

**STA401**

# **Statistique et Calcul des Probabilités**

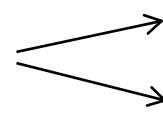
***Responsable : Carole Durand-Desprez***

## **CHAPITRE 4 : Tests statistiques paramétriques simples**

## I. Le principe

**Test** : Décision à prendre entre 2 hypothèses incompatibles (disjointes)  $\longrightarrow \begin{cases} H_0 : \text{Hypothèse1} \\ H_1 : \text{Hypothèse2} \end{cases}$

**But** : Est-ce que les différences entre les “**observations**” et un “**modèle posé a priori**” sont **significatives** ou bien sont seulement **dues au hasard** ( imprécisions des mesures, mauvais échantillon ... ) ?


 Poser les hypothèses pour répondre au problème (à la question posée).  
 Faire les calculs adéquats pour décider entre les hypothèses .



### **Tests paramétriques simples :**

Test de conformité des paramètres d'une loi normale par rapport à une valeur fixée, donnée.  
 (les observations suivent une loi Normale, ou bien  $n$  est assez grand pour l'approximation)-  
 Ex :  $\mu = 2$  ?  $\sigma^2 = 4$  ?  $p = 51\%$  ?



**Tests plus complexes :** Comparaison de 2 échantillons (appariés – indépendants).  
 Test du Khi-deux d'adéquation ou test du Khi-deux d'indépendance entre des variables ...

## Tests paramétriques simples

Exemples :

$$\left\{ \begin{array}{l} H_0 : \mu = 2 \\ H_1 : \mu \neq 2 \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} H_0 : \sigma^2 = 4 \\ H_1 : \sigma^2 < 4 \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} H_0 : p = 0,5 \\ H_1 : p > 0,5 \end{array} \right.$$

Pour les observations données, on estime la moyenne par  $\bar{x}$  sur l'échantillon ....  
 La différence entre  $\bar{x}$  et  $\mu$  est **significative** ou bien est **due au hasard** ?

### Exemple :

si  $\bar{x} = 1,95$  peut-on considérer que  $\mu = 2$  ?

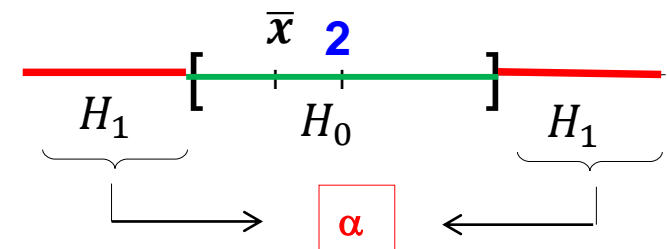
si  $\bar{x} = 1,998$  peut-on considérer que  $\mu = 2$  ?

si  $\bar{x} = 1,9999998$  peut-on considérer que  $\mu = 2$  ?

si  $\bar{x} = 2,01$  peut-on considérer que  $\mu = 2$  ?

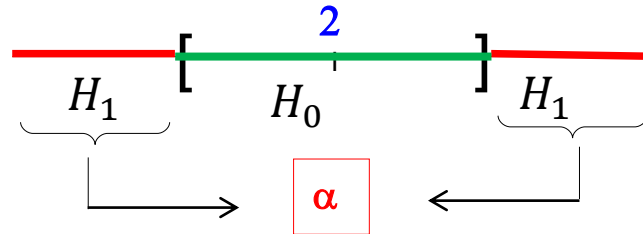
si  $\bar{x} = 2,0000002$  peut-on considérer que  $\mu = 2$  ?

→ Trouver les valeurs limites acceptables



Les risques : risque d'accepter une hypothèse alors qu'elle est fausse (à tort).

$$\begin{cases} H_0 : \theta = 2 \\ H_1 : \theta \neq 2 \end{cases}$$



- Risque d'erreur de première espèce :  $\alpha$

$$\alpha = P(\text{rejeter } H_0 \mid H_0 \text{ vraie}) = P(\text{accepter } H_1 \mid H_0 \text{ vraie}) = \text{risque d'accepter } H_1 \text{ à tort.}$$

- Risque d'erreur de deuxième espèce :  $\beta$

$$\beta = P(\text{rejeter } H_1 \mid H_1 \text{ vraie}) = P(\text{accepter } H_0 \mid H_1 \text{ vraie}) = \text{risque d'accepter } H_0 \text{ à tort.}$$

