

# Du test simple aux tests multiples

## Journée 4A

Ulysse Gazin

LPSM

12 Mai 2023



# Sommaire

- 1 Un problème de détection
- 2 Test Simple
- 3 Test Multiple

# Contexte

$$X = (X_1, \dots, X_m) \sim \mathcal{N}(\mu, I_m)$$
$$\mu = (\mu_1, \dots, \mu_m) \text{ inconnu, } \mu \geq 0.$$

# Contexte

$$X = (X_1, \dots, X_m) \sim \mathcal{N}(\mu, I_m)$$
$$\mu = (\mu_1, \dots, \mu_m) \text{ inconnu, } \mu \geq 0.$$

**But** : Détecter du signal  $\Rightarrow \mu_i = 0$  ou  $\mu_i > 0$ .

# Angle d'attaque

- ①  $\mu_1 = 0$  ou  $\mu_1 > 0 \Rightarrow$  **Test simple.**
- ② Trouver les  $i \in \llbracket 1, m \rrbracket$  où  $\mu_i > 0 \Rightarrow$  **Test multiple.**

# Sommaire

- 1 Un problème de détection
- 2 Test Simple
  - Définition
  - Détection d'un signal
- 3 Test Multiple

# Un test ? De quoi ?

$Z$  v.a de loi  $P$ .

$H_0$  et  $H_1$  ensembles de lois.  $H_0 \cap H_1 = \emptyset$ .

$(H_0) : P \in H_0$  contre  $(H_1) : P \in H_1$

## Un test ? De quoi ?

$Z$  v.a de loi  $P$ .

$H_0$  et  $H_1$  ensembles de lois.  $H_0 \cap H_1 = \emptyset$ .

$(H_0) : P \in H_0$  contre  $(H_1) : P \in H_1$

Soit  $\alpha \in [0, 1]$ . On construit  $\varphi_\alpha(Z)$  v.a dans  $\{0, 1\}$ .



## Un test ? De quoi ?

$Z$  v.a de loi  $P$ .

$H_0$  et  $H_1$  ensembles de lois.  $H_0 \cap H_1 = \emptyset$ .

$(H_0) : P \in H_0$  contre  $(H_1) : P \in H_1$

Soit  $\alpha \in [0, 1]$ . On construit  $\varphi_\alpha(Z)$  v.a dans  $\{0, 1\}$ .

①  $\varphi_\alpha(Z) = 0 \Rightarrow$  Rejette  $H_1$ .

# Un test ? De quoi ?

$Z$  v.a de loi  $P$ .

$H_0$  et  $H_1$  ensembles de lois.  $H_0 \cap H_1 = \emptyset$ .

$(H_0) : P \in H_0$  contre  $(H_1) : P \in H_1$

Soit  $\alpha \in [0, 1]$ . On construit  $\varphi_\alpha(Z)$  v.a dans  $\{0, 1\}$ .

- 1  $\varphi_\alpha(Z) = 0 \Rightarrow$  Rejette  $H_1$ .
- 2  $\varphi_\alpha(Z) = 1 \Rightarrow$  Rejette  $H_0$ .

# Un test ? De quoi ?

$Z$  v.a de loi  $P$ .

$H_0$  et  $H_1$  ensembles de lois.  $H_0 \cap H_1 = \emptyset$ .

$(H_0) : P \in H_0$  contre  $(H_1) : P \in H_1$

Soit  $\alpha \in [0, 1]$ . On construit  $\varphi_\alpha(Z)$  v.a dans  $\{0, 1\}$ .

- ①  $\varphi_\alpha(Z) = 0 \Rightarrow$  Rejette  $H_1$ .
- ②  $\varphi_\alpha(Z) = 1 \Rightarrow$  Rejette  $H_0$ .

