

## 1. Principes des Tests

## 2. Comparaison à une Valeur Standard

### 2.1 Position du Problème

### 2.2 Tests relatifs à une Moyenne

### 2.3 Tests relatifs à une Fréquence

## 3. Comparaison de deux Populations

### 2.1 Comparaison de deux Moyennes

### 2.2 Comparaison de deux Fréquences

Partons d'un exemple... Une machine fabrique des tiges d'acier. Si la machine est réglée correctement, l'utilisateur obtient une population de tiges de longueurs moyenne  $m$  et d'écart-type  $\sigma$ . On désire savoir si cette machine se dérègle. Ainsi, on prélèvera, à intervalles réguliers, des échantillons pour mesurer la longueur effective des tiges.

Nous faisons alors l'hypothèse  $H_0$  dite hypothèse nulle que la machine est bien réglée. On teste alors cette hypothèse: 2 cas se présentent :

- la machine est bien réglée, on accepte  $H_0$ .
- la machine est mal réglée, on rejette  $H_0$  et donc on accepte  $H_1$  dite hypothèse alternative.

Définition : un test statistique est une méthode permettant de prendre une décision à partir d'informations fournies par un échantillon.

Cette décision dépend donc de l'échantillon. Ainsi qu'elle que soit la décision prise, on court deux sortes de risques :

- le risque dit de 1ère espèce noté  $\alpha$ , est la probabilité de rejeter l'hypothèse  $H_0$  alors qu'elle est vraie en réalité :  $\alpha = p(\text{rejeter } H_0 / H_0 \text{ vraie})$
- le risque dit de 2nde espèce noté  $\beta$ , est la probabilité d'accepter l'hypothèse  $H_0$  alors qu'elle est fausse en réalité :  $\beta = p(\text{accepter } H_0 / H_0 \text{ fausse})$ .

Un test est bon si on arrive à minimiser  $\alpha$  et  $\beta$ .

On considère une population  $P$  sur laquelle on veut étudier un paramètre  $\gamma$  inconnue associé à un paramètre  $c$ . Sur un échantillon de taille  $n$ , on obtient  $\gamma_e$  connu. Sur la base de cette valeur observée  $\gamma_e$ , on se propose de comparer la vraie valeur  $\gamma$  à une valeur  $\gamma_0$  fixée à priori, constituant la valeur standard.

Soit une population  $P$  de grand effectif sur laquelle on étudie un caractère  $c$ . La moyenne  $m$  de  $c$  est inconnue. Sur un échantillon, on a trouvé une moyenne  $\bar{x}_n$ . On doit tester la moyenne  $m$  par rapport à une valeur notée  $m_0$  qui est la valeur standard.

### A. Tests Bilatéraux

Soit  $H_0$  : "  $m=m_0$  " l'hypothèse nulle et  $H_1$  : "  $m \neq m_0$  " l'hypothèse alternative