- Puissance du test :  $1 - \beta$

$$1 - \alpha = P(\text{accepter } H_0 \mid H_0 \text{ vraie}) = \text{probabilité d'accepter } H_0 \text{ avec raison.}$$

$$1 - \beta = P(\text{accepter } H_1 \mid H_1 \text{ vraie}) = \text{probabilité d'accepter } H_1 \text{ avec raison.}$$

- Le risque  $\alpha$  est fixé (contrôlé), le risque  $\beta$  est calculé (si possible)
- Si la taille de l'échantillon  $n$  grandit ( $\alpha$  constant) alors  $\beta$  diminue ( $1 - \beta$  grandit)
- Si  $\alpha$  diminue alors  $\beta$  grandit ( $1 - \beta$  diminue)

Exemple :

$$\begin{cases} H_0 : \text{Antivirus est efficace} \\ H_1 : \text{Antivirus non efficace} \end{cases}$$

$$\alpha = P(\text{rejeter } H_0 \mid H_0 \text{ vraie}) \\ = P(\text{rejet efficacité alors qu'il est efficace})$$

risque de ne pas mettre sur le marché  
un bon antivirus

 Contrôlé par le commercial

$$\beta = P(\text{rejeter } H_1 \mid H_1 \text{ vraie}) \\ = P(\text{rejeter non efficacité à tort})$$

risque de déclarer efficace un mauvais  
antivirus

$$\begin{cases} H_0 : \text{Antivirus non efficace} \\ H_1 : \text{Antivirus est efficace} \end{cases}$$

$$\alpha = P(\text{rejeter } H_0 \mid H_0 \text{ vraie}) \\ = P(\text{accepter efficacité alors que non efficace})$$

risque de mettre sur le marché un mauvais  
antivirus

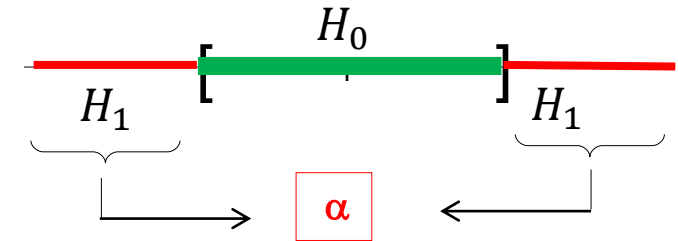
 Contrôlé par l'utilisateur.

$$\beta = P(\text{rejeter } H_1 \mid H_1 \text{ vraie}) \\ = P(\text{rejeter efficacité à tort})$$

risque de déclarer non efficace un bon  
antivirus

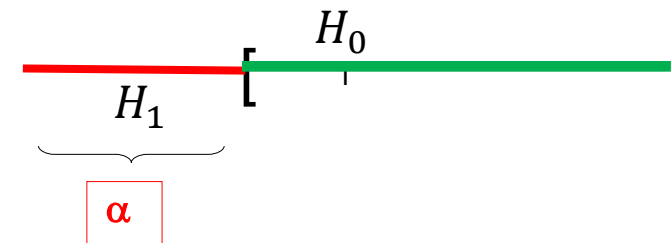
Test bilatéral :  $\begin{cases} H_0 : \theta = 2 \\ H_1 : \theta \neq 2 \end{cases}$

Schéma :



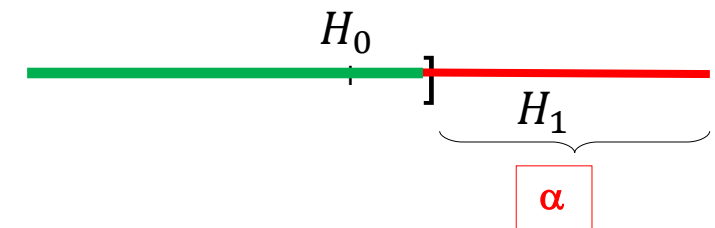
Test unilatéral inférieur :  $\begin{cases} H_0 : \theta = 2 \\ H_1 : \theta < 2 \end{cases}$

Schéma :



Test unilatéral supérieur :  $\begin{cases} H_0 : \theta = 2 \\ H_1 : \theta > 2 \end{cases}$

Schéma :