**Non suffisant**

# Erreur de première espèce

## Contrôle de l'erreur I.

# Erreur de première espèce

## Contrôle de l'erreur I.

Dissymétrie de Neymann Pearson :

$$\forall P_0 \in H_0, \mathbb{P}_{Z \sim P_0} (\varphi_\alpha(Z) = 1) \leq \alpha$$

# Erreur de première espèce

## Contrôle de l'erreur I.

Dissymétrie de Neymann Pearson :

$$\forall P_0 \in H_0, \mathbb{P}_{Z \sim P_0} (\varphi_\alpha(Z) = 1) \leq \alpha$$

On ne rejette pas  $H_0$  à tort !

# Statistique de test

- ① Sous  $H_0^{(1)}$ ,  $X_1 \sim \mathcal{N}(0, 1)$
- ② Sous  $H_1^{(1)}$ ,  $\mu_1 > 0$  et  $X_1$  proche de  $\mu_1 \Rightarrow "X_1 \gg 0"$

# Statistique de test

- ① Sous  $H_0^{(1)}$ ,  $X_1 \sim \mathcal{N}(0, 1)$
- ② Sous  $H_1^{(1)}$ ,  $\mu_1 > 0$  et  $X_1$  proche de  $\mu_1 \Rightarrow "X_1 \gg 0"$

$$p_1 = \mathbb{P}[N > X_1 | X_1], \quad N \sim \mathcal{N}(0, 1)$$



# Statistique de test

- ① Sous  $H_0^{(1)}$ ,  $X_1 \sim \mathcal{N}(0, 1)$
- ② Sous  $H_1^{(1)}$ ,  $\mu_1 > 0$  et  $X_1$  proche de  $\mu_1 \Rightarrow "X_1 \gg 0"$

$$p_1 = \mathbb{P}[N > X_1 | X_1], \quad N \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

- ① Sous  $H_0^{(1)}$ ,  $p_1 \sim \mathcal{U}(0, 1)$
- ② Sous  $H_1^{(1)}$ , " $p_1 \ll 0$ "

**Test :**  $\mathbf{1}_{p_1 < \alpha}$

# Sommaire

- 1 Un problème de détection
- 2 Test Simple
- 3 Test Multiple
  - Définition
  - Erreur de première espèce ?
  - Généralisations ?

# Des tests ? De quoi ?

$Z$  v.a de loi  $P$   
 $H_0^{(1)}, \dots, H_0^{(m)}$  ensembles de lois.

# Des tests ? De quoi ?

$Z$  v.a de loi  $P$   
 $H_0^{(1)}, \dots, H_0^{(m)}$  ensembles de lois.

$$\mathcal{H}_0 = \left\{ i \in \llbracket 1, m \rrbracket, P \in H_0^{(i)} \right\} \quad \mathcal{H}_1 = \left\{ i \in \llbracket 1, m \rrbracket, P \notin H_0^{(i)} \right\}$$

## Des tests ? De quoi ?

$Z$  v.a de loi  $P$   
 $H_0^{(1)}, \dots, H_0^{(m)}$  ensembles de lois.

$$\mathcal{H}_0 = \left\{ i \in \llbracket 1, m \rrbracket, P \in H_0^{(i)} \right\} \quad \mathcal{H}_1 = \left\{ i \in \llbracket 1, m \rrbracket, P \notin H_0^{(i)} \right\}$$

On construit  $R(Z) \subset \llbracket 1; m \rrbracket$  aléatoire.

- 1  $i \in R(Z) \Rightarrow$  Rejette  $H_0^{(i)}$ .

# Des tests ? De quoi ?

$Z$  v.a de loi  $P$   
 $H_0^{(1)}, \dots, H_0^{(m)}$  ensembles de lois.

$$\mathcal{H}_0 = \left\{ i \in \llbracket 1, m \rrbracket, P \in H_0^{(i)} \right\} \quad \mathcal{H}_1 = \left\{ i \in \llbracket 1, m \rrbracket, P \notin H_0^{(i)} \right\}$$

On construit  $R(Z) \subset \llbracket 1; m \rrbracket$  aléatoire.