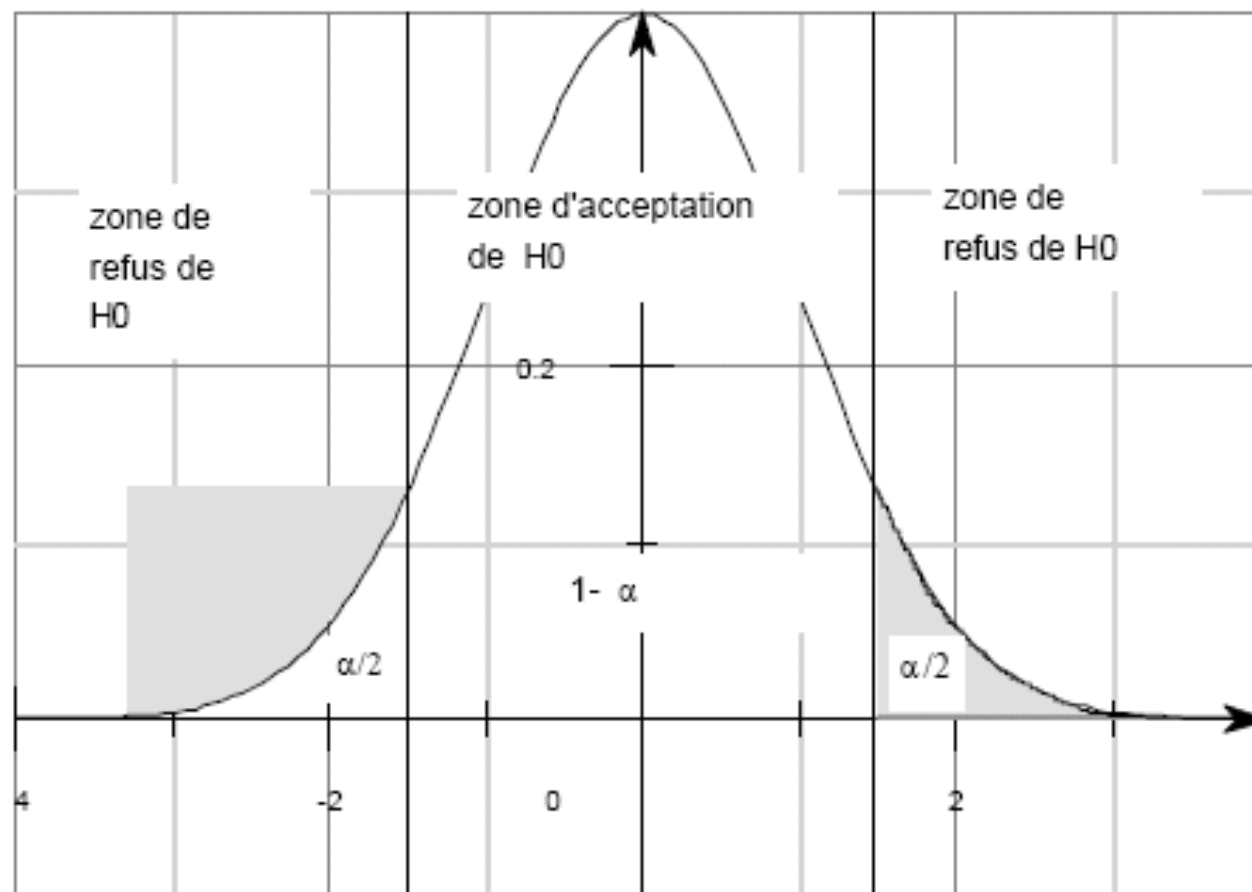
Soit  $X$  la variable aléatoire prenant pour valeurs les moyennes des différents échantillons de taille

$n=30$ , alors on sait que  $X$  suit une  $N(m_0 ; \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$ ,  $\sigma$  étant l'écart-type de la population  $P$ .

- On choisit un risque  $\alpha$
- on cherche dans la table de la loi normale centrée réduite  $N(0,1)$ ,  $t_\alpha$  tel que  $\pi(t_\alpha) = 1 - \frac{\alpha}{2}$
- soit  $\bar{x}_n$  la moyenne de l'échantillon de taille  $n$  alors

si  $\bar{x}_n \in \left[ m_0 - t_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}} ; m_0 + t_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$ , on accepte  $H_0$  avec le risque  $\alpha$