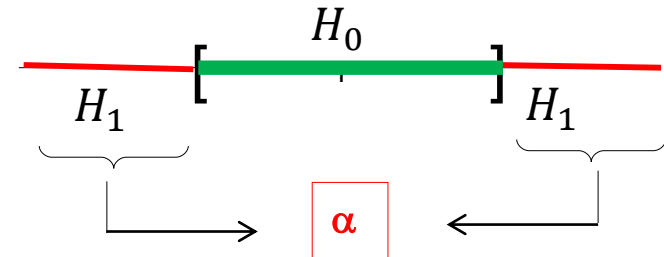
Démarche générale :  $\alpha$  fixé

- Estimer le paramètre à tester
- Définir la statistique du test. Définir sa loi sous  $H_0$  (table).
- Donner la région critique  $W$  (rejet de  $H_0$ , règle de décision)
- Calcul de la valeur de la statistique  $T$  (sur un échantillon). Lecture de table
- Décision selon la règle :  $\text{Rejet de } H_0 \Leftrightarrow T \in W$  [zone rouge]

## II. Tests paramétriques simples ( $\mu, \sigma^2, p$ )

### 1) Test bilatéral de la moyenne avec $\sigma^2$ connue : $X$ suit une loi $N(\mu; \sigma^2)$

$$\begin{cases} H_0 : \mu = \mu_0 \\ H_1 : \mu \neq \mu_0 \end{cases} \quad \alpha \text{ fixé}$$



• Estimer  $\mu$  :  $\hat{\mu} = \bar{X}$

• La statistique  $T$  et sa loi sous  $H_0$  :  $T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}$  suit  $N(0; 1)$

• Région critique  $W$  (rejet de  $H_0$ ) :

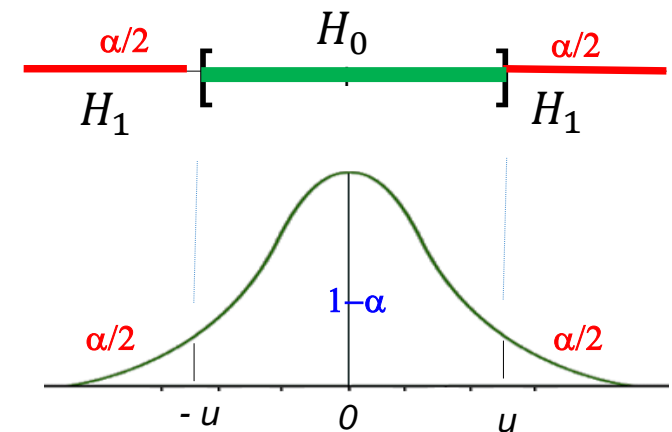
rejet de  $H_0$  ssi  $T$  dans  $W$  (région rouge)  
ssi  $T < -u$  ou  $T > u$

• Lecture de table  $N(0; 1)$  :

$$P(T < u) = 1 - \alpha/2 \longrightarrow u_{1-\alpha/2}$$

• Calcul de la valeur de  $T$  (sur un échantillon).

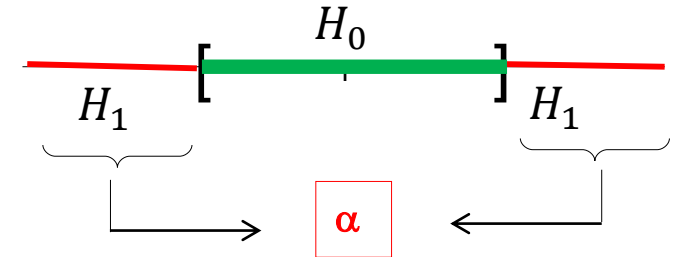
• Décision selon la règle :  $\text{Rejet de } H_0 \Leftrightarrow T < -u_{1-\alpha/2} \text{ ou } T > u_{1-\alpha/2}$



**Preuve :**

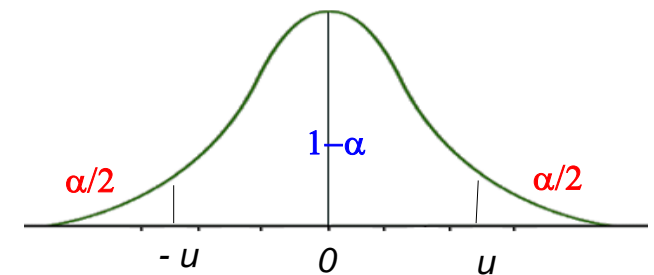
- Estimer  $\mu$  :  $\hat{\mu} = \bar{X}$
- La statistique  $T$  et sa loi :

