

## Comparaisons multiples

- savoir appliquer les différents tests de comparaisons multiples
- comprendre les principes de ces procédures
- Comprendre pourquoi il faut des procédures spéciales pour faire des comparaisons multiples
  - quel danger y-a-t-il à faire des comparaisons multiples
  - comment s'en sortir

---

---

---

---

---

---

---

---

## Deux autres notions à propos des comparaisons multiples

- |  |  |
|--|--|
| <ul style="list-style-type: none"> <li>• <u>Comparaisons prévues:</u><br/>a priori</li> <li>• <u>ou non a posteroi</u><br/>+ nombreuses</li> </ul> | <ul style="list-style-type: none"> <li>• <u>Comparaisons directes de paires de moyennes</u><br/>comme le test t</li> <li>• <u>ou par combinaison linéaire de toutes les moyennes</u><br/> <math display="block">L = a_1 \bar{X}_1 + a_2 \bar{X}_2 + \dots + a_j \bar{X}_j + a_k \bar{X}_k =</math> <math display="block">L = \sum (a_i \bar{X}_i)</math> </li> </ul> |
|--|--|

---

---

---

---

---

---

---

---

## Procédure de comparaisons multiples a priori: le test t

- |   |   |
|---|---|
| <ul style="list-style-type: none"> <li>• <u>le test t standard</u></li> </ul> $t_{(dl)} = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$ <p>dl = n<sub>1</sub> + n<sub>2</sub> - 2</p> | <ul style="list-style-type: none"> <li>• <u>le test t adapté à l'ANOVA</u></li> </ul> $t_{(dl)} = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{2CM_{erreur}}{n}}}$ <p>dl = dl associé à CM<sub>erreur</sub></p> |
|---|---|

---

---

---

---

---

---

---

---

### Particularité des combinaisons linéaires

- Leur nombre = ou <  $dl_{\text{traitement}}$
- Il faut savoir choisir les coefficients  $a_j$
- 2 avantages
  - peuvent se calculer directement sous forme de SC

$$SC_{\text{contraste}} = \frac{nL^2}{\sum a_j^2}$$

- peuvent être formulés de façon orthogonale

$$\sum a_j = 0$$

$$\sum a_j b_j = 0$$

seulement dans ce cas

$$SC_{\text{traitement}} = \sum SC_{\text{contraste}}$$

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Procédure de comparaisons multiples a priori: les combinaisons linéaires

**Définition d'une combinaison linéaire**

$$L = a_1 \bar{X}_1 + a_2 \bar{X}_2 + \dots + a_j \bar{X}_j + a_k \bar{X}_k =$$

$$L = \sum (a_k \bar{X}_k)$$

$$\sum a_k = 0$$

$$SC_{\text{contraste}} = \frac{nL^2}{\sum a_k^2}$$

**Chaque contraste peut être testé**

$$F_{(1, dl_{\text{erreur}})} = \frac{SC_{\text{contraste}}/1}{CM_{\text{erreur}}} = \frac{CM_{\text{contraste}}}{CM_{\text{erreur}}}$$

$$= \frac{nL^2 / \sum a_j^2}{\sum a_j^2 (CM_{\text{erreur}})} = \frac{nL^2}{\sum a_j^2 (CM_{\text{erreur}})}$$

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

	Addition	Rimes	Adjectifs	Images	Intentionel
	9	7	11	12	10
	8	9	13	11	19
	6	6	8	16	14
	8	6	6	11	5
	10	6	14	9	10
	4	11	11	23	11
	6	6	13	12	14
	5	3	13	10	15
	7	8	10	19	11
	7	7	11	11	11
<b>Σ</b>	70	69	110	134	120
<b>M</b>	7.00	6.90	11.00	13.40	12.00
<b>DS</b>	1.83	2.13	2.49	4.50	3.74

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Comparaisons multiples a priori: exemple de calculs (1)

Gr. : 1. Addition 2. Rimes 3. Adjectifs 4. Images 5. Intentionel

Moy	7.00	6.90	11.00	13.40	12.00
ÉT	1.83	2.13	2.49	4.50	3.74

H1: Intentionel meilleur rappel que tous les autres groupes  
H2: Tous les autres groupes sont semblables  $\sum a_i^2$

- L1:
- L2.1:
- L2.2:
- L2.3:

