

統計学(基礎)

第9回 一元配置分散分析

分散分析(ANOVA)

- 分散分析(ANOVA:ANalysis Of VAriance)
 - 「全体のばらつき」を「群間分散」と「群内分散」の2つに分けて考える
 - 群間分散(Between-group)
 - グループの平均値どうしの差がどれくらいあるか→ グループ分けによる違い
 - 群内分散(Within-group)
 - 同じグループ内でデータがどのくらいバラついているか→ 個人差や誤差
 - $F\text{値} = \text{群間分散} \div \text{群内分散}$

分散分析(ANOVA)

- 平均の違いを「分散の比」として扱う検定
 - 複数の平均の違いをまとめて判断
 - 3群以上の場合に(t検定の拡張)
- $F\text{値} = \text{群間分散} \div \text{群内分散}$
 - 群間分散が大きい: グループ平均が離れている
→ 群による違いが大きい
 - 群内分散が大きい: 同じグループ内の個人差が大きい
→ グループ内がバラバラ
 - 群間分散が大きく、群内分散が小さいほど、グループ間の違いが有意

t検定と分散分析の関係

- t検定は平均値の差を見る検定
 - 「平均の差 \div 標準誤差」でt値を計算
 - A群とB群の平均がどれくらい違うかを直接比較
- 2群の比較の場合: $F(1, n_1 + n_2 - 2) = t(n_1 + n_2 - 2)^2$
 - t検定と2群の一元配置分散分析は同じ検定統計量を別の形で見ているだけ。
 - 検定結果(p値)は完全に一致。
 - といって、2群はt検定でやることになっている

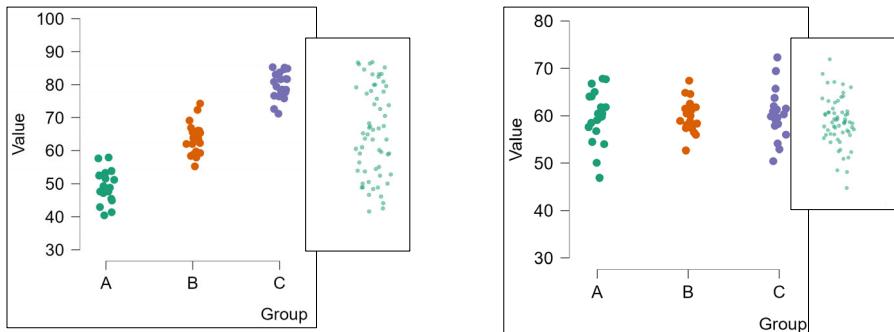
なぜt検定を繰り返してはいけないか

- 第一種の過誤(Type I Error)の問題
 - 7回目(t検定)参照
 - 3群だと、3回のt検定
 - 4群だと6回のt検定
 - n 群の場合 $n(n-1)/2$ nC_2

分散分析の仕組み

- 例:3つのクラスのテスト
 - クラスごとの平均点が大きく違う
→ クラス間のばらつき(群間分散)が大きい
 - 同じクラスの中で点数がバラバラ
→ クラス内のはらつき(群内分散)が大きい

分散分析の仕組み



分散分析の仕組み

- 分散分析(ANOVA)は、「全体のばらつき」を次の2つに分けて考える
 - 群間分散(Between-group)
 - 群の平均値どうしの差がどれくらいあるか
→ グループ分けによる違い、群間の差
 - 群内分散(Within-group)
 - 同じ群内でデータがどのくらいバラついているか
→ グループ内の個人差や誤差

分散分析の仕組み

- 群間分散 ÷ 群内分散 = F値
 - 群間が大きく、群内が小さい
→ Fが大きい → グループの平均が違うっぽい
 - 群間も群内も同じくらい
→ Fが小さい → 違いはなさそう
 - 群間の違いが大きく、群内のばらつきが小さいほどF値が大きくなる
- 分散分析は、「全体のばらつきのうち、どれだけがグループ分けによって説明できるか」を調べる方法。

9/45

群間分散・群内分散・F値

群間分散(MSB)

- SSB:群間平方和(Sum of Squares Between)
- MSB:群間平均平方(Mean Square Between)
- 分母の k-1 は自由度(kは群の数)

$$SS_B = \sum_{i=1}^k n_i (\bar{X}_i - \bar{X})^2$$

$$MS_B = \frac{SS_B}{k-1}$$

群内分散(MSW)

- SSW:群内平方和(Sum of Squares Within)
- N:全体のデータ数

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

F値

$$F = \frac{MS_B}{MS_W}$$

$$MS_W = \frac{SS_W}{N-k}$$

10/45

分散分析を行うための条件

- 独立性
 - 各群のデータは独立している
 - 実験計画で確保するしかない
- 正規性
 - 各群の母集団が正規分布
 - nが十分大きければ中央極限定理で影響が小さい
- 等分散性
 - 各群の分散が等しい
 - 群サイズが等しければ多少の違いは問題になりにくい