- 1  $i \in R(Z) \Rightarrow$  Rejette  $H_0^{(i)}$ .
- 2  $i \notin R(Z) \Rightarrow$  Rejette pas  $H_0^{(i)}$ .

# Version naïve

Faire  $m$  tests de taille  $\alpha$

# Version naïve

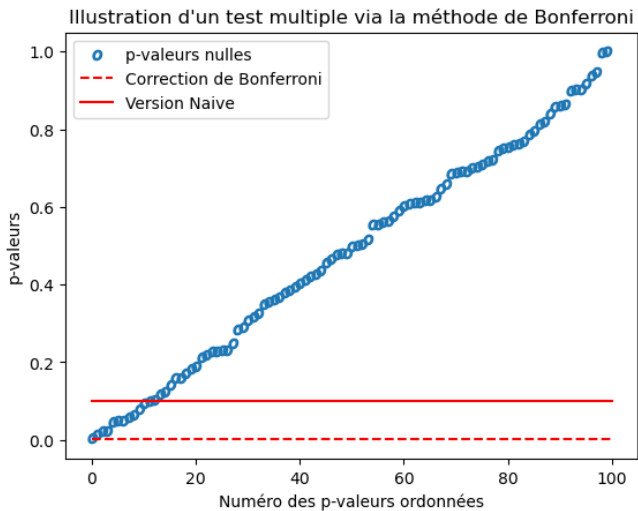
Faire  $m$  tests de taille  $\alpha$

$$\mathbb{E}(|R(Z) \cap \mathcal{H}_0|) = \alpha |\mathcal{H}_0|$$

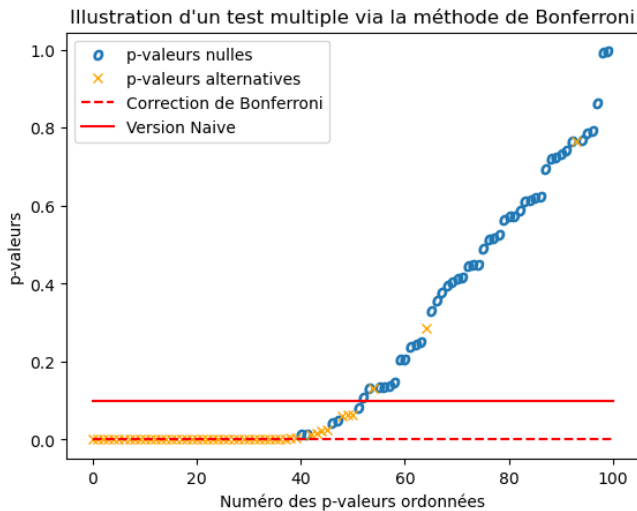
**Non satisfaisant** :  $\alpha \leftarrow \frac{\alpha}{m}$  Procédure de Bonferroni.



# Illustration de l'approche naïve



# Illustration de l'approche naïve





# Que faire ?

Quels sont les blocages ?



**L'erreur de première espèce !**

# Quelle erreur de première espèce ?

Pas de choix **universel** [Roq11].

# Quelle erreur de première espèce ?

Pas de choix **universel** [Roq11].

$$\text{FWER}(R(Z)) = \mathbb{P}(|R(Z) \cap \mathcal{H}_0| \geq 1) \text{ (Restrictif?)}$$

# Quelle erreur de première espèce ?

Pas de choix **universel** [Roq11].

$$\text{FWER}(R(Z)) = \mathbb{P}(|R(Z) \cap \mathcal{H}_0| \geq 1) \text{ (Restrictif?)}$$

$$\text{FDP}(R(Z)) = \frac{|R(Z) \cap \mathcal{H}_0|}{|R(Z)|} \text{ (Trop Complicé ? Procédure Post Hoc ? [BNR20])}$$

# Quelle erreur de première espèce ?

Pas de choix **universel** [Roq11].

