

应用数理统计方法

第四章 方差分析

4.1 方差分析方法

4.2 单因子方差分析及其补充分析

4.3 双因子和多因子方差分析

4.4 二级与多级因子方差分析

应用举例

假设检验问题

p.63

▪ 特征比较

两总体或多总体大小比较 2.2 – 2.5

两总体或多总体离散程度比较 3.1 – 3.2

两总体分布特征比较 3.4

总体分布是否服从特定理论分布 3.3 – 3.4

▪ 影响因素

方差分析及补充分析 4.1 – 4.4

▪ 变量关系

相关分析 5.1 – 5.2

回归分析 5.3 – 5.4

大小比较检验方法 复习

p.84-87

▪ 大小比较假设检验方法

参数方法与非参数方法 取决于分布特征

一个, 两个或多个总体 两个以上总体可能涉及对应关系

多总体大小比较参数方法见第四章 方差分析不限于简单大小比较

总体	总体关系	参数方法	非参数方法举例
一个		t-检验, 正态检验 2.2.3	
二个	非对应	t-检验 2.2.4	Mann-Whitney U 检验 2.3.1 随机化检验 2.3.3
	对应	成对数据 t-检验 2.2.5	Wilcoxon 加秩秩检验 2.3.2 成对数据随机化检验 2.3.4
多个	非对应	方差分析 4	Kruskal Wallis 检验 2.5.1
	对应	随机区组设计方差分析	Friedman 秩方差分析 2.5.3

从大小比较到方差分析

p.230

▪ 从总体大小比较到方差分析

两总体大小比较及其背后因素 赖以区分总体的因素: 区域, 季节, 发展水平 ...

从简单比较到影响因素分析 聚焦区分总体的因素

▪ 方差分析

研究影响因素 源自多总体大小比较及其拓展

从单一因素到多因素 两个或多个影响因素, 如温度与压力

从独立影响到交互作用 多因素交互, 如温-湿度交互作用

从并列到从属关系 多级系统中有从属关系的因素, 如类别与亚类

从一般检验到逐对比较 用专门方法逐对比较, 不能直接用 t-检验

4.1.1

4.1.1 方差分析及方差分析模型

4.1.2 方差分析方法

大小比较检验思路 复习

p.84

▪ 比较两总体大小的假设检验

假设: H_0 两总体大小没有显著差别; H_1 两总体大小有显著差别

计算: 总体大小无显著差别时, 得到实际观察结果和差别更大结果的概率 p

判断: 若可能性太小, 则判定两总体大小有显著差异

▪ 参数方法

原假设成立条件下, 影响相伴概率的因素包括:

样本均值差距越小, p 越大 A_1-A_2 比 A_1-A_2 更倾向显著

标准差越大, p 越大 B_1-B_2 比 A_1-A_2 更倾向显著

即 是否显著取决于均值差/标准差相对关系 两个分布重叠程度



方差分析的思路

p.230

两总体大小比较

基于两总体均值差别与离散程度的相对大小关系

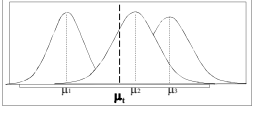
多总体大小比较 – 单因子方差分析

从两总体大小比较推广到多总体大小比较 赖以区分总体的因素

影响因素是否显著同样取决于多总体间均值差和个体离散程度相对大小

总体均值差别越小, 总体越离散, 越不容易区分差异, 检验结果越倾向不显著

总体	数据	均值	总均值
1	\vdots	\vdots	\vdots
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
i	X_{ij}	μ_i	μ_{\cdot}
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
a	\vdots	μ_a	μ_{\cdot}



多总体中个体偏离的拆分

p.230

多总体比较中的均值

总均值 μ_{\cdot} 全部待比总体中所有个体的均值

单一总体均值 μ_i 第 i 个总体中所有个体的均值, $i = 1 \dots a$, $a =$ 待比总体个数

多总体大小比较中个体对均值的偏离 – 变异的构成

随机波动 个体 x_{ij} 对总体均值 μ_i 的偏离 类比两总体大小比较的个体差异

影响因素的作用 μ_i 对 μ_{\cdot} 的偏离 类比两总体大小的总体差异

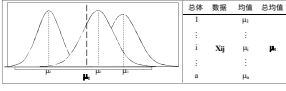
个体总偏离 所有个体 x_{ij} 对总均值 μ_{\cdot} 的偏离

总偏离 = 影响因素作用 + 随机波动

两总体大小比较与方差分析

单因子方差分析 $a=2$ 的特例

总体	数据	均值	总均值
1	\vdots	μ_1	μ_{\cdot}
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
i	X_{ij}	μ_i	μ_{\cdot}
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
a	\vdots	μ_a	μ_{\cdot}



