

# Semaine 11

## Hypothèses et tests statistiques

# Matière aujourd'hui

- 1 Hypothèse nulle et hypothèse alternative
- 2 Erreurs de 1ère et de 2e espèce
- 3 Seuil du test et valeur  $p$
- 4 Statistique de test

# Hypothèse nulle et hypothèse alternative

## Hypothèse nulle et hypothèse alternative

$H_0$  = hypothèse nulle = hypothèse qu'on tente de rejeter

$H_1$  = hypothèse alternative = hypothèse qu'on veut prouver

**Ex.** On s'intéresse à la proportion de gauchers et de droitiers dans la population.

$H_0$  = il y a autant de gauchers que de droitiers

$H_1$  = il n'y a pas autant de gauchers que de droitiers

# Hypothèse nulle et hypothèse alternative

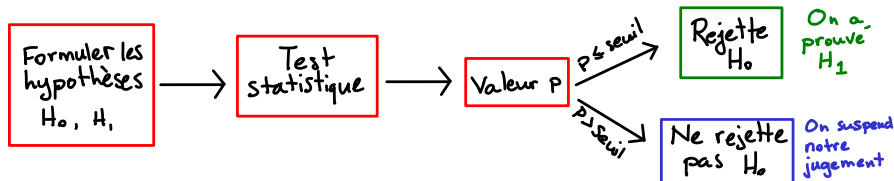
## Principe

On ne peut pas montrer que l'hypothèse nulle est vraie. On peut seulement montrer l'hypothèse alternative en rejetant l'hypothèse nulle.

- L'hypothèse nulle n'est donc **pas** l'hypothèse d'intérêt d'une étude.
- On veut formuler l'hypothèse nulle de telle sorte que son rejet implique l'hypothèse d'intérêt ( $H_1$ ).

# Hypothèse nulle et hypothèse alternative

- Un test statistique est associé à une **hypothèse nulle**.
- Le **but** d'un test statistique est de prouver qu'une hypothèse nulle est fautive en la confrontant aux données.
- Si les données sont incompatibles avec l'hypothèse nulle, on *rejette* l'hypothèse nulle.
- On démontre l'**hypothèse alternative** par le rejet de l'hypothèse nulle.



## Exemple : pile ou face

On se doute qu'une pièce de monnaie est mal équilibrée, c'est-à-dire que pile et face n'ont pas chacun 50% de chance d'être lancer.

On considère  $X = \begin{cases} 1, & \text{si on lance pile,} \\ 0, & \text{sinon.} \end{cases}$

$X \sim \text{Bernoulli}(p)$ , où  $p$  est inconnu.

On émet les hypothèses suivantes

$$H_0 : p = \frac{1}{2}$$

$$H_1 : p \neq \frac{1}{2}.$$

Si on lance pile 5 fois de suite, est-il raisonnable de penser que  $H_0$  est vraie ?

10 fois ? 50 fois ?

# Exemple : pile ou face

## Suite

$$\mathbb{P}(\text{lancer } n \text{ piles de suite} | H_0) = \left(\frac{1}{2}\right)^n$$

$$n = 5 : 0,03125$$

$$n = 10 : 0,0009765625$$

$$n = 50 : 8,881784197001252 \times 10^{-16}$$

À  $n = 5$ , il semble raisonnable que  $H_0$  soit vraie.

À  $n = 50$ , il semble absurde que  $H_0$  soit vraie. Dans ce cas, on rejette  $H_0$  et on accepte  $H_1$ , c'est-à-dire  $p \neq \frac{1}{2}$ .

À partir de quelle valeur de  $n$  est-il raisonnable de rejeter  $H_0$ ? Cela dépend de notre seuil de tolérance.

## Analogie avec un procès

Imaginez que vous êtes l'accusé-e dans un procès. Le jury **ne sait pas** si vous êtes innocent-e ou coupable, mais il considère que vous êtes **innocent-e jusqu'à preuve du contraire**.

- On peut résumer les deux possibilités par

$H_0$  : vous êtes innocent-e

$H_1$  : vous êtes coupable

- Les preuves servent à montrer que vous êtes **coupable**.
- Si les preuves sont insuffisantes, vous serez jugé **innocent**.