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \text{ suit } N(0; 1)$$



$$\alpha = P(\bar{X} < c_1 \text{ ou } \bar{X} > c_2 \mid H_0 \text{ vraie}) = P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < \frac{c_1 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \text{ ou } \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} > \frac{c_2 - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mu = \mu_0\right)$$

$$= P\left(T < \underbrace{\frac{c_1 - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}}_{-u} \text{ ou } T > \underbrace{\frac{c_2 - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}}_u\right) \longrightarrow$$



- Lecture de table  $N(0;1)$  :  $P(T < u) = 1 - \alpha/2 \longrightarrow u_{1-\alpha/2}$

- Règle de décision :  $T < -u_{1-\alpha/2} \Leftrightarrow \bar{X} < c_1$  avec  $c_1 = \mu_0 - u_{1-\alpha/2} \sigma/\sqrt{n}$   
 $T > u_{1-\alpha/2} \Leftrightarrow \bar{X} > c_2$  avec  $c_2 = \mu_0 + u_{1-\alpha/2} \sigma/\sqrt{n}$

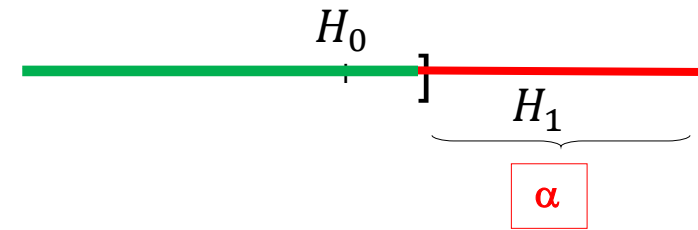
$$\begin{aligned} \text{Rejet de } H_0 &\Leftrightarrow T < -u_{1-\alpha/2} \text{ ou } T > u_{1-\alpha/2} \\ &\Leftrightarrow \bar{X} < \mu_0 - u_{1-\alpha/2} \sigma/\sqrt{n} \text{ ou } \bar{X} > \mu_0 + u_{1-\alpha/2} \sigma/\sqrt{n} \end{aligned}$$





## 2) Test unilatéral supérieur de la moyenne avec $\sigma^2$ connue : $X$ suit une loi $N(\mu; \sigma^2)$

$$\begin{cases} H_0 : \mu = \mu_0 \\ H_1 : \mu > \mu_0 \end{cases} \quad \alpha \text{ fixé}$$



• Estimer  $\mu$  :  $\hat{\mu} = \bar{X}$

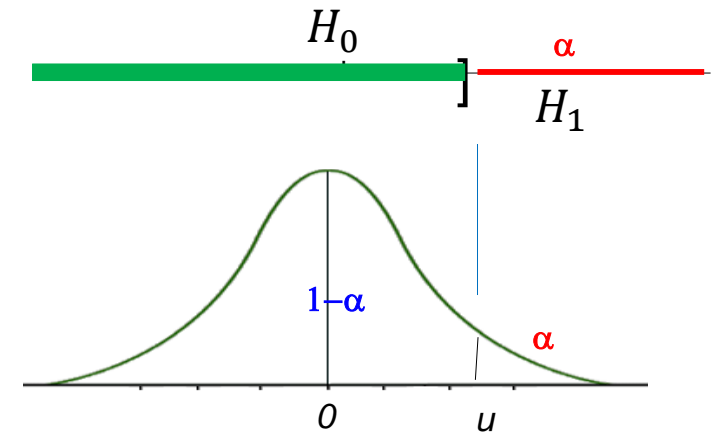
• La statistique  $T$  et sa loi sous  $H_0$  :  $T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}$  suit  $N(0; 1)$

• Région critique  $W$  (rejet de  $H_0$ ) :

rejet de  $H_0$  ssi  $T$  dans  $W$  (région rouge)  
ssi  $T > u$

• Lecture de table  $N(0; 1)$  :

$$P(T < u) = 1 - \alpha \longrightarrow u_{1-\alpha}$$



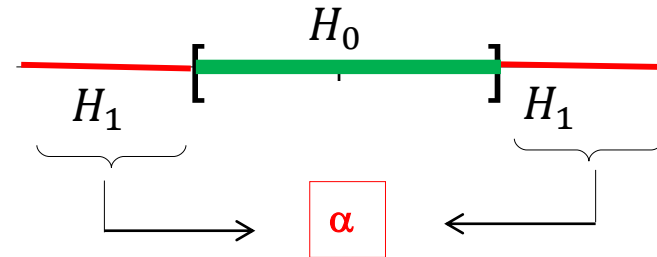
• Calcul de la valeur de  $T$  (sur un échantillon).