---

---

---

---

---

---

---

---

### Comparaisons multiples a priori: exemple de calculs (2)

Gr. : 1. Addition 2. Rimes 3. Adjectifs 4. Images 5. Intentionel

Moy	7.00	6.90	11.00	13.40	12.00
-----	------	------	-------	-------	-------

- L1:
- L2.1:
- L2.2:
- L2.3:

- L1 =
- L2.1 =
- L2.2 =
- L2.3 =

---

---

---

---

---

---

---

---

### Comparaisons multiples a priori: exemples de calculs (3)

Gr. : 1. Addition 2. Rimes 3. Adjectifs 4. Images 5. Intentionel

Moy	7.00	6.90	11.00	13.40	12.00
ÉT	1.83	2.13	2.49	4.50	3.74

$$SC_{\text{contraste}} = \frac{nL^2}{\sum a_j^2}$$

- L1 =
- L2.1 =
- L2.2 =
- L2.3 =

---

---

---

---

---

---

---

---

## Comparaisons multiples a priori: exemple de calculs (3)

Gr. : 1. Addition 2. Rimes 3. Adjectifs 4. Images 5. Intentionel

Moy	7.00	6.90	11.00	13.40	12.00
ÉT	1.83	2.13	2.49	4.50	3.74

$$F_{(1,dl_{\text{erreur}})} = \frac{SC_{\text{contraste}}}{CM_{\text{erreur}}} = \frac{CM_{\text{contraste}}}{CM_{\text{erreur}}} =$$

voir p. 313

L1 =  
L2.1 =  
L2.2 =  
L2.3 =

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Le tableau d'analyse de variance

Source de variation	SC	dl	CM	F	p
Traitement	351,52	4	87,88	9,08	< ,05
Contraste 1	47,04	1	47,04	4,86	< ,05
Contraste 2	275,62	1	275,62	28,49	< ,05
Contraste 3	28,80	1	28,80	2,98	> ,05
Contraste 4	0,05	1	0,05	0,005	> ,05
erreur	435,30	45	9,67		
Total	786,82	49			

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## Un exemple de calcul apriori

I. Lettré, une chercheuse de réputation internationale, présente des mots simples de type CVC (ex.: bol) en lettrage conventionnel ou en italique en des temps d'exposition courts et très courts. Elle enregistre le nombre d'erreurs d'identification de mots faites par 20 participants et participantes

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Un exemple de calcul apriori

Supposons qu'I. Lettré avait formulé préalablement à son expérimentation 3 hypothèses: il y aura plus d'erreurs

---

---

---

---

---

---

---

---

### Le tableau d'analyse de variance

Source de variation	SC	dl	CM	F	p
Type de lettrage	5	1	5.0	2.00	>.05
Temps d'exposition	45	1	45.0	18.00	<.05
Type de lettrage x Temps d'exposition	125	1	125.0	50.00	<.05
Erreur	40	16	2.5		
Total	215	19			

---

---

---

---

---

---

---

---

	Lettrage normal (A1)		Lettrage Italique (A2)	
	90 mec (B1)	45 msec (B2)	90 msec (B1)	45 msec (B2)
	7	5	3	11
	8	6	4	12
	9	7	5	13
	10	8	6	14
	11	9	7	15
	45	35	25	65
M	9	7	5	13

---

---

---

---

---

---

---

---

### Combinaisons a priori (1)

$$SC_{\text{contraste}} = \frac{nL^2}{\sum a_j^2}$$

$$SC_{\text{contraste } L_1} = \frac{nL^2}{\sum a_j^2} =$$

$$SC_{\text{contraste } L_2} = \frac{nL^2}{\sum a_j^2} =$$

---

---

---

---

---

---

---

---

### Combinaisons a priori (2)

$$SC_{\text{contraste}} = \frac{nL^2}{\sum a_j^2}$$

Source de variation	SC	dl	CM	F	p
Traitement	175	3			
Contraste 1		1			
Contraste 2		1			
Contraste 3		1			
Erreur	40	16	2.5		
Total	215	19			

---

---

---

---

---

---

---

---

### Procédures de comparaisons multiples a posteriori (1)

- **LSD: la plus petite différence significative**
  - suppose l'hypothèse nulle
  - tests t
- **Test de Scheffé**
  - test selon combinaison linéaire
  - mais ajuste 2 fois la valeur critique de F par k-1  
c'est-à-dire  $(k-1)F(k-1, dl_{\text{ERREUR}})$