平方和分解与加和性

p.230

平方和

上述偏离用平方和表达 $SS = \sum (x_i - \bar{x})^2$

平方和可分解为

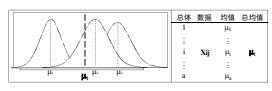
随机平方和 所有个体 x_{ij} 对所属总体均值 μ_i 偏离的平方和 $SS_w = \sum (x_{ij} - \bar{x}_i)^2$

总体间平方和 待比较总体均值 μ_i 对总均值 μ_{\cdot} 偏离的平方和 $SS_a = \sum (\bar{x}_i - \bar{x})^2$

总平方和 所有个体 x_{ij} 对总均值 μ_{\cdot} 偏离的平方和 $SS_t = \sum (x_{ij} - \bar{x})^2$

平方和加和性

总平方和可拆解为总体间平方和及随机平方和 $SS_t = SS_a + SS_w$



总体	数据	均值	总均值
1	\vdots	μ_1	μ_{\cdot}
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
i	X_{ij}	μ_i	μ_{\cdot}
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
a	\vdots	μ_a	μ_{\cdot}

方差分析

22

方差分析

据平方和加和性原理, 将总平方和拆解为影响因素和随机波动的独立贡献

用F-检验判断影响因素是否显著 影响因素导致的差异, 相对于随机波动

与两总体大小类比 是否显著取决于均值差/离散程度相对大小

因子与水平

方法: 考察影响因素对随机变量的影响 如研究温度和湿度对作物生长的影响

因子: 待研究的影响因素 温度与湿度

水平: 因子的不同取值 温度与湿度的不同取值, 如 10°C, ... 50 °C, 10%, ... 70%

温度(°C)	10	20	30	40	50
10	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
30	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
50	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
70	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots

4.1.2

4.1.1 方差分析及方差分析模型

4.1.2 方差分析方法

变量属性 复习

p.15

影响因素的变量属性

与方差分析模型选择密切相关 类似回归分析 参见 5.3-5.4 回归

变量属性

观测水平 { 连续变量 } 定量变量

{ 离散变量 } 定量变量

{ 顺序变量 } 定量变量

{ 类型变量 } 定性变量

取值性质 { 固定变量 } 定性变量

{ 随机变量 } 定量变量

获取方式 { 观测变量 } 定量变量

{ 衍生变量 } 定量变量

根据取值性质分类 复习

p.15-19

▪ 随机变量

个体随机出现,全部个体表现出宏观规律

数理统计方法的直接研究对象或影响因素

▪ 固定变量

人为控制

不是数理统计方法的研究对象,可以是方法中的影响因素

▪ 区分随机变量与固定变量

是否可控

是否可重复

随机变量与固定变量举例 复习

p.15-19

▪ 连续变量 – 温度对微生物生长的影响

固定 实验室内或装置内人为控制的温度

随机 现场非控制条件下实际观测到的温度

▪ 属性变量 – 不同城市降水酸度的差别

固定 覆盖所有待研究城市

随机 从所有研究城市中随机抽取部分代表性城市

▪ 验证

固定 可重复

随机 不可重复

方差分析方法

p.235

▪ 单因子方差分析

单一影响因素,若干水平

类似多总体大小比较,但有补充分析

应用:研究单一因素的影响

▪ 双因子和多因子方差分析

两个或多个独立影响因素

独立影响及可能存在的交互作用

应用:研究两个或多个独立因素

▪ 二级因子与多级因子方差分析

两个或多个有从属关系的影响因素

因素间无交互作用

多层结构数据,下层从属上层

如 大学-学院-系、省-市-县、土类-亚类

应用:研究两个或多个从属因素的影响

方差分析模型

p.233

▪ 方差分析中的变量

研究变量:研究的直接对象 必须是随机变量

影响因素:非直接研究对象 随机变量(随机效应)或固定变量(固定处理)均可

例:温度对作物生长的影响 作物生长速率为直接研究对象,温度为影响因素

▪ 方差分析模型

取决于影响因素的变量属性 即影响因素的水平是否随机出现

不同模型的差别

检验假设(检验对象),补充分析

模型	特点	检验对象
I 固定模型,模型 I	所有因子均为固定处理	均值
II 随机模型,模型 II	所有因子均为随机效应	方差
III 混合模型,模型 III	既有固定处理也有随机效应	均值与方差

单因子方差分析

p.235

▪ 单因子方差分析

两总体大小比较的直接推广 两个总体大小比较相当于两水平单因子方差分析

影响因素A,包含a个水平

每个水平下有若干重复数据 $X_{ij}, i = 1..a, j = 1..n_i$ 提供离散信息

▪ 单因子方差分析模型

I 固定模型 影响因素为固定处理

II 随机模型 影响因素为随机效应

水平	数据	水平	数据
1		1	2.1 4.3 5.0 8.0 3.3 5.4 3.3
⋮		2	7.2 0.4 5.4 8.2 1.2 9.8
i	X_{ij}	3	6.5 4.0 2.0 4.4 2.1 7.5 2.1 3.3 3.3 4.9 5.0 4.4 6.6 2.7 6.3 5.5
⋮		4	5.2 1.4 8.1 1.2 2.2 1.1 0.3 3.9
a			