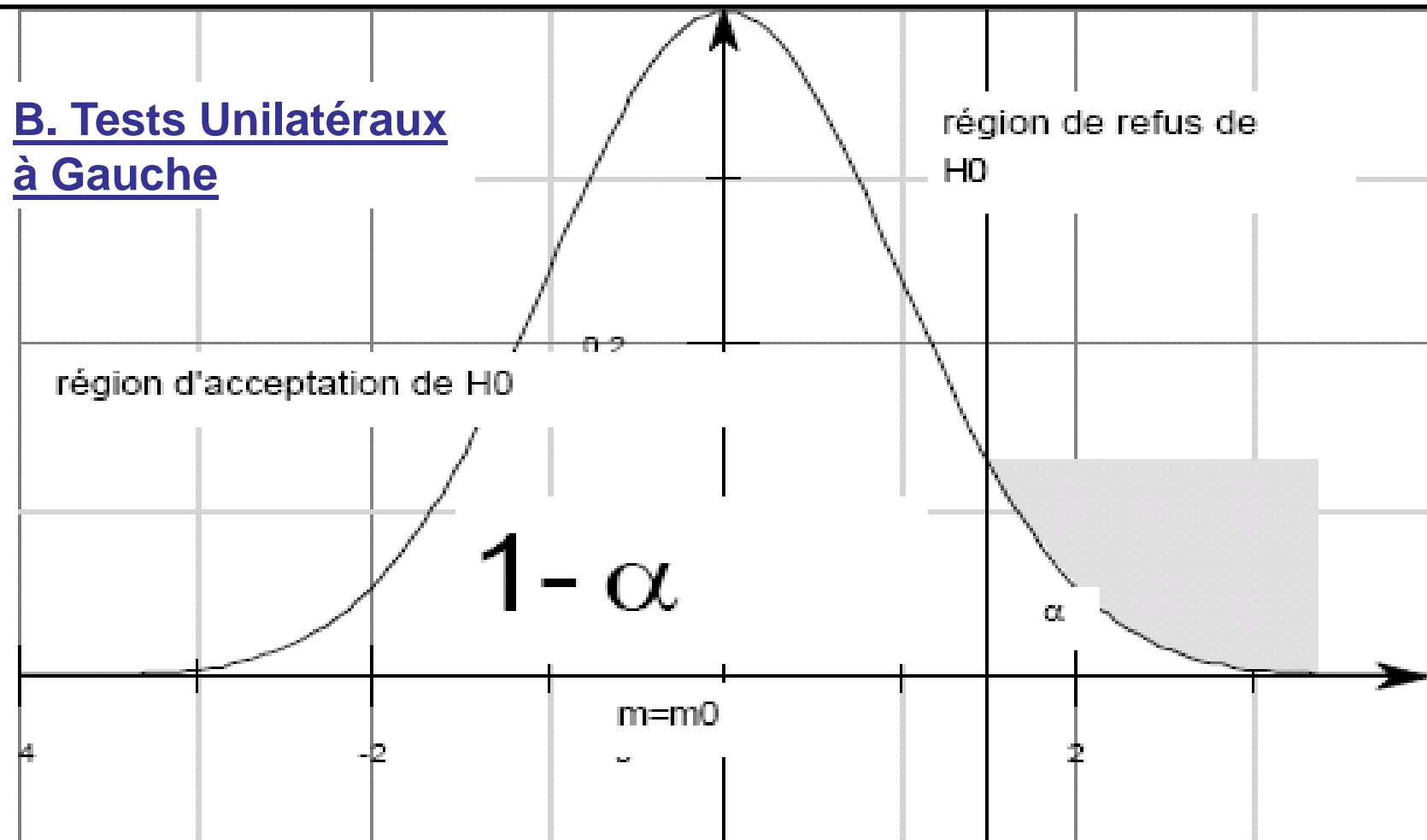
sinon on rejette  $H_0$  et donc on accepte  $H_1$  avec un risque  $\alpha$ .



Remarque : dans le cas usuel où  $\alpha = 5\%$  alors  $t_{\alpha} = 1,96$  et si  $\alpha = 1\%$  alors  $t_{\alpha} = 2,58$ .

Si  $\sigma$  est inconnu (ce qui est souvent le cas) alors on prend son estimateur ponctuel  $\sqrt{\frac{n}{n-1}} \sigma_e$ , où  $\sigma_e$  est l'écart-type de l'échantillon.