11/45

分散分析を行うための条件

- 分散分析は、「多少の正規性の崩れ」や「分散の不均一」には口バスト
- 特に各群のサンプルサイズが同じくらいなら、かなり安定
 - 群の大きさが大きく違う、外れ値が多いときは影響を受けやすい
- 正規性や等分散性の検定はあるけど、今はしないでプロットで考える
 - t検定と同じ

12/45

雨雲プロット(Raincloud plots)

- 2019年に提唱
 - Raincloud plots: a multi-platform tool for robust data visualization(T. Marshall, M. Allen, D. Poggiali, R.A. Kievit, 2019)
 - https://PMC.ncbi.nlm.nih.gov/articles/PMC6480976/?utm_source=chatapt.com
- JASPは採用に積極的



13/45

©Ryota Takayanagi 2025

雨雲プロット(Raincloud plots)



14/45

©Ryota Takayanagi 2025

雨雲プロット(Raincloud plots)

- 今のところJASPは標準で搭載
- JASPは統合的な環境に積極的(SPSSっぽい)
 - 出力もAPA準拠
- jamoviはシンプルな環境(保守的・初学者向け)を目指す

15/45

©Ryota Takayanagi 2025

分散分析実行の実際

- 左 JASP 右 jamovi
 - ※jamoviには、「1要因分散分析」と「分散分析」がある
どっちも結果は一緒
 - data09_01



16/45

©Ryota Takayanagi 2025

統計学(基礎)

分散分析 JASP

要因	N	平均値	標準偏差	標準誤差	変動係数
A	80	49.38	4.768	0.595	0.007
B	80	60.43	4.457	0.557	0.007
C	80	60.64	5.154	0.576	0.006

17/45
川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

17

統計学(基礎)

分散分析 JASP

記述統計量プロット

表示

Bar Plots

雨音プロット

Value

Group

18/45
川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

18

統計学(基礎)

分散分析 JASP

雨音プロット

Value

Group

19/45
川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

19

統計学(基礎)

1要因分散分析 jamovi

要因	N	平均値	標準偏差	標準誤差
A	80	49.4	4.79	0.525
B	80	60.6	4.59	0.513
C	80	60.6	5.155	0.576

20/45
川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

20

統計学(基礎)

分散分析 jamovi

	2要和	自由度	2要平均	F	p
Group	39005	2	19542.3	831	< .001
残差	5572	237	23.5		

21/45
川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

統計学(基礎)

分散分析 jamovi

Group	Mean Difference
A	45.0
B	65.0
C	85.0

22/45
川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

21

統計学(基礎)

分散分析と多重比較

- 群の平均値の違い(群間分散)が、各群内のバラつき(群内分散)に比べてどれだけ大きいかをF値で見る
- 群にしたことによる差はわかっても、どこに差があるかはわからない
→多重比較(事後の多重比較)

23/45
川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

22

統計学(基礎)

多重比較

- 全体で群に分けたときに差があるかどうか見る
→分散分析
- 各群間に差があるかどうか見る
→多重比較
 - 分散分析と多重比較は独立した別の検定(結果独立)
 - 理論的には分散分析で有意差があっても多重比較で有意差が無いという状況はあり得る(その逆もある)
 - ANOVAは「平均がどこか1つでも違うか」を見る「全体の検定」
多重比較は「ペアごとに差を見る」→解像度が違うため、結果が一致しないことがある

24/45
川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

多重比較

- まずは分散分析を行う
 - 群で分けた効果があるか(差があるか)を確認
- 差があったら多重比較を行う
 - どこに差があるかを見る
- いきなり多重比較だけをするのではない

25/45

25

多重比較

- 基本的にはTukeyをやればよい
 - 独立群・等分散が前提
 - 口バストなので、多少等分散が怪しくても大丈夫
 - 群サイズが大きく異なる場合は Games-Howell の方が望ましい
 - 歴史的にANOVA向けになっているので使いやすい
 - 分散分析で差があるのに、Tukeyで差が出ないことになりにくい
 - Tukeyは、複数の平均を比べたときに「いちばん大きく見える差」の確率に合わせて、有意の基準を決める。その分だけハードルが上がるため、どのペア比較でも全体の誤検出率(Type I Error)が5%以内に収まる。比較全体の最大値を使って安全側に調整している。(Bonferroniは有意水準を群数で割り算して調整)

26/45

26

事後の多重比較 JASP

	A	B	C	標準誤差	t	p
A vs B	-15.56	0.767	237	>20.30	< .001	
A vs C	-31.26	0.767	237	>-80.77	< .001	
B vs C	-15.70	0.767	237	>-20.48	< .001	

27/45

27

事後の多重比較 jamovi(1要因分散分析)

多重比較 (Tukey法) - Value				
	A	B	C	
A	平均値の差	—	-15.6	-31.3
	p値	—	< .001	< .001
B	平均値の差	—	—	-15.7
	p値	—	—	< .001
C	平均値の差	—	—	—
	p値	—	—	—

28/45

28

統計学(基礎)

事後の多重比較 jamovi(分散分析)

