0 < \alpha < 1$) 查表求 $F_\alpha(m-1, N-m)$.

确定 H_0 的否定域： $[F_{\alpha}(m-1, N-m), +\infty]$ 。

记 F 的实现值为 $F_0 = \bar{S}_A / \bar{S}_e$ 。若 $F_0 > F_{\alpha}(m-1, N-m)$ ，则拒绝 H_0 ，有 $1 - \alpha$ 的把握断定因子 A 对指标影响显著，反之，认为 A 对指标影响不显著。

取 $\alpha = 1\%$ 为高度显著水平， $\alpha = 5\%$ 为显著水平， $\alpha = 10\%$ 为不太显著水平。

(4) 为了实际工作者分析方便将上述方去步骤表格化：

	A_1	A_2	...	A_i	...	A_m	Σ
	x_{11}	x_{21}	...	x_{i1}	...	x_{m1}	
	x_{12}	x_{22}	...	x_{i2}	...	x_{m2}	
	$\vdots$	$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$	
	x_{1n_i}	x_{2n_i}	...	x_{in_i}	...	x_{mn_i}	
Σ	$\sum_{j=1}^{n_1} x_{1j}$	$\sum_{j=1}^{n_2} x_{2j}$	...	$\sum_{j=1}^{n_i} x_{ij}$	...	$\sum_{j=1}^{n_m} x_{mj}$	$\sum_{i=1}^m \sum_{t=1}^{n_i} x_{it}$
$\frac{1}{n_i}(\Sigma)^2$	$\frac{\left(\sum_{j=1}^{n_1} x_{1j}\right)^2}{n_1}$	$\frac{\left(\sum_{j=1}^{n_2} x_{2j}\right)^2}{n_2}$	...	$\frac{\left(\sum_{j=1}^{n_i} x_{ij}\right)^2}{n_i}$	...	$\frac{\left(\sum_{j=1}^{n_m} x_{mj}\right)^2}{n_m}$	$\sum_{i=1}^m \frac{1}{n_i} \left(\sum_{j=1}^{n_i} x_{ij}\right)^2$
Σ^2	$\sum_{j=1}^{n_1} x_{1j}^2$	$\sum_{j=1}^{n_2} x_{2j}^2$	...	$\sum_{j=1}^{n_i} x_{ij}^2$	...	$\sum_{j=1}^{n_m} x_{mj}^2$	$\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_m} x_{mj}^2$

$$\text{令 } CP = \frac{1}{N} \left(\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} x_{ij} \right)^2, \quad N = \sum_{i=1}^m n_i.$$

$$Q = \sum_{i=1}^m \frac{1}{n_i} \left(\sum_{j=1}^{n_i} x_{ij} \right)^2$$

$$R = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} x_{ij}^2$$

$$S_A = Q - CT; \quad S_e = R - Q, \quad S_T = R - CT;$$

它们的自由度： $f_A = m - 1$ ， $f_e = N - m$ ， $f_T = N - 1$ ；

方差分析表

因子	偏差平方和	自由度	均方估计	检验统计量值	显著性
A	S_A	$f_A = m - 1$	$\bar{S}_A = S_A / f_A$	$F = \frac{\bar{S}_A}{\bar{S}_e}$	
E	S_e	$f_e = N - m$	$\bar{S}_e = S_e / f_e$		
总	S_T	$f_T = N - 1$			
临界值	$F_{\alpha}(m-1, N-m)$ ； (**) 高度显著，(*) 显著。				

(5) 预测:

(a) 显著性检验的结论: A 不显著.