$$\text{FWER}(R(Z)) = \mathbb{P}(|R(Z) \cap \mathcal{H}_0| \geq 1) \text{ (Restrictif ?)}$$

$$\text{FDP}(R(Z)) = \frac{|R(Z) \cap \mathcal{H}_0|}{|R(Z)|} \text{ (Trop Complicé ? Procédure Post Hoc ? [BNR20])}$$

$$\text{FDR}(R(Z)) = \mathbb{E}[\text{FDP}(R(Z))] \text{ (Trop Permissif ?)}$$



## Quelle erreur de première espèce ?

Pas de choix **universel** [Roq11].

$$\text{FWER}(R(Z)) = \mathbb{P}(|R(Z) \cap \mathcal{H}_0| \geq 1) \text{ (Restrictif ?)}$$

$$\text{FDP}(R(Z)) = \frac{|R(Z) \cap \mathcal{H}_0|}{|R(Z)|} \text{ (Trop Complicé ? Procédure Post Hoc ? [BNR20])}$$

$$\text{FDR}(R(Z)) = \mathbb{E}[\text{FDP}(R(Z))] \text{ (Trop Permissif ?)}$$

$$\text{FDX}(R(Z)) = \mathbb{P}[\text{FDP}(R(Z)) > \gamma] \text{ (Trop compliqué ?)}$$

# Procédure générale ?

Comment passer de  $m$  tests simples à  $m$  tests multiples ?  
Correction de Bonferroni (FWER)

# Procédure générale ?

Comment passer de  $m$  tests simples à  $m$  tests multiples ?

Correction de Bonferroni (FWER)

Procédure de Benjamini-Hochberg (FDR) [BH95].

# Uniformisation des tests ?

**Difficile** de comparer deux tests  $\Rightarrow$  Utilisation des p-valeurs

# Uniformisation des tests ?

**Difficile** de comparer deux tests  $\Rightarrow$  Utilisation des p-valeurs

Définition ? Construction ? Calcul ? Quantiles ? Conformal p-values ?  
[VGS99]

# Hypothèse sur les données ?

$X_i$  et  $p_i$  indépendants.

**Non indépendance des données ?**

Significativité des coefficients en régression, données médicales...

# Hypothèse sur les données ?

$X_i$  et  $p_i$  indépendants.

## **Non indépendance des données ?**

Significativité des coefficients en régression, données médicales...

p-valeurs PRDS  $\Rightarrow$  Benjamini-Hochberg.

# Hypothèse sur les données ?

$X_i$  et  $p_i$  indépendants.

## **Non indépendance des données ?**

Significativité des coefficients en régression, données médicales...

p-valeurs PRDS  $\Rightarrow$  Benjamini-Hochberg.

Données et p-valeurs échangeables ?



# Hypothèse sur les données ?

$X_i$  et  $p_i$  indépendants.

## **Non indépendance des données ?**

Significativité des coefficients en régression, données médicales...

p-valeurs PRDS  $\Rightarrow$  Benjamini-Hochberg.

Données et p-valeurs échangeables ?

Sans hypothèses  $\Rightarrow$  Bonferroni.

# Erreur de seconde espèce ?

$R(Z) = \emptyset$  parfait/inutile ?

# Erreur de seconde espèce ?

$R(Z) = \emptyset$  parfait/inutile ?

Erreur de seconde espèce

# Erreur de seconde espèce ?

$R(Z) = \emptyset$  parfait/inutile ?

**Erreur de seconde espèce**  
FWER  $\Rightarrow$  FWSR + théorie minimax [FLRB15]

# Erreur de seconde espèce ?

$R(Z) = \emptyset$  parfait/inutile ?

## Erreur de seconde espèce

FWER  $\Rightarrow$  FWSR + théorie minimax [FLRB15]

FDR  $\Rightarrow ??$ .

On a TDP =  $\frac{|R(Z) \cap \mathcal{H}_1|}{|R(Z)|}$ .

# Conclusion

Domaine encore **vaste** avec un large champ d'application !

Il **manque** des notions et des définitions !