双因子及多因子方差分析

p.235

▪ 双因子方差分析

两个独立影响因素A和B,分别包含a和b个水平,每个水平下有若干重复

$X_{ijk}, i = 1..a, j = 1..b, k = 1..n_{ij}$ 重复数据提供随机波动信息

可研究两个因子的独立影响及其交互作用

▪ 双因子方差分析模型

I 固定模型,II 随机模型,III 混合模型 取决于A和B的属性

▪ 多因子方差分析

双因子方差分析的推广 三因子,四因子等

		B		B		
		1	2	1	2	3
A	1	X_{ijk}	1	5.21 4.81 1.12	2.24 8.11 4.3	5.14 2.13 0.2
	2		1.22 1.24 5.2	9.55 4.45 0.1	3.17 1.23 1.6	
	3		2.41 5.82 2.4	3.26 6.81 4.5	5.24 2.13 4.2	
	4		0.66 6.83 8.1	2.11 4.12 6.0	9.14 2.13 0.2	

二级因子及多级因子方差分析

p.236

▪ 二级因子方差分析

两个有从属关系的影响因素
 $A, B \in A$
一级因子的每个水平下有若干二级因子水平
 $x_{ijk}, i = 1..a, j = 1..b, k = 1..n_{ab}$
一级因子不同水平下的二级水平相互独立
如 x_{121} 和 x_{a21}
研究两级因子的独立影响, 不存在交互作用
无对应关系

▪ 二级因子方差分析模型

二级因子为随机效应, 模型取决于一级因子属性
II 随机模型, III 混合模型

▪ 多级因子方差分析

二级因子方差分析的推广

一级因子	二级因子	数据
I	1	$x_{111}, \dots, x_{11n_{a1}}$
	2	$x_{121}, \dots, x_{12n_{a2}}$

	b1	$x_{1b1}, \dots, x_{1bn_{ab1}}$
...
a	1	$x_{a11}, \dots, x_{a1n_{a1}}$
	2	$x_{a21}, \dots, x_{a2n_{a2}}$

	ba	$x_{aba}, \dots, x_{abn_{aba}}$

方差分析的一般步骤

p.238

▪ 选择方法和模型

目的: 研究特定因素对某随机变量的影响
随机变量在不同水平间的差异
选择: 方法与模型
因子个数, 因子类型, 因子关系

▪ 假设检验

确定显著性水平 α
假设: 不同水平有无显著差异
引申为: 因素是否有显著影响
具体假设与方法及模型有关
判断: 计算相伴概率 p
与显著性水平 α 比较
计算检验统计量 F
与检验临界值 $F_{\alpha(v_1, v_2)}$ 比较

方差分析的检验假设

p.202

▪ 假设

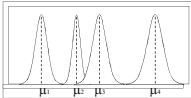
对每个影响因素及交互作用有独立的假设
原假设与对立假设

▪ 固定因子

不显著表现为不同水平总体均值无显著差异
影响因素无显著影响
 $H_0: \mu_i$ 无显著差异, $H_1: \mu_i$ 有显著差异 (不完全相同) 类似两总体大小比较

▪ 随机因子

不显著表现为不同水平均值的方差为零
影响因素无显著影响
 $H_0: \sigma^2 = 0, H_1: \sigma^2 \neq 0$
因子水平随机出现, 比较均值没有意义



方差分析的检验假设

p.202

▪ 假设

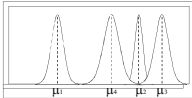
对每个影响因素及交互作用有独立的假设
原假设与对立假设

▪ 固定因子

不显著表现为不同水平总体均值无显著差异
影响因素无显著影响
 $H_0: \mu_i$ 无显著差异, $H_1: \mu_i$ 有显著差异 (不完全相同) 类似两总体大小比较

▪ 随机因子

不显著表现为不同水平均值的方差为零
影响因素无显著影响
 $H_0: \sigma^2 = 0, H_1: \sigma^2 \neq 0$
因子水平随机出现, 比较均值没有意义



方差分析的检验假设

p.202

▪ 假设

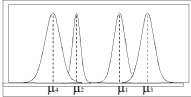
对每个影响因素及交互作用有独立的假设
原假设与对立假设

▪ 固定因子

不显著表现为不同水平总体均值无显著差异
影响因素无显著影响
 $H_0: \mu_i$ 无显著差异, $H_1: \mu_i$ 有显著差异 (不完全相同) 类似两总体大小比较