		Jugement	
		Innocent	Coupable
Vérité	Innocent	Bon jugement	Mauvaise condamnation
	Coupable	Libérer un coupable	Bon jugement

# Erreurs de premier et de deuxième espèce

$H_0$  : vous êtes innocent.e

$H_1$  : vous êtes coupable

		Jugement	
		Innocent	Coupable
Vérité	Innocent	Bon jugement	Mauvaise condamnation
	Coupable	Libérer un coupable	Bon jugement

		Décision	
		Garder $H_0$	Rejeter $H_0$
Vérité	$H_0$ vraie	Bonne décision	Erreur de 1ère espèce
	$H_0$ faux	Erreur de 2e espèce	Bonne décision

**Erreur de 1ère espèce** : Rejeter  $H_0$  alors qu'elle était vraie (condamner un innocent)

**Erreur de 2e espèce** : Ne pas rejeter  $H_0$  alors qu'elle était fautive (libérer un coupable)

# Probabilité d'erreur

		Décision	
		Garder $H_0$	Rejeter $H_0$
Vérité	$H_0$ vraie	Bonne décision	Erreur de 1ère espèce
	$H_0$ faux	Erreur de 2e espèce	Bonne décision

$\alpha$  = probabilité de commettre une erreur de 1er espèce, si  $H_0$  est vraie

$\beta$  = probabilité de commettre une erreur de 2e espèce, si  $H_0$  est fausse

		Probabilité	
		de garder $H_0$	de rejeter $H_0$
Vérité	$H_0$ vraie	$1 - \alpha$	$\alpha$
	$H_0$ faux	$\beta$	$1 - \beta$

On appelle  $1 - \beta$  la *puissance du test*. On y reviendra.

# Seuil du test

$\alpha$  = probabilité de commettre une erreur de 1er espèce, si  $H_0$  est vraie

$\beta$  = probabilité de commettre une erreur de 2e espèce, si  $H_0$  est fausse

		Probabilité	
		de garder $H_0$	de rejeter $H_0$
Vérité	$H_0$ vraie	$1 - \alpha$	$\alpha$
	$H_0$ faux	$\beta$	$1 - \beta$

- Lorsqu'on fait un test statistique, on peut **choisir**  $\alpha$ .
  - ▶ On l'appelle le **seuil du test**.
- On ne choisit **pas**  $\beta$ .
  - ▶  $\beta$  dépend de  $\alpha$ , de la taille de l'échantillon et du « degré de fausseté » de  $H_0$
- On appelle  $1 - \beta$  la **puissance du test**.

# Pourquoi garder le contrôle de $\alpha$ plutôt que $\beta$

## Exemple

Supposons qu'on teste l'efficacité d'un médicament qui a des **effets secondaires importants**. On pose

$H_0$  : le médicament n'est pas efficace.

## Question

Vaut-il mieux faire une erreur de 1ère espèce ou une erreur de 2e espèce ?

## Choix d'un seuil

Si deux chercheurs adoptent des **seuils**  $\alpha$  **différents**, il se pourrait que pour les mêmes données, l'un rejette  $H_0$  et l'autre non.

On introduit la **valeur**  $p$  pour qu'un lecteur puisse choisir son propre seuil.

valeur  $p$  = seuil minimal au-delà duquel on rejette l'hypothèse nulle

### Rejet ou non rejet

Si  $p \leq \alpha$ , on rejette  $H_0$ .

Si  $p > \alpha$ , on ne rejette pas  $H_0$ . (On « tolère »  $H_0$ .)

## Exemple : Retour à pile ou face

On reprend l'exemple de pile ou face, avec  $H_0$  : proba de pile est  $\frac{1}{2}$ .

Supposons que l'on joue 8 fois et que l'on observe PPPFPPPF. Si  $X = \text{nb de piles}$ , alors on a observé  $X = 6$ . On peut calculer une valeur- $p$  comme suit :

$$p = \mathbb{P}(X \geq 6 | H_0) = \binom{8}{6} \frac{1}{2^6} \frac{1}{2^2} + \binom{8}{7} \frac{1}{2^7} \frac{1}{2^1} + \binom{8}{8} \frac{1}{2^8} = 0,1445$$

Si une personne choisit un seuil de 15%, alors  $p < 15\%$ , donc elle rejette  $H_0$ .