• Décision selon la règle :

$$\text{Rejet de } H_0 \Leftrightarrow T > u_{1-\alpha} \Leftrightarrow \bar{X} > \mu_0 + u_{1-\alpha} \sigma / \sqrt{n}$$

**3) Exemple :**  $X$  suit  $N(\mu; \sigma^2)$  avec  $\sigma^2$  connue,  $\sigma^2=4$ . Echantillon  $n=9$ ,  $\sum x_i = 900$ .

$$\begin{cases} H_0 : \mu = 99 \\ H_1 : \mu \neq 99 \end{cases} \quad \alpha = 0,05$$



• Test de moyenne avec  $\sigma^2$  connue, donc

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \text{ suit } N(0; 1)$$

• Test bilatéral donc (voir dessin) :  
 $P(T < u) = 1 - \alpha/2$

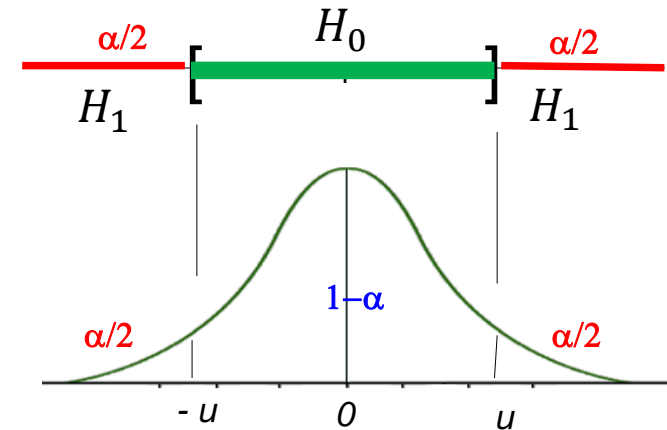
Lecture de  $u_{1-\alpha/2} = u_{0,975} = 1,96$

• Règle de décision :

Rejet de  $H_0 \Leftrightarrow T < -1,96$  ou  $T > 1,96$

• Calcul de la valeur de  $T$  (sur un échantillon) :

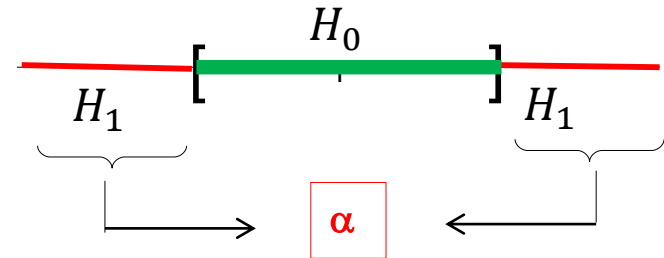
$$T_{calc} = \frac{(900/9) - 99}{2/\sqrt{9}} = 1,5 \quad \text{Ici } -1,96 < T_{calc} < 1,96 \text{ donc on accepte } H_0$$



→ On conclut que la moyenne de  $X$  est bien égale à 99 avec une probabilité de 95%

#### 4) Test bilatéral de la variance : $X$ suit une loi $N(\mu; \sigma^2)$

$$\begin{cases} H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \\ H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_0^2 \end{cases}$$



• Estimer  $\sigma^2$  :  $\widehat{\sigma^2} = S'^2$

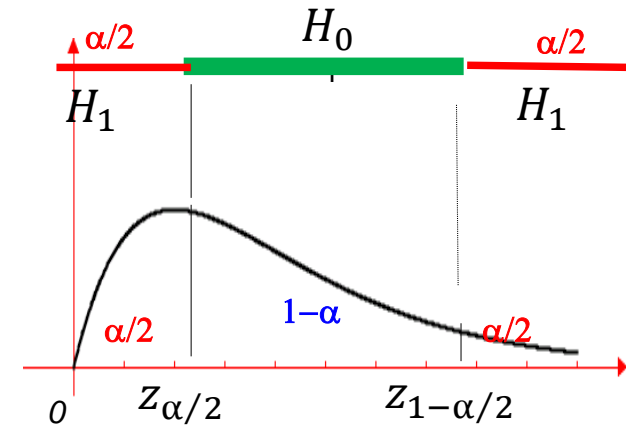
$$T = \frac{nS^2}{\sigma_0^2} = \frac{(n-1)S'^2}{\sigma_0^2} \text{ suit } \chi_{n-1}^2$$