▪ 随机因子

不显著表现为不同水平均值的方差为零
影响因素无显著影响
 $H_0: \sigma^2 = 0, H_1: \sigma^2 \neq 0$
因子水平随机出现, 比较均值没有意义



方差分析的检验假设

p.202

▪ 假设

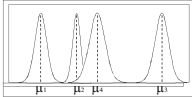
对每个影响因素及交互作用有独立的假设
原假设与对立假设

▪ 固定因子

不显著表现为不同水平总体均值无显著差异
影响因素无显著影响
 $H_0: \mu_i$ 无显著差异, $H_1: \mu_i$ 有显著差异 (不完全相同) 类似两总体大小比较

▪ 随机因子

不显著表现为不同水平均值的方差为零
影响因素无显著影响
 $H_0: \sigma^2 = 0, H_1: \sigma^2 \neq 0$
因子水平随机出现, 比较均值没有意义



方差分析的补充分析

p.238

▪ 方差分析的补充分析

如果方差分析结果显著,可进一步做补充分析

▪ 补充分析方法

取决于模型

固定处理: 逐对比较

不能用 t-检验逐对比较

随机效应: 方差分量计算

固定模型 I 或随机模型 II

检验不同水平之间的显著性

水平重复使用改变 p 值 参见4.2.2多重比较

定量计算相对贡献,无实质应用价值

应用数理统计方法

第四章 方差分析

4.1 方差分析方法

4.2 单因子方差分析及其补充分析

4.3 双因子和多因子方差分析

4.4 二级与多级因子方差分析

应用举例

4.2.1

4.2.1 单因子方差分析模型与显著性检验

4.2.2 模型 I 和 模型 II 单因子方差分析的补充分析

单因子方差分析 复习

p.235

▪ 单因子方差分析

两总体大小比较的直接推广 两总体大小比较相当于两水平单因子方差分析

影响因素 A, 包含 a 个水平

每个水平下有若干重复数据 $X_{ij}, i = 1..a, j = 1..n_i$ 提供离散信息

▪ 单因子方差分析模型

I 固定模型 影响因素为固定处理

II 随机模型 影响因素为随机效应

水平	数据	水平	数据
1	X_{1j}	1	2.1 4.3 5.0 8.0 3.3 5.4 3.3
⋮	⋮	2	7.2 0.4 5.4 8.2 1.2 9.8
i	X_{ij}	3	6.5 4.0 2.0 4.4 2.1 7.5 2.1 3.3 3.3 4.9 5.0 4.4 6.6 2.7 6.3 5.5
⋮	⋮	4	5.2 1.4 8.1 1.2 2.2 1.1 0.3 3.9
a			

单因子方差分析数据构成

p.243

▪ 模型 I 单因子方差分析

$X_{ij} = \mu + \alpha_i + \epsilon_{ij}$
 $i = 1..n, j = 1..m_i$
 μ 为总体均值
 α_i 为影响因素 A 在水平 i 对 μ 的偏离
 ϵ_{ij} 为个体随机波动

图中 μ_i
图中 μ_i 对 μ 的偏离, 固定影响
图中个体对 μ_i 的偏离

▪ 模型 II 单因子方差分析

$X_{ij} = \mu + A_i + \epsilon_{ij}$
 $i = 1..n, j = 1..m_i$
 A_i 为影响因素 A 在水平 i 对 μ 的偏离
 μ 与 ϵ_{ij} 同上

图中 μ_i 对 μ 的偏离, 随机影响

单因子方差分析的假设

p.244

▪ 固定模型方差分析

$H_0: \mu_i$ 都不显著, $H_1: \mu_i$ 不都显著

任意两个水平显著即为显著

▪ 随机模型方差分析

$H_0: \sigma^2_a = 0, H_1: \sigma^2_a \neq 0$
 $\sigma^2_a = \sum(\mu_i - \mu)^2 / (a - 1)$
不同水平均值的方差与零无显著差异
与总体方差计算比较 $\sigma^2 = \sum(x_i - \bar{x})^2 / (n - 1)$

6 方差分析

5

单因子方差分析计算与判断

p.245

▪ 计算

组间平方与均方 SS_a, MS_a , 反映影响因素的作用 水平间

组内平方和与均方 SS_w, MS_w , 代表个体随机波动, 或变异 水平内

$MS_a = SS_a/v_a = \sum [n_i(\bar{x}_i - \bar{x})^2]/(a - 1)$

$MS_w = SS_w/v_w = \sum \sum (x_{im} - \bar{x}_i)^2/(\sum n_i - a)$

▪ 检验

$F = MS_a/MS_w$

类比两总体大小比较的 t-检验 t_0 = 均值差/方差与样本量的函数

方差分析表

方差来源	平方和	自由度	均方	检验值	临界值
组间 (水平间, a)	SS_a	v_a	MS_a	F	$F_{\alpha}(v_a, v_w)$
组内 (水平内, w)	SS_w	v_w	MS_w		