### B. Tests Unilatéraux à Gauche



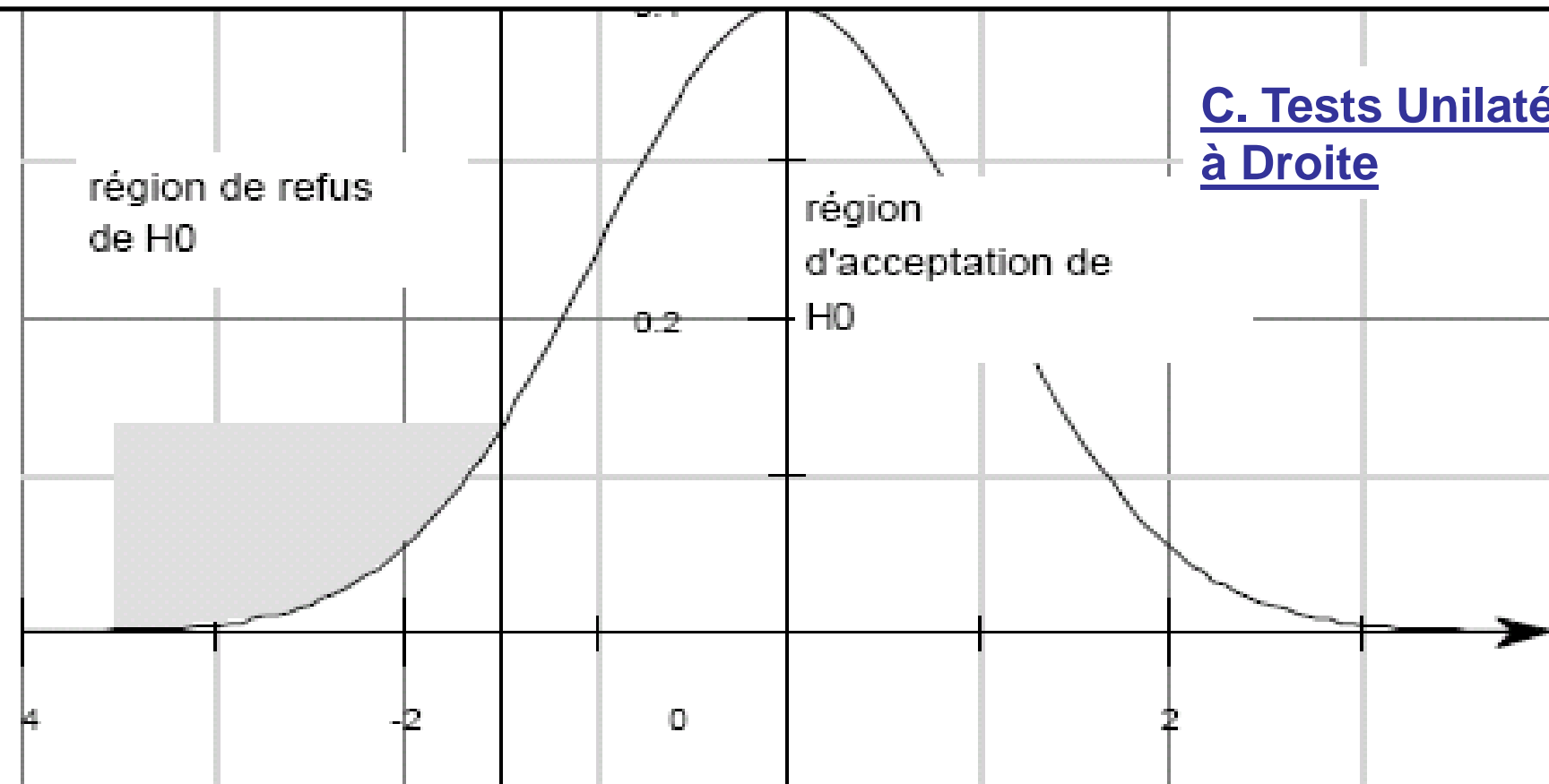
L'hypothèse nulle est  $H_0 : "m = m_0"$  et l'hypothèse alternative est  $H_1 : "m > m_0"$

On peut la retrouver par exemple dans le cas d'un test de dépassement d'une norme.

- On choisit un risque  $\alpha$
- On cherche dans la table de la loi normale centrée réduite  $N(0;1)$   $t_\alpha$  tel que  $\pi(t_\alpha) = 1 - \alpha$
- Si  $\bar{x}_n \leq m_0 + t_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$  alors on accepte  $H_0$  sinon on refuse  $H_0$  et donc on accepte  $H_1$

Rem : dans les cas usuels : si  $\alpha = 5\%$  alors  $t_\alpha = 1,645$  ; si  $\alpha = 1\%$  alors  $t_\alpha = 2,33$

### C. Tests Unilatéraux à Droite



L'hypothèse nulle est :  $H_0 : "m = m_0"$  et l'hypothèse alternative est :  $H_1 : "m < m_0"$   
 On la retrouve dans les cas de tests de non égalité d'une norme.