Si une autre personne choisit un seuil de 10%, alors  $p > 10\%$ , donc elle garde  $H_0$ .

La valeur- $p$  permet de faire le calcul une fois pour décider si on garde ou non  $H_0$  pour différents seuils.

# Valeur $p$ et seuil du test

## La valeur $p$

est la **probabilité** que le hasard de l'échantillonnage puisse produire des données aussi loin (ou plus encore) de l'hypothèse nulle que notre échantillon, si l'hypothèse nulle était vraie.

$$p = \mathbb{P}(\text{observer nos données ou pire} | H_0).$$

**Plus la valeur  $p$  est petite, plus  $H_0$  est contredite par les données**

## Le seuil du test

est la probabilité de rejeter l'hypothèse nulle, alors qu'elle **était vraie**.

- seuil du test = probabilité de faire une erreur de 1ère espèce
- Le seuil du test est **choisie** par la personne (habituellement 5%).

**On rejette  $H_0$  si  $p \leq$  seuil du test.**

# Résultat significatif

Un résultat est statistiquement *significatif*

lorsque la valeur  $p < 5\%$  (ou le seuil choisi). Cela veut dire que la différence des résultats observés avec l'hypothèse nulle n'est probablement pas due au hasard.

**Attention !**

Signification  $\neq$  Important

L'**importance** d'un résultat n'est pas mesuré par la valeur  $p$ .

# Statistique de test

On pense aux données comme à une **preuve contre  $H_0$** .

Une **statistique de test**, notée  $T_{\text{stat}}$ ,

est une mesure de *distance* entre les données et l'hypothèse nulle.

- $T_{\text{stat}}$  est une variable aléatoire construite à partir d'un échantillon
- On l'appelle *variable décisionnelle*, car elle permet de formuler une règle de décision pour un test statistique
- $t_{\text{stat}}$  est une réalisation (un nombre) de  $T_{\text{stat}}$  calculé à partir des données

Si  $X_1, \dots, X_n$  sont des v.a. qui représente notre échantillon, alors

$$T_{\text{stat}} = g(X_1, \dots, X_n) \quad \text{et} \quad t_{\text{stat}} = g(x_1, \dots, x_n),$$

où  $g$  est une fonction réelle déterminée selon le contexte.

# Statistique de test et probabilité

Comme on souhaite mesurer une distance entre les données et  $H_0$ , on s'intéresse à la loi de probabilité de  $T_{\text{stat}}$  **en supposant que  $H_0$  est vraie**. On calcule la valeur  $p$  par

$$p = \mathbb{P}(T_{\text{stat}} \geq t_{\text{stat}} \mid H_0 \text{ vraie}) \quad \text{ou} \quad \mathbb{P}(|T_{\text{stat}}| \geq t_{\text{stat}} \mid H_0 \text{ vraie})$$

## Attention !

$$p = \mathbb{P}(t_{\text{stat}} \mid H_0) \neq \mathbb{P}(H_0 \mid t_{\text{stat}})$$

Autrement dit, la valeur  $p$  n'est pas la probabilité que  $H_0$  soit vraie.

La valeur  $p$  est la probabilité d'observer une valeur aussi loin de  $H_0$  (ou plus extrême), en supposant que  $H_0$  est vraie.

# Test statistique (ou test d'hypothèse)

Il s'agit d'une procédure qui permet de rejeter ou de ne pas rejeter une hypothèse statistique.

- 1 Émettre une hypothèse nulle et une hypothèse alternative
- 2 Choisir une statistique de test calculable sur un échantillon
- 3 Établir mathématiquement la distribution de probabilité de  $T_{\text{stat}}$  sous  $H_0$
- 4 Calculer la réalisation  $t_{\text{stat}}$  de  $T_{\text{stat}}$  à partir des données
- 5 Comparer  $t_{\text{stat}}$  avec la distribution de  $T_{\text{stat}}$  sous  $H_0$  (calculer la valeur  $p$ )
- 6 Rejeter ou ne pas rejeter  $H_0$