4.2.2

4.2.1 单因子方差分析模型与显著性检验

4.2.2 模型 I 和 模型 II 单因子方差分析的补充分析

方差分析的补充分析

p.246-248

▪ 补充分析

检验结果显著, 可进一步进行补充分析

▪ 模型 I 方差分析的补充分析 – 均值比较

后决比较=无计划比较, 多重比较, 水平间逐对比较

先决比较=有计划比较, 每个水平出现不超过一次 t-检验/方差分析, 用途有限

▪ 模型 II 方差分析的补充分析 – 方差分量计算

影响因素各水平取值随机出现, 不能做均值比较

方差分量无实质性用途

▪ 模型 III 方差分析的补充分析

均值比较与方差分量计算 取决于较因素的属性

多重比较方法

p.250

▪ 多重比较方法举例

适用条件不同 水平数, 样本量 等

保守性有差别 保守的方法拒绝原假设可能性偏小

方法	保守性顺序	适用范围
Scheffe法	1	水平数较小的数据
T法	2	等样本量数据
T' 法	2	样本量相差不大的不等样本量数据
Welsch法	3	等样本量数据
GT2法	3	样本量相差较大的不等样本量数据
一般SNK法	4	等样本量数据
近似SNK法	4	不等样本量数据

多重比较的一般步骤

p.250

▪ 步骤

排序: 水平均值按从大到小排序 a 个水平

数据: 计算所有水平间的均值差 逐对计算

假设: H_0 两均值不显著, H_1 两均值显著 逐对检验

计算: p 值或检验值 临界值可以是一个或多个

判断: $p < \alpha$ 或 检验值 < 均值差, 拒绝原假设

▪ 对比 t-检验

修正了拒绝概率

水平	1	2	...	a-1
2	$x_1 - x_2$			
3	$x_1 - x_3$	$x_2 - x_3$		
...	
a	$x_1 - x_a$	$x_2 - x_a$...	$x_{a-1} - x_a$

多重比较的检验临界值

p.251-253

▪ 临界值举例

T 法: 单一检验临界值 MSD

一般 SNK 法: a-1 个检验临界值 SNK_i a 为水平数

近似 SNK 法: $a(a-1)/2$ 个检验临界值 SNK_{ij} 每个均值对有独立的检验值

T 法

	1	2	3
2	x_{12}		
3	x_{13}	x_{23}	
4	x_{14}	x_{24}	x_{34}

↓

MSD

SNK 法

	1	2	3
2	x_{12}		
3	x_{13}	x_{23}	
4	x_{14}	x_{24}	x_{34}

↓

	1	2	3
2	SNK_{12}		
3	SNK_{13}	SNK_{23}	
4	SNK_{14}	SNK_{24}	SNK_{34}

近似SNK法

	1	2	3
2	SNK_{12}		
3	SNK_{13}	SNK_{23}	
4	SNK_{14}	SNK_{24}	SNK_{34}

多重比较结果图示

p.251

不显著组

根据多重比较结果,将不同水平划分为不显著组

不显著组 组内没有显著差异,逻辑地将水平按大小次序排列

不显著组的表达

符号 用 *, **, *** 表示在 0.10, 0.05, 0.01 水平显著

线段 用直线表示不显著组

不显著组的解释

p.251

不显著组划分结果

理想结果, 不显著组不重叠 可以确切划分水平类别

非理想结果, 不显著组重叠 不能确切划分水平类别

讨论

为什么会有貌似矛盾的结果? 逻辑矛盾与统计的合理性

不显著组划分的特例

特例

水平均值递增排序, 均值差从上至下递增 均值从 x_{12} 到 x_{17} 递减

水平 1 与 3, 4, 5, 7 均有显著差异, 但与 6 无显著差异 图示 x_{16}

讨论

为什么会有貌似矛盾的结果? 逻辑矛盾与统计的合理性

不显著组划分的特殊情况

特例

水平均值递增排序, 均值差从上至下递增 均值从 x_{12} 到 x_{17} 递减

水平 1 与 3, 4, 5, 7 均有显著差异, 但与 6 无显著差异 图示 x_{16}

讨论

为什么会有貌似矛盾的结果? 逻辑矛盾与统计的合理性

数据解释 推论 1-6 也显著

模型 II 方差分析的补充分析

p.257

模型 II 方差分析的补充分析

多重比较无意义 水平随机出现, 不能两两比较

如果方差分析检验结果显著, 可进一步计算方差分量

方差分量的分解

将总方差分解为组间和误差方差 表达为相对贡献 %

因素影响和随机波动相对贡献的定量表达

还可进一步计算方差分量的置信区间

定量相对贡献不影响是否显著的基本结论 无实质意义

应用数理统计方法

第四章 方差分析

4.1 方差分析方法

4.2 单因子方差分析及其补充分析

4.3 双因子和多因子方差分析

4.4 二级与多级因子方差分析

应用举例

双因子方差分析

p.260

▪ 双因子方差分析

同时研究两个独立影响因素 A 和 B 以及两者间交互作用

两因素分别包含 a 个和 b 个水平

每个水平下有若干重复 提供随机波动信息

$x_{ijk}, i = 1..a, j = 1..b, k = 1..n_{ab}$

▪ 双因子方差分析模型

取决于因素 A 和 B 的属性

I 固定模型

II 随机模型

III 混合模型

B

1

...