此时 $\alpha_i = 0$, ($i = 1, \dots, m$); $x_{ij} = \mu + \varepsilon_{ij}$, ($i = 1, \dots, m$; $j = 1, \dots, n_i$)

$$\text{点估计: } \hat{\mu} = \bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^{n_i} x_{ij}.$$

$$\mu \text{ 的 } 1 - \alpha \text{ 的置信区间: } \left[\bar{x} - t_{\alpha/2}^{(n-1)} \sqrt{\frac{S}{N(N-1)}}, \bar{x} + t_{\alpha/2}^{(n-1)} \sqrt{\frac{S}{N(N-1)}} \right]$$

(b) 显著性检验的结论: A 显著.

$$\text{点估计: } \hat{\mu}_i = \hat{\mu} + \hat{\alpha}_i = \bar{X}_i \quad (i = 1, \dots, m). \quad \bar{X}_i = \frac{1}{n_i} \sum_{j=1}^{n_i} x_{ij}.$$

μ_i 的 $1 - \alpha$ 的置信区间:

$$\left[\bar{X}_i - \sqrt{\frac{S_e F_{\alpha}(1, N-m)}{n_i}}, \bar{X}_i + \sqrt{\frac{S_e F_{\alpha}(1, N-m)}{n_i}} \right]$$

[注]

可以证明 $\hat{\mu}_i$ ($i = 1, \dots, m$) 与 S_e 相互独立. 又知, $\bar{X}_i - \mu_i \sim N(0, \frac{\sigma^2}{n_i})$,

$$\frac{\sqrt{n_i}(\bar{x}_i - \mu_i)}{\sigma} \sim N(0, 1), \quad \frac{n_i(\bar{x}_i - \mu_i)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(1), \quad \frac{S_e}{\sigma^2} \sim \chi^2(N-m);$$

$$\therefore \frac{n_i(\bar{x}_i - \mu_i)^2}{\sigma^2} \bigg/ \frac{S_e}{\sigma^2(N-m)} = \frac{n_i(\bar{x}_i - \mu_i)^2}{s_e / N-m} \sim F_i(1, N-m).$$

给定置信水平 α , 就有

$$P \left[\frac{n_i(\bar{x}_i - \mu_i)^2}{s_e / N-m} < F_{\alpha}(1, N-m) \right] = 1 - \alpha, \quad \left(\bar{s}_e = \frac{s_e}{N-m} \right)$$

$$\text{亦即: } P \left[|\bar{x}_i - \mu_i| < \sqrt{\frac{S_e \cdot F_{\alpha}(1, N-m)}{n_i}} \right] = 1 - \alpha.$$

$$\text{故: } P \left[\bar{x}_i - \sqrt{\frac{S_e F_{\alpha}(1, N-m)}{n_i}} < \mu_i < \bar{x}_i + \sqrt{\frac{S_e F_{\alpha}(1, N-m)}{n_i}} \right] = 1 - \alpha.$$

10.1.5 应用举例:

例 1 某工厂的锻造零件是由三个地区制造的. 该零件的重要特性是强度, 质量差异大就成问题. 假若不同地区制造的零件强度有较大差异, 就应该从中选择一个合适的地区制造的零件. 为此三个地区的零件中各随机抽取 4 个零件, 由同一个操作者同一试验按随机的顺序进行强度试验 (破坏性试验). 试验结果如下 (单位: 100 kg)

地区 \ 序号	1	2	3	4	Σ	$\bar{X}$ (平均)	总体
A ₁	115	116	98	83	412	103	$N(\mu_1, \sigma^2)$
A ₂	103	107	118	116	444	111	$N(\mu_2, \sigma^2)$
A ₃	73	89	85	97	344	86	$N(\mu_3, \sigma^2)$

方差分析表

因 子	偏差平方和	自 由 度	均方估计	F	显 著 性
A	$S_A=1304$	$f_A=2$	$\bar{S}_A=652$	$F=4.92$	*
E	$S_e=1192$	$f_e=9$	$S_e=132.4$		
T	$S_T=2496$	$f_T=11$			

$$F_{0.005}(2, 9) = 4.26$$

结论：有95%的把握断定不同地区的零件强度是有显著差异的。

$$\text{点估计: } \hat{\mu}_1=103, \hat{\mu}_2=111, \hat{\mu}_3=86;$$

$$\text{区间估计: } \alpha=0.05, F_{0.05}(1, 9)=5.12 \quad S_e=132.4, n=4.$$

$$R = \sqrt{\frac{S_e \cdot F_{0.05}}{n}} = \sqrt{\frac{132.4 \times 5.12}{4}} \approx 13.$$

$$P[90 < \mu < 116] = 95\%; \quad P[98 < \mu_2 < 124] = 95\%; \quad P[73 < \mu_3 < 99] = 95\%.$$