• Rejet de  $H_0$  ssi  $T$  dans  $W$  (région rouge)

• Lecture de table  $\chi_{n-1}^2$  :

$$\longrightarrow z_{\alpha/2}^{n-1} \text{ et } z_{1-\alpha/2}^{n-1}$$

• Décision selon la règle :



$$\begin{aligned} \text{Rejet de } H_0 &\Leftrightarrow T < z_{\alpha/2}^{n-1} \text{ ou } T > z_{1-\alpha/2}^{n-1} \\ &\Leftrightarrow S^2 < \frac{\sigma_0^2}{n} z_{\alpha/2}^{n-1} \text{ ou } S^2 > \frac{\sigma_0^2}{n} z_{1-\alpha/2}^{n-1} \end{aligned}$$

### 5) Formules des statistiques de tous les tests paramétriques (sous $H_0$ ):

$$H_0 : \mu = \mu_0$$

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \quad \text{suit} \quad N(0; 1)$$

→  $\sigma^2$  connue

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S'/\sqrt{n}} = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n-1}} \quad \text{suit} \quad T_{n-1}$$

→  $\sigma^2$  inconnue

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}} \quad \text{suit} \quad N(0; 1)$$

→  $\sigma^2$  inconnue  
cas asymptotique :  
n grand

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2$$

$$T = \frac{nS^2}{\sigma_0^2} = \frac{(n-1)S'^2}{\sigma_0^2} \quad \text{suit} \quad \chi_{n-1}^2$$

$$H_0 : p = p_0$$

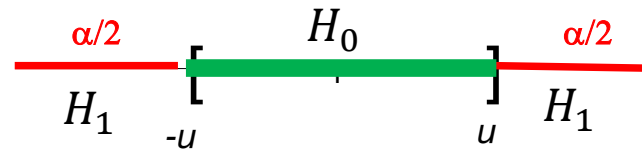
$$T = \frac{F - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \quad \text{suit} \quad N(0; 1)$$

→ Cas asymptotique :  
n grand

$$\begin{cases} H_0 : \mu = \mu_0 \\ H_1 : \mu \neq \mu_0 \end{cases}$$

*Rejet de  $H_0 \Leftrightarrow T < -u_{1-\alpha/2}$  ou  $T > u_{1-\alpha/2}$  ( $\sigma^2$  connue)*

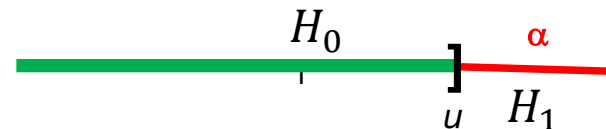
*Rejet de  $H_0 \Leftrightarrow T < -t_{1-\alpha/2}^{n-1}$  ou  $T > t_{1-\alpha/2}^{n-1}$  ( $\sigma^2$  inconnue)*



$$\begin{cases} H_0 : \mu = \mu_0 \\ H_1 : \mu > \mu_0 \end{cases}$$

*Rejet de  $H_0 \Leftrightarrow T > u_{1-\alpha}$  ( $\sigma^2$  connue)*

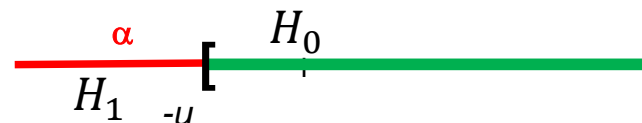
*Rejet de  $H_0 \Leftrightarrow T > t_{1-\alpha}^{n-1}$  ( $\sigma^2$  inconnue)*



$$\begin{cases} H_0 : \mu = \mu_0 \\ H_1 : \mu < \mu_0 \end{cases}$$

*Rejet de  $H_0 \Leftrightarrow T < -u_{1-\alpha}$  ( $\sigma^2$  connue)*

*Rejet de  $H_0 \Leftrightarrow T < -t_{1-\alpha}^{n-1}$  ( $\sigma^2$  inconnue)*



$$\begin{cases} H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \\ H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_0^2 \end{cases}$$