j

...

b

A

i

⋮

i

⋮

a

x_{ijk}

		B		
		1	2	3
A	I	5.2,1.4,8.1,1.2	2.2,4.8,1.1,4.3	5.1,4.2,1.3,0.2
	II	1.2,2.1,2.4,5.2	9.5,5.4,4.5,0.1	3.1,7.1,2.3,1.6
	III	2.4,1.5,8.2,2.4	3.2,6.6,9.1,4.5	5.2,4.2,1.3,4.2
	IV	0.6,6.6,8.8,8.1	2.1,1.4,1.2,6.0	9.1,4.2,1.3,0.2

双因子方差的平方和

p.264

▪ 双因子方差分析的平方和

影响因子平方和 独立因子的影响

随机效应平方和 随机波动的影响

交互作用平方和 交互作用的影响

总平方和 各项作用相加

▪ 交互作用

交互作用的影响 导致独立因素平方和的加和不等总平方和

交互作用平方和 不能独立计算

用差减方式获得 $SS_{交互作用} = SS_{总} - SS_A - SS_B - SS_{误差}$

双因子方差分析的检验假设

p.262

▪ 固定模型 I

$H_0 \mu_{i(A)} \text{无显著差别} \quad \mu_{i(B)} \text{无显著差别} \quad \mu_{ij(AB)} = 0$

$H_1 \text{ 略}$

▪ 随机模型 II

$H_0 \sigma^2_{a(A)} = 0 \quad \sigma^2_{a(B)} = 0 \quad \sigma^2_{a(AB)} = 0$

$H_1 \text{ 略}$

▪ 混合模型 III

$H_0 \mu_{i(A)} \text{无显著差别} \quad \sigma^2_{a(B)} = 0 \quad \sigma^2_{a(AB)} = 0$

$H_1 \text{ 略}$

B

1

...

j

...

b

A

i

⋮

i

⋮

a

x_{ijk}

双因子方差分析的检验

p.264

▪ 检验

先检验交互作用 $F_{ab} = MS_{ab}/MS_w$

若交互作用不显著, 分别检验独立因子 $F_a = MS_a/MS_w, F_b = MS_b/MS_w$

若交互作用显著, 合并均方, 检验独立因子 $F_a = MS_a/MS_p, F_b = MS_b/MS_p$

$MS_p = (SS_{ab}+SS_w)/(v_{ab}+v_w)$

▪ 拒绝条件

直接判断 $p < \alpha$

间接判断 $F > F_{\alpha(v)}$

方差来源	平方和	自由度	均方
因子 A 组间 (A)	SS_a	v_a	MS_a
因子 B 组间 (B)	SS_b	v_b	MS_b
AB 交互作用 (AB)	SS_{ab}	v_{ab}	MS_{ab}
组内 (W)	SS_w	v_w	MS_w

双因子方差分析的补充分析

p.238

▪ 补充分析

分别对两个因子做补充分析

检验一个因子时, 将另一因子视为重复 相当于两个单因子方差分析

模型 I 两因子各自做均值比较

模型 II 两因子各自计算方差分量

模型 III 分别比较均值和计算方差分量

B

1

...

j

...

b

A

i

⋮

i

⋮

a

x_{ijk}

多级因子方差分析

p.

▪ 多因子方法

双因子方差分析的推广

▪ 限定

交互作用项不宜过多

交互作用项随因子增加迅速增多 干扰独立因子检验

类比: 多元回归中自变量的共线性问题

极少见三因子以上的方差分析

▪ 多因子研究问题

实验研究 分批研究, 正交试验

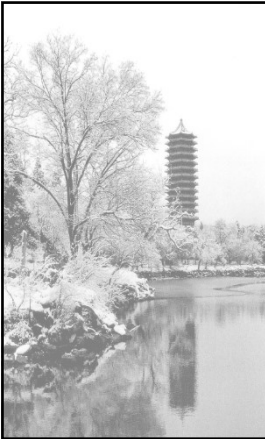
数据分析 参见 5.1

交互项

因子数

6 方差分析

8



应用数理统计方法

第四章 方差分析

4.1 方差分析方法

4.2 单因子方差分析及其补充分析

4.3 双因子和多因子方差分析

4.4 二级与多级因子方差分析

应用举例

二级因子及多级因子方差分析 复习

p.236

▪ 二级因子方差分析

两个有从属关系的影响因素 $A, B \in A$

一级因子的每个水平下有若干二级因子水平 $x_{ijk}, i = 1..a, j = 1..b, k = 1..n_{ab}$

一级因子不同水平下的二级水平相互独立 如 x_{121} 和 x_{221}

研究两级因子的独立影响, 不存在交互作用 无对应关系

▪ 二级因子方差分析模型

二级因子为随机效应, 模型取决于一级因子属性

II 随机模型, III 混合模型

一级因子	二级因子	数据
I	1	$x_{111}, \dots, x_{11n_{11}}$
	2	$x_{121}, \dots, x_{12n_{12}}$