- On choisit un risque  $\alpha$
- On cherche dans la table de la loi normale centrée réduite  $N(0;1)$   $t_\alpha$  tel que  $\pi(t_\alpha) = 1 - \alpha$
- Si  $\bar{x}_n > m_0 - t_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$  on accepte  $H_0$ , sinon on rejette  $H_0$  et donc on accepte  $H_1$

Dans ces deux cas, il est très fréquent qu'on ne connaisse pas  $\sigma$  ; on a alors  $\frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \frac{\sigma_0}{\sqrt{n-1}}$



Tous les tests que l'on vient de voir restent valables ; il suffit de remplacer  $m$  par  $p$  (proportion inconnue dans la population  $P$ ),  $\bar{x}_p$  par  $f_p$  (proportion effective sur l'échantillon) et

$$\frac{\sigma}{\sqrt{n}} \text{ par } \sqrt{\frac{f_p(1-f_p)}{n-1}}$$

Un test bilatéral ne peut être utilisé à la place d'un test unilatéral dans la mesure où la recherche de  $t_\alpha$  ne se fait pas de la même façon. D'autre part le test bilatéral est un test « draconien ». C'est un test de non dépassement d'un côté ou de l'autre d'une norme. On peut imaginer par exemple la fabrication de pièces usinées. Les tests unilatéraux ne limitent eux que d'un seul côté.

	Population P1		Population P2	
Caractères Etudiés	C		C	
Moyenne Ecart-type	$m_1$ $\sigma_1$	inconnus	$m_2$ $\sigma_2$	inconnus
	Echantillon $e_1$		Echantillon $e_2$	
Taille Moyenne Ecart-type	$n_1=30$ $\bar{x}_{e_1}$ $\sigma_{e_1}$	connus	$n_2=30$ $\bar{x}_{e_2}$ $\sigma_{e_2}$	connus

Règle du test de comparaison de 2 moyennes

L'hypothèse nulle est :  $H_0 : "m_1 = m_2"$  et l'hypothèse alternative est  $H_1 : "m_1 \neq m_2"$

- On choisit un risque  $\alpha$
- On cherche dans la table de la loi normale centrée réduite  $N(0;1)$   $t_\alpha$  tel que  $\pi(t_\alpha) = 1 - \alpha/2$
- Si  $\frac{\bar{x}_{e_1} - \bar{x}_{e_2}}{\sqrt{\frac{\sigma_{e_1}^2}{n_1 - 1} + \frac{\sigma_{e_2}^2}{n_2 - 1}}} \in [-t_\alpha; t_\alpha]$  on accepte  $H_0$  sinon on rejette  $H_0$  et donc on accepte  $H_1$
- Si  $H_0$  est acceptée, on dit que la différence  $m_1 - m_2$  n'est pas significative au risque  $\alpha$

	Population P <sub>1</sub>	Population P <sub>2</sub>
Caractère étudié Pourcentage	C p <sub>1</sub> inconnu	C p <sub>2</sub> inconnu
	Echantillon e <sub>1</sub>	Echantillon e <sub>2</sub>
Taille Pourcentage	n <sub>1</sub> =30 f <sub>1</sub> connu	n <sub>2</sub> =30 f <sub>2</sub> connu

L'hypothèse nulle est  $H_0 : "p_1 = p_2"$  et l'hypothèse alternative  $H_1 : "p_1 \neq p_2"$

- On choisit un risque  $\alpha$
- On cherche dans la table de la loi normale centrée réduite  $N(0;1)$   $t_\alpha$  tel que  $\pi(t_\alpha) = 1 - \alpha/2$
- Soit  $f = \frac{n_1 f_1 + n_2 f_2}{n_1 + n_2}$  alors si  $\frac{f_1 - f_2}{\sqrt{f(1-f)\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}} \in [-t_\alpha; t_\alpha]$  on accepte  $H_0$  sinon on rejette  $H_0$   
et on accepte donc  $H_1$ .
- Si  $H_