$$\text{Rejet de } H_0 \Leftrightarrow T < z_{\alpha/2}^{n-1} \text{ ou } T > z_{1-\alpha/2}^{n-1}$$

$$\begin{cases} H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \\ H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2 \end{cases}$$

$$\text{Rejet de } H_0 \Leftrightarrow T > z_{1-\alpha}^{n-1}$$

$$\begin{cases} H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \\ H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2 \end{cases}$$

$$\text{Rejet de } H_0 \Leftrightarrow T < z_{\alpha}^{n-1}$$

$$\begin{cases} H_0 : p = p_0 \\ H_1 : p \neq p_0 \end{cases}$$

$$\text{Rejet de } H_0 \Leftrightarrow T < -u_{1-\alpha/2} \text{ ou } T > u_{1-\alpha/2} \quad (ngrand)$$

$$\begin{cases} H_0 : p = p_0 \\ H_1 : p > p_0 \end{cases}$$

$$\text{Rejet de } H_0 \Leftrightarrow T > u_{1-\alpha} \quad (ngrand)$$

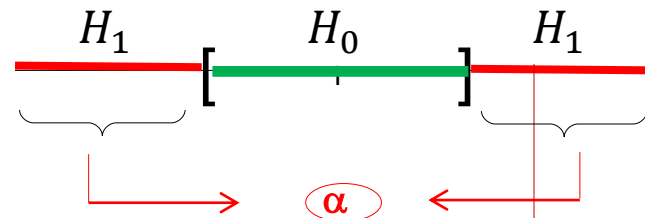
$$\begin{cases} H_0 : p = p_0 \\ H_1 : p < p_0 \end{cases}$$

$$\text{Rejet de } H_0 \Leftrightarrow T < -u_{1-\alpha} \quad (ngrand)$$

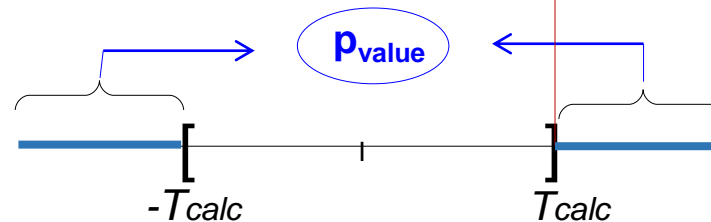
### III. La p-valeur d'un test :

- La  $p_{val}$  est le risque limite  $\alpha^*$  à partir duquel la décision va basculer :
- La  $p_{val}$  est le risque limite  $\alpha^*$  au-dessus duquel on accepte  $H_1$ .
- La  $p_{val}$  est le risque limite  $\alpha^*$  au-dessous duquel on accepte  $H_0$ .

#### Schéma de décision



#### Schéma de calcul



Si  $\alpha > p_{val}$  alors on accepte  $H_1$  (rejet de  $H_0$ )

Si  $\alpha < p_{val}$  alors on accepte  $H_0$  (rejet de  $H_1$ )

## Démarche pour le calcul de la p-valeur :

- Calcul de la valeur prise par la statistique T du test :  $T_{calc}$
- Calcul de  $p_{val}$  (sous  $H_0$ ) :
  - test unilatéral sup :  $p_{val} = P(T > T_{calc})$
  - test unilatéral inf :  $p_{val} = P(T < T_{calc})$
  - test bilatéral (lois  $N(0;1)$  ou Student) :  $p_{val} = 2 * P(T > |T_{calc}|)$
  - test bilatéral (lois Khi-deux ou Fisher) :  $p_{val} = 2 * \text{Min}[P(T < T_{calc}); P(T > T_{calc})]$
- Conclure selon  $\alpha$  et  $p_{val}$

**Exemple** : X suit  $N(\mu; \sigma^2)$  avec  $\sigma^2$  connue,  $\sigma^2=4$ . Echantillon  $n=9$ ,  $\bar{x} = 100$ .

$$\begin{cases} H_0 : \mu = 99 \\ H_1 : \mu \neq 99 \end{cases} \quad \alpha \text{ non fixé}$$

• Calcul :  $T_{calc} = \frac{\bar{x} - 99}{\sigma/\sqrt{n}} = 1,5$

• Ici, T suit la loi  $N(0;1)$ , lecture sur la table  $N(0;1)$

Test bilatéral :  $p_{val} = 2 P(T > 1,5) = 2 (1 - P(T < 1,5)) = 2(1 - 0,934) = 0,132$