グループ	比較	平均値の差	標準誤差	自由度	t	Pテューキー	
A	-	B	-15.6	0.767	237	-20.3	< .001
-	C	-31.3	0.767	237	-40.8	< .001	
B	-	C	-15.7	0.767	237	-20.5	< .001

注: 比較は推定周辺平均に基づく値です

修正: 修正なし テュキー シェフ ボンフェロニ ホルム
効果量: コーンのd 信頼区間 95 %

推定周辺平均

Group

29/45

川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

29

統計学(基礎)

対応のある分散分析ですね

反復測定の分散分析

30/45

川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

30

統計学(基礎)

反復測定の分散分析

- 同じケースで、複数回測定などしている場合
 - 対応のあるt検定の拡張
 - 基本的な考え方は、対応がない場合と同じ
 - データはWide形式

31/45

川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

31

統計学(基礎)

反復測定の分散分析

- 左 JASP 右 jamovi
data09_02

1要因分散分析
分散分析
反復測定分散分析
共分散分析
多変量分散分析

伝統的

1要因分散分析
分散分析
反復測定分散分析
共分散分析
多変量共分散分析

ペイジアン

分散分析
反復測定分散分析
共分散分析

ノンパラメトリック
1要因分散分析
クラスカル=ウォリス
反復測定分散分析
フリードマン

32/45

川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

32

統計学(基礎)

注意点

- どちらのソフトも「反復測定要因(因子)」が2水準なので追加が必要(データがWide形式なので指定が必要)

川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

33/45

統計学(基礎)

反復測定の分散分析 JASP

川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

34/45

33

34

統計学(基礎)

球面性の補正 JASP

川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

35/45

35

統計学(基礎)

球面性とは

- 球面性(Sphericity スフェリシティ)
 - どの2時点の『変化量のばらつき』も同じである状態
 $\text{Var}(A-B) = \text{Var}(A-C) = \text{Var}(B-C)$

【球面性がある場合】	【球面性が崩れている場合】
A→B:ばらつき 中	A→B:ばらつき 大
A→C:ばらつき 中	A→C:ばらつき 中
B→C:ばらつき 中	B→C:ばらつき 中

川崎市立看護大学大学院 看護学研究科 博士前期課程 ©Ryota Takayanagi 2025

36/45

9

なぜ球面性が必要なのか

- ・球面性が崩れる
 - F 値が過大になりやすい
 - 誤って「差がある」と判断する危険(偽陽性)
- ・Greenhouse-Geisser(GG)がこの偏りを補正

37/45

37

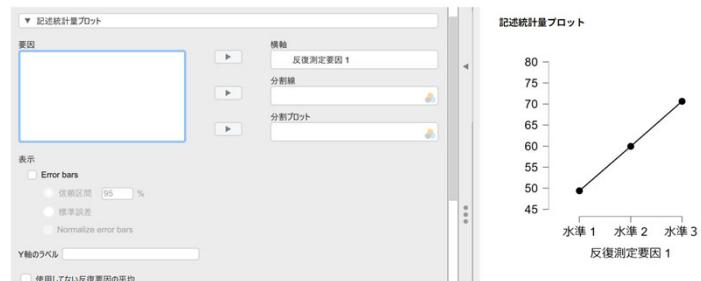
最初からGreenhouse-Geisser を見る

- ・本来はMauchly検定を行うことになってはいるが
 - Type I Errorを避けたい
 - 球面性が成り立っている場合 GG と None(なし) の差はほぼない
 - 球面性が崩れた場合はGG補正
 - Mauchly検定の p が < .05 → 球面性なし
- ・論文投稿等で球面性検定が必須の場合のみ、
Mauchly検定(球面性検定)を実施
 - 通常は検定せずにGGの補正を指定

38/45

38

反復測定の分散分析 JASP



39/45

39

反復測定の分散分析 JASP



40/45

40

10

反復測定の分散分析 jamovi



41/45

41

反復測定の分散分析 jamovi



42/45

42

多重比較

- 反復測定の多重比較はHolm(ホルム)を選択
 - Tukeyは独立群が前提なので不適
 - といいつつ、古い研究ではTukeyが使われていたりすることがあるので注意
 - JASPでは反復でTukeyは原則出力されない

43/45

43

多重比較 JASP



44/45

44

事後の多重比較 jamovi

The screenshot shows the jamovi software interface for a post-hoc comparison. The main window title is "事後検定" (Post-Hoc Test) under the "反復測定因子 1" (Repeated Measure Factor 1) tab. The results table is titled "多重比較 - 反復測定因子 1" (Multiple Comparison - Repeated Measure Factor 1). It displays the following data:

比較		反復測定因子 1	平均値の差	標準誤差	自由度	t	p値
水準 1	-	水準 2	-10.6	0.746	79.0	-14.2	< .001
水準 1	-	水準 3	-21.3	0.836	79.0	-25.4	< .001
水準 2	-	水準 3	-10.7	0.829	79.0	-12.9	< .001

Below the table, there is a section titled "修正" (Correction) with the "ホルム" (Holm) option selected. The status bar at the bottom indicates "45/45" and "©Ryota Takayanagi 2025".