	b1	$x_{1b11}, \dots, x_{1b1n_{1b1}}$
...
a	1	$x_{a11}, \dots, x_{a1n_{a1}}$
	2	$x_{a21}, \dots, x_{a2n_{a2}}$

	ba	$x_{aba1}, \dots, x_{aba n_{aba}}$

二级因子方差分析的数据

p.238

▪ 双因子方差的数据构成

模型 I $x_{ijm} = \mu + a_i + b_j + ab_{ij} + \epsilon_{ijm}$

模型 II $x_{ijm} = \mu + A_i + B_j + AB_{ij} + \epsilon_{ijm}$

模型 III $x_{ijm} = \mu + a_i + B_j + aB_{ij} + \epsilon_{ijm}$

▪ 二级因子方差分析的数据结构

不存在交互作用 模型取决于一级因子, II, III

二级因子为随机效应 水平不对应, 不存在固定的水平取值

模型 II $x_{ijm} = \mu + A_i + B_j + \epsilon_{ijm}$

模型 III $x_{ijm} = \mu + a_i + B_j + \epsilon_{ijm}$

二级因子方差分析的假设与检验

p.282

▪ 检验假设

无交互作用, 仅检验一级和二级因子 方差分析表

一级因子 A $H_0(A) \mu_i$ 无差异(固定处理), H_1 略

$H_0(A) \sigma_a^2 = 0$ (随机效应), H_1 略

二级因子 $B \in A$ $H_0(B \in A) \sigma_{b \in a}^2 = 0$, H_1 略

▪ 补充分析

类似双因子方差分析

分别检验 另一因子并入误差项

方差来源	平方和	自由度	均方	检验值	临界值
一级因子 (A)	SS_A	V_A	MS_A	F_A	$F_{\alpha}(V_A, V_{w-1})$
二级因子 (B ∈ A)	$SS_{B \in A}$	$V_{B \in A}$	$MS_{B \in A}$	$F_{B \in A}$	$F_{\alpha}(V_{B \in A}, V_{w-1})$
误差 (w)	SS_w	V_w	MS_w		

多级因子方差分析及应用

p.279,287

▪ 多级因子方差分析

二级因子方差分析的推广 无交互作用, 级数限制小

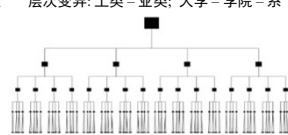
模型类型取决于一级因子类型 次级因子均为随机效应

▪ 应用

多层次结构, 分别判断各层次是否显著

如: 多步程序中各步骤对变异的贡献 程序误差: 采样 - 保存 - 前处理 - 分析

如: 多级系统中各级对差异的贡献 层次变异: 土类 - 亚类: 大学 - 学院 - 系



应用数理统计方法

第四章 方差分析

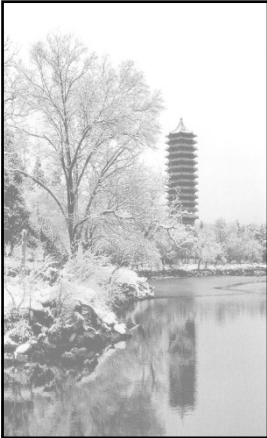
4.1 方差分析方法

4.2 单因子方差分析及其补充分析

4.3 双因子和多因子方差分析

4.4 二级与多级因子方差分析

应用举例



应用实例 茶叶对阿尔茨海默症小鼠行为的影响姜炫旭等, 浙大学报 2022

问题与方法

问题: 茶叶及多奈哌对阿尔茨海默症小鼠空间记忆力的影响 茶叶主要有效成分

方法: Y 迷宫实验研究空间记忆力 六水平: 正常对照, 病鼠, 四种处理的病鼠

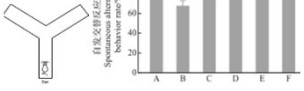
统计: 单因子方差分析及多重比较

结果和讨论

假设: H_0 无显著差异, H_1 有显著差异

结果: 单因子方差分析结果显著, 多重比较部分显著

结论: 均显著, 茶叶间无差别, 且优于多奈哌



应用实例 影响纳米纤维滤膜直径的工艺参数Cao et al., Sci. Total Environ. 2019

问题与方法

问题: 工艺条件对纳米纤维直径的影响 浓度, 电压, 转速, 距离, 流量, 温度

方法: 每种工艺设置三个水平 正交设计

统计: 六因子方差分析, 不能检验交互作用

结果和讨论

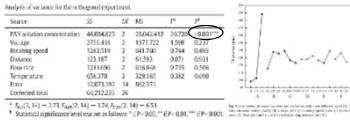
假设: H_0 特定因子没有显著影响, H_1 特定因子有显著影响 六组假设

结果: 仅发现溶液浓度有显著影响

讨论: 正交试验?