例2 研究某种大型机械的新闻广告的效果。

广告A₁: 强调运输的方便性。

广告A₂: 强调燃料节省的经济性。

广告A₃: 强调噪音低的优良性。

在广告广泛宣传后, 按寄回的广告上的订购数计算, 一年4个季度的销售量为:

季 度 \ 广 告	A ₁	A ₂	A ₃	Σ
1	163	184	206	
2	176	198	191	
3	170	179	218	
4	185	190	224	
Σ	694	751	839	2284
(Σ) ²	481636	564001	703921	1749558=4Q
Σ ²	120670	141201	176617	438488=R

$$C_T = \frac{2284^2}{12} = 434721.33. \quad S_T = R - C_T = 3766.67.$$

$$S_A = Q - C_T = \frac{1749558}{4} - C_T = 2668.17. \quad S_e = S_T - S_A = 1098.5$$

方差分析表

因 子	S	f	$\bar{S}$	F	$F_{\alpha}(2, 9)$
A(广告形式)	2668.17	2	1334.09	10.93 **	$F_{0.05}=4.16$
E(随机误差)	1098.5	9	122.06		$F_{0.01}=8.02$
T(合计)	3766.67	11			

结论：由于广告内容不同对销售量影响很大。

不同广告引起的销售量的估计：

$$\hat{\mu}_{A_1} = \frac{694}{4} = 173.5, \quad \hat{\mu}_{A_2} = \frac{751}{4} = 187.75, \quad \hat{\mu}_{A_3} = \frac{839}{4} = 209.75.$$

95%的置信区间分别为：（略去小数）

$$\mu_{A_1}: [161, 186]; \quad \mu_{A_2}: [175, 200], \quad \mu_{A_3}: [197, 222].$$

由此可以看出广告 A_3 引起的销售量最多，今后应多宣传噪音低的优良性，对多销售有利，同时今后应进一步进行工艺改革降低噪音。

例3 为了延长切削刀具的寿命，考虑到后角有影响，为此进行试验，通过分析找出最适宜的角度。现行后角 2° ，再选择 3° 、 4° ，各做4次试验，磨损量的记录如下：

	$A_1(2^\circ)$	$A_2(3^\circ)$	$A_3(4^\circ)$	Σ
1	0.52	0.45	0.42	
2	0.55	0.41	0.41	
3	0.53	0.43	0.43	
4	0.55	0.43	0.42	
Σ	2.15	1.72	1.68	5.55
$(\Sigma)^2$	4.6225	2.9584	2.8224	10.4033 = 4Q
Σ^2	0.1563	0.7404	0.7058	2.6025 = R

$$C_T = \frac{5.55^2}{12} = 2.5669, \quad S_T = R - P = 2.6025 - 2.5669 = 0.0356.$$

$$S_A = Q - P = \frac{10.4033}{4} - 2.5669 = 0.0339, \quad S_e = S_T - S_A = 0.0017.$$

方差分析表

因 子	S	f	$\bar{S}$	F	$F_{\alpha}[2,9]$
A (后角)	0.0339	2	0.01695	89.21**	$F_{0.05} = 4.25$
E (误差)	0.0017	9	0.00019		$F_{0.01} = 8.02$
T (合计)	0.0356	11			

结论：后角不同对刀具寿命有很大的影响。不同角度损耗量的估计：只估 μ_{A_2} 、 μ_{A_3} ，（因 μ_{A_1} 较大）

$$\hat{\mu}_{A_2} = \frac{1.72}{4} = 0.43, \quad \mu_{A_2} 95\% \text{ 的置信区间: } [0.414, 0.446].$$

$$\hat{\mu}_{A_3} = \frac{1.68}{4} = 0.42, \quad \mu_{A_3} 95\% \text{ 的置信区间: } [0.404, 0.436].$$

由此可知：切削刀具的磨损量最少的为后角 4° 。

例4 某印刷厂考察染整工艺对缩水率的影响。在六种不同染整工艺下各进行了四次试验（布样相同）。测得数据如下：（%）