---

---

---

---

---

---

---

---

### Procédures de comparaisons multiples a posteriori (2): procédures basées sur la loi de Student

- Statistique de Student

$$q_r = \frac{\bar{X}_g - \bar{X}_p}{\sqrt{\frac{CM_{\text{erreur}}}{n}}}$$

avec r et  $df_{(\text{erreur})}$  comme dl

- Test de Newman-Keuls

- mise en ordre des moyennes selon leur taille
- comparaison de toutes les paires de moyennes en ajustant la distance entre celles-ci

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Comparaisons multiples a posteriori: exemple de calculs (1)

Gr. : 1. Addition   2. Rimes   3. Adjectifs   4. Images   5. Intentionel

Moy	7.00	6.90	11.00	13.40	12.00
ÉT	1.83	2.13	2.49	4.50	3.74

#### a) Réordonner les moyennes

Gr. : 2. Rimes   1. Addition   3. Adjectifs   5. Intentionel   4. Images

Moy	6.90	7.00	11.00	12.00	13.40
ÉT	2.13	1.83	2.49	3.74	4.50

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Comparaisons multiples a posteriori: exemple de calculs (2)

#### b) Faire les calculs

Gr. : 2. Rimes   1. Addition   3. Adjectifs   5. Intentionel   4. Images

Moy	6.90	7.00	11.00	12.00	13.40
-----	------	------	-------	-------	-------



$$q_r = \frac{\bar{X}_g - \bar{X}_p}{\sqrt{\frac{CM_{\text{erreur}}}{n}}}$$

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Comparaisons multiples a posteri: exemple de calculs (2b)

#### b) Faire les calculs

Gr. : 2. Rimes   1. Addition   3. Adjectifs   5. Intentionel   4. Images

Moy	6.90	7.00	11.00	12.00	13.40
-----	------	------	-------	-------	-------

$$q_r = \frac{\bar{X}_g - \bar{X}_p}{\sqrt{\frac{CM_{erreur}}{n}}}$$

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Comparaisons multiples a posteri: exemple de calculs (2a)

$$q = \frac{\bar{X}_g - \bar{X}_p}{\sqrt{\frac{CM_{erreur}}{n}}}$$

Gr. :	<u>2. Ri- mes</u>	<u>1. Ad- dition</u>	<u>3. Ad- jectifs</u>	<u>5. Intentionel</u>	<u>4. Images</u>	Valeur critère de q
Moy	6.90	7.00	11.00	12.00	13.40	

- 2 Rim
- 1 Add
- 3 Adj
- 5 Int

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Comparaisons multiples a posteri: exemple de calculs (2)

$$\frac{\bar{X}_g - \bar{X}_p}{\sqrt{\frac{CM_{erreur}}{n}}} = q$$

Gr. :	<u>2. Ri- mes</u>	<u>1. Ad- dition</u>	<u>3. Ad- jectifs</u>	<u>5. Intentionel</u>	<u>4. Images</u>	Diffé- rence critique q
Moy	6.90	7.00	11.00	12.00	13.40	

- 2 Rim
- 1 Add
- 3 Adj
- 5 Int

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Écart studentisé: exemple de calcul (a)

$$q_r = \frac{\bar{X}_g - \bar{X}_p}{\sqrt{\frac{CM_{\text{erreur}}}{n}}}$$

avec r et dl<sub>(erreur)</sub>  
comme dl

Gr. :	Ital. 90	Norm. 45	Norm. 90	Ital. 45	q
Moy	5	7	9	13	
Ital. 90	----				
Norm. 45	---	---			
Norm. 90	---	---	---		

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Procédures de comparaisons multiples a posteriori (3): procédures basées sur la loi de Student

- HSD: Test de la différence franchement significative de Tukey
  - ibid. à Newman-Keuls
  - mais n'utilise qu'une seule valeur critique, la plus grande
- Procédure de Ryan (REGWQ)

$$\alpha_{\text{comparaison}} = \frac{r\alpha}{k} \qquad \alpha_{\text{comparaison}} = 1 - (1 - \alpha)^{\frac{1}{k}}$$

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

### Procédures de comparaisons multiples a posteriori (4)

- Comparaisons à un groupe témoin: le test de Dunnett

$$t_{d(k, dl)} = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{2 CM_{\text{erreur}}}{n}}}$$

Voir table de t<sub>d</sub>

dl = dl associé à CM<sub>erreur</sub>

---

---

---

---

---

---

---

---

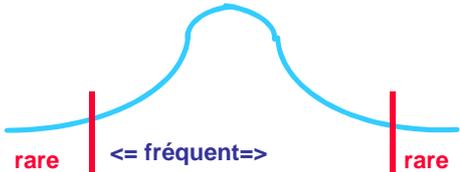
---

---



### Que font les tests d'inférence statistique? (1)

- ◆ paramétrique  
le paramètre est-il fréquent ou rare selon la distribution théorique?