可能的交互作用

作图: 右图加标准差



应用实例 不同品牌口罩颗粒物去除率的差异Shen et al. Environ Int. 2021

问题与方法

问题: 比较八种主流品牌口罩对颗粒物的去除效果

方法: 模拟实验测定颗粒物去除率 角变换

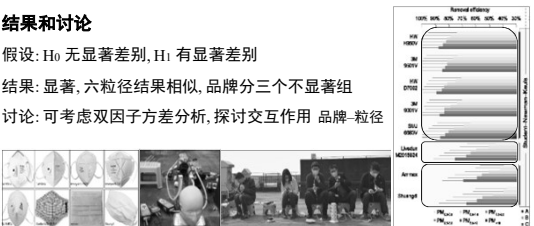
统计: 针对品牌差异的单因子方差分析及补充分析 不同粒径分别检验

结果和讨论

假设: H_0 无显著差别, H_1 有显著差别

结果: 显著, 六粒径结果相似, 品牌分三个不显著组

讨论: 可考虑双因子方差分析, 探讨交互作用 品牌-粒径



应用实例 品种和地域对小麦铁锌含量的影响龚瀚颖等, 核农学报, 2019

问题与方法

问题: 研究三个地区的三个品种小麦 Fe 含量的差别

方法: 连续 4 年采样, 测定小麦籽粒 Fe 含量

统计: 分别对区域和品种差异做单因子方差分析和多重比较

结果和讨论

假设: H_0 无显著差别, H_1 有显著差别 两组检验分别针对区域和品种

结果: 品种 杨凌和辉县的衡 5228 的 Fe 含量显著低于其它品种

区域 周麦 16 无区域差异, 衡 5229 在杨凌和赵县间, 邯 6172 在辉县和赵县间显著

讨论: 用双因子方差分析 并检验交互作用

应用实例 蚊子翅膀测量误差评估Sokal and Rohlf, Biometry 1969

问题与方法

问题: 研究不同培养箱和个体采样对蚊子翅膀长度测定结果的影响

方法: 从 3 组培养箱中各随机采集 4 只蚊子, 测量左翅长度 每次测 2 个重复

统计: 二级分组方差分析 随机模型

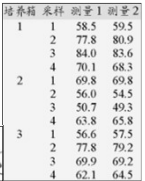
结果和讨论

假设: H_0 培养箱间无差异, H_0 个体间无差异

结果: 培养箱间无显著差异 $p > 0.05$

个体间差异显著 $p < 0.001$

结论: 为提高测量精度应增加个体采样量



应用实例 影响深圳土壤微量元素含量的主导因素分析

问题与方法

问题: 确定影响土壤微量元素含量的主导因素: 土壤类型还是母岩类型?

方法: 采集 83 个表土样品, 测定了 11 种微量元素含量

因子 1: 土壤类型 红壤, 赤红壤, 黄壤, 水稻土, 海积土

因子 2: 母岩类型 花岗-火山岩, 砂页岩, 变质岩, 冲积母质, 海积母质

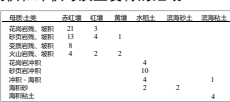
结果

数据: 不完整的数据集 双因子方差分析?

重构: 16 种母质-土类组合 如花岗岩残积, 坡积和冲积母质上发育的红壤

转换: 基于组合的单因子方差分析

结果: 11 种元素结果均显著



应用实例 影响深圳土壤微量元素含量的主导因素分析

- 分析 非统计方法

据方差分析结果构建16单元的关系矩阵 标记显著的元素,多于三个记**

确定相似组合

1-2-10, 3-4-5, 7-8-9, 12-13, 14-15

16 类并为 8 类

母质基本分开,合并的多为土类

▪ 结论

母质是主导因素,与常量元素不同

成土过程继承了母质微量元素组成



要点

- 方差分析

用途 影响因素分析

源自 两总体大小比较的参数方法

拓展 多水平、多因子、多级因子、交互作用、多重比较

▪ 原理与方法

方差加和性 类似两总体大小比较-差别与波动、交互作用

因子

单因子, 多因子, 多级因子

模型

I, II, III

补充分析

多重比较, 方差分量计算

谢谢