Il existe des généralisations : continuum d'hypothèses [BDR11]




Détection de nouveautés [MLMR22] et de ruptures [FGLG22]

# Sommaire

4 Bibliographie




5 Illustration de procédures de tests multiples

# Références I

-  Gilles BLANCHARD, Sylvain DELATTRE et Etienne ROQUAIN :  
Testing over a continuum of null hypotheses with false discovery rate control.  
*Bernoulli*, 20, 10 2011.
-  Yoav BENJAMINI et Yosef HOCHBERG :  
Controlling the false discovery rate : A practical and powerful approach to multiple testing.  
*Journal of the Royal Statistical Society. Series B (Methodological)*, 57(1):289–300, 1995.
-  Gilles BLANCHARD, Pierre NEUVIAL et Etienne ROQUAIN :  
Post hoc confidence bounds on false positives using reference families.  
*The Annals of Statistics*, 48(3):1281 – 1303, 2020.



## Références II

-  Magalie FROMONT, Fabrice GRELA et Ronan LE GUÉVEL :  
Minimax multiple testing procedures for localising an abrupt  
change in a Poisson process with a known baseline intensity.  
working paper or preprint, juin 2022.
-  Magalie FROMONT, Matthieu LERASLE et Patricia  
REYNAUD-BOURET :  
Family-wise separation rates for multiple testing.  
*The Annals of Statistics*, 44, 01 2015.
-  Ariane MARANDON, Lihua LEI, David MARY et Etienne  
ROQUAIN :  
Machine learning meets false discovery rate, 2022.

## Références III



Etienne ROQUAIN :

Type I error rate control in multiple testing : a survey with proofs.  
*Journal de la Société Française de Statistique*, 152(2), 2011.



V. VOVK, A. GAMMERMAN et C. SAUNDERS :

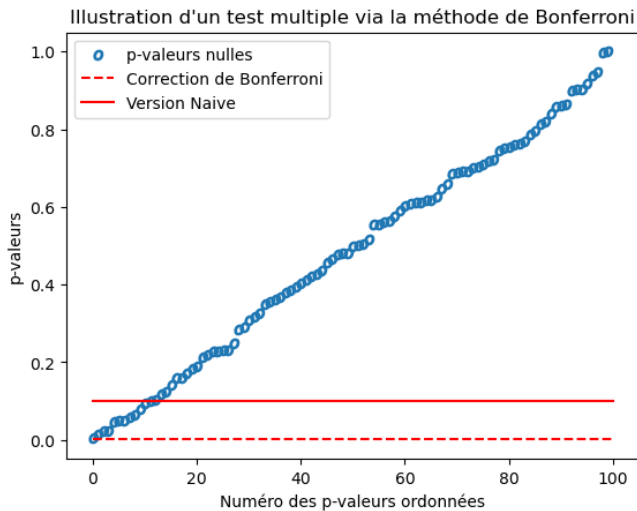
Machine-learning applications of algorithmic randomness.  
*In Sixteenth International Conference on Machine Learning (ICML-1999) (01/01/99)*, pages 444–453, 1999.

# Sommaire

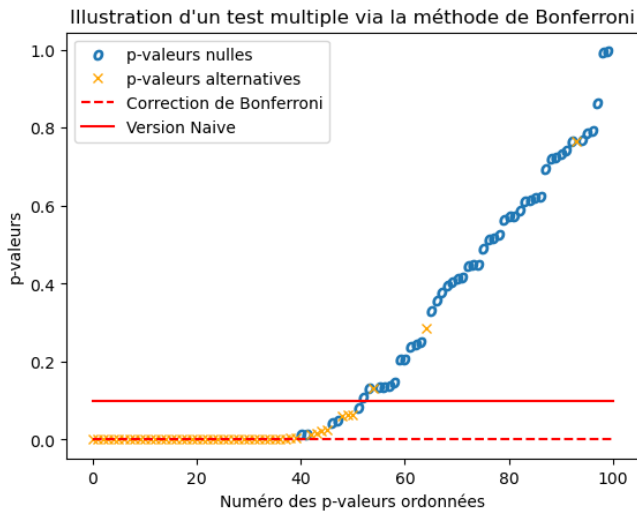
## 4 Bibliographie

- ## 5 Illustration de procédures de tests multiples
- Correction de Bonferroni
  - Procédure de Benjamini-Hochberg