---

---

---

---

---

---

---

---

### Les erreurs d'inférence

<b>Décision du chercheur ou de la chercheuse</b>	<b>État de la nature</b>	
	$H_0$ vraie $\mu_1 = \mu_2$	$H_0$ fausse $\mu_1 \neq \mu_2$
	Accepte $H_0$ $\underline{M}_1 = \underline{M}_2$	erreur de type II erreur $\beta$
	Rejette $H_0$ $\underline{M}_1 \neq \underline{M}_2$	erreur de type I erreur $\alpha$

puissance statistique

---

---

---

---

---

---

---

---

**La probabilité de faire l'erreur de type I peut s'interpréter comme le nombre de conclusions erronées produites par 100 répétitions de la même expérience.**

---

---

---

---

---

---

---

---

*Les décisions prises à partir de tests d'inférence sont des **décisions basées sur des probabilités***

**Probabilité de faire une erreur de type I:**

*en recherche, les conclusions sont **incertaines***

---

---

---

---

---

---

---

---

**Fin du rappel**

---

---

---

---

---

---

---

---

### **Problème des comparaisons multiples**

- Chaque comparaison a son taux d'erreur (EC)
- Sur l'ensemble des comparaisons (EE), le taux d'erreur augmente:

$$\alpha_{EE} = 1 - (1 - \alpha_{EC})^c$$

- Cette évolution est plus lente que la simple addition des taux d'erreur (Loi d'inégalité de Bonferroni)

$$\alpha_{EE} = 1 - (1 - \alpha_{EC})^c \leq c \alpha_{EC}$$

---

---

---

---

---

---

---

---

### La solution de Bonferroni au problème des comparaisons multiples

- Il suffit de diviser le taux d'erreur choisi pour l'ensemble par le nombre de comparaisons et donc d'adopter ce taux (divisé) pour chaque comparaison

$$\alpha_{EC} = \frac{\alpha_{EE}}{C}$$

---

---

---

---

---

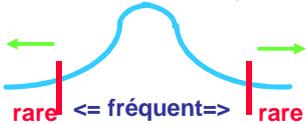
---

---

---

### La solution de Bonferroni au problème des comparaisons multiples

- Solution très conservatrice pour  $\alpha$



- qui réduit la puissance statistique celle-ci dépend
  - taille de l'échantillon (n)
  - taille de l'effet
  - $\alpha$

---

---

---

---

---

---

---

---

### Procédures de comparaisons multiples a priori: les procédures réduisant EE (1)

- Les test t et F sur les contrastes ne protègent pas contre l'élévation de l'erreur de type I
- Dunn-Bonferroni suggèrent une procédure pour obtenir cette protection

t'

---

---

---

---

---

---

---

---

**Procédures de comparaisons multiples a priori: les procédures réduisant EE (2)**

- Des solutions à la procédure de Dunn-Bonferroni jugée trop conservatrice

Sidak	$\alpha = 1 - (1 - \alpha)^{\frac{1}{c}}$
Holm Lazarlee & Mulaik	ajuster progressivement $\frac{\alpha}{C}$ selon l'ordre de grandeur des différences
Shaffer	ibid. mais exclut les résultats illogiques

---

---

---

---

---

---

---

---

**EXTRA**

---

---

---

---

---

---

---

---

**Exemple d'effet simple**

A <sub>1</sub> B	A <sub>1</sub> B <sub>2</sub>	A <sub>2</sub> B	A <sub>2</sub> B <sub>2</sub>	Σa <sup>2</sup>	ΣaX	(ΣaX) <sup>2</sup>	n(ΣaX) <sup>2</sup>
1	7	5	13				
9							

---

---

---

---

---

---

---

---

**Le tableau d'analyse de variance**

Source de variation	SC	dl	CM	F	p
Type de lettrage	5	1	5.0	2.00	>.05
Effet simple du T_exp. au niveau du lettrage normal					
Effet simple du T_exp. au niveau du lettrage en ital.					
Erreur	40	16	2.5		
Total	215	19			

---

---

---

---

---

---

---

---