- Conclusion : Si on prend un risque  $\alpha > 13,2\%$  alors on conclura :  $\mu \neq 99$   
 si on prend un risque  $\alpha < 13,2\%$  on conclura alors :  $\mu = 99$

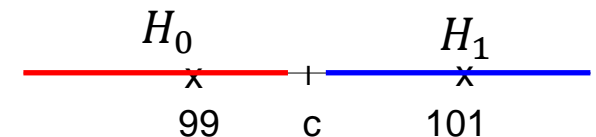


#### IV. La puissance d'un test :

- Calcul, sous  $H_0$ , de la valeur limite  $c$ .
- Calcul du risque de seconde espèce :  $\beta = P(\text{accepter } H_0 \mid H_1 \text{ vraie})$
- Puissance :  $1-\beta$  (Probabilité d'accepter  $H_1$  avec raison)

**Exemple :**  $X$  suit  $N(\mu; \sigma^2)$  avec  $\sigma^2$  connue,  $\sigma^2=4$ . Echantillon  $n=9$ ,  $\bar{x} = 100$ .

$$\begin{cases} H_0 : \mu = 99 \\ H_1 : \mu = 101 \end{cases} \quad \begin{cases} H_0 : \mu = 99 \\ H_1 : \mu > 99 \end{cases} \quad \alpha = 0,05$$



• Calcul de  $c$  :  $T_{calc} = \frac{\bar{x} - 99}{\sigma/\sqrt{n}} = 1,5 \quad u_{1-\alpha} = u_{0,95} = 1,6449$

$$c = \mu_0 + 1,6449 \sigma/\sqrt{n} = 100,0966$$

• Calcul de  $\beta = P(\text{accepter } H_0 \mid H_1) = P(\bar{X} < c \mid H_1) = P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < \frac{c - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mu = 101\right)$

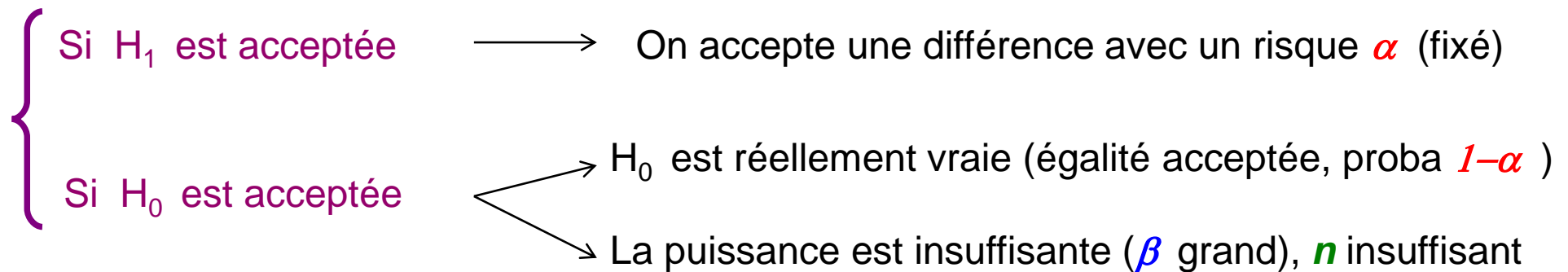
$$\beta = P\left(T < \frac{c - 101}{\sigma/\sqrt{n}}\right) = P(T < -1,57) = 1 - P(T < 1,57) \approx 0,0582$$

• Puissance :  $1-\beta = 0,9418$

• La probabilité d'accepter  $H_1$  avec raison est 94,18%. Le risque d'accepter  $H_0$  à tort est 5,82%

## Propriétés et conséquences :

- La puissance d'un test ( $1-\beta$ ) est fonction de la nature de  $H_1$ .
- Un test unilatéral est plus puissant qu'un test bilatéral.
- Plus la taille de l'échantillon  $n$  est grand, plus la puissance  $1-\beta$  est grande, plus  $\beta$  est petit ( $\alpha$  constant)
- Plus  $\alpha$  diminue, plus la puissance  $1-\beta$  diminue, plus  $\beta$  grandit.



$\longrightarrow$  Pour  $\alpha$  fixé, trouver  $n$  pour avoir une puissance  $1-\beta$  plus grande (donc un risque  $\beta$  plus petit)

$\longrightarrow$  Exemple (voir TD)