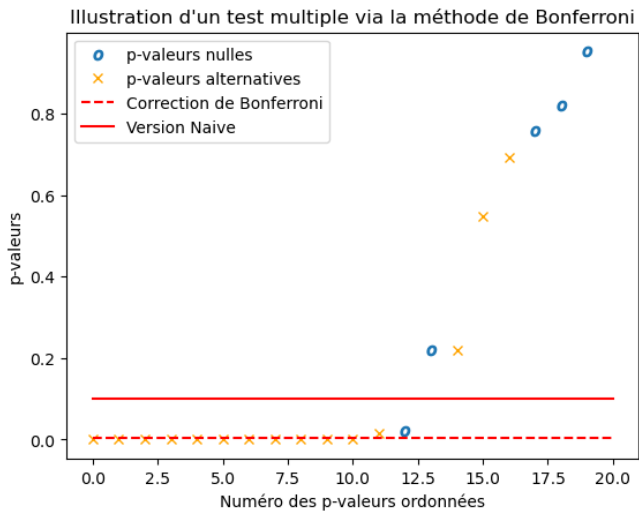
# Procédure de Bonferroni



# Procédure de Bonferroni

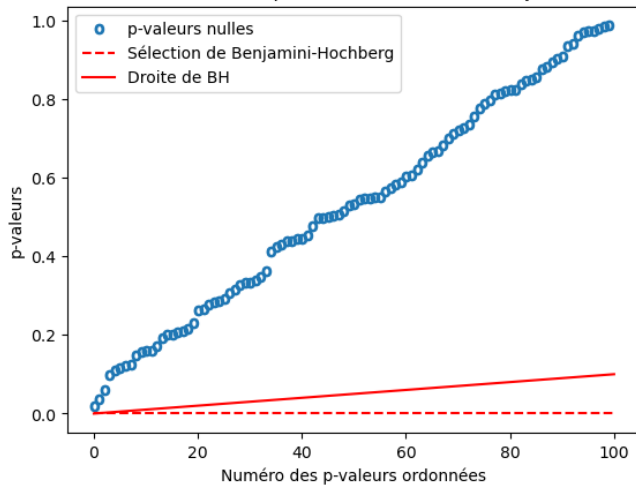


# Procédure de Bonferroni



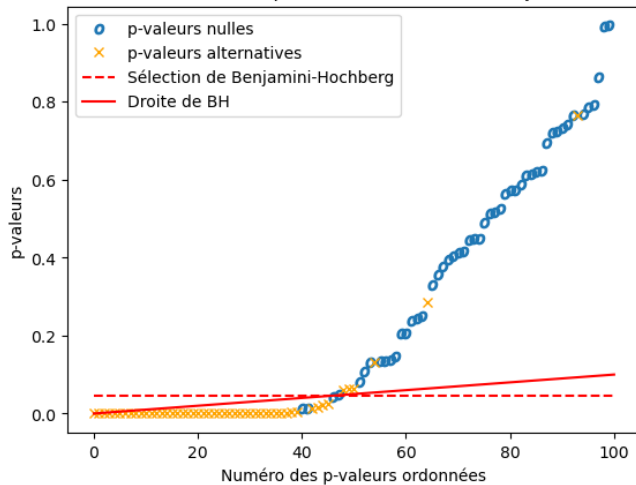
# Procédure de Benjamini-Hochberg

Illustration d'un test multiple via la méthode de Benjamini-Hochberg



# Procédure de Benjamini-Hochberg

Illustration d'un test multiple via la méthode de Benjamini-Hochberg





# Procédure de Benjamini-Hochberg

Illustration d'un test multiple via la méthode de Benjamini-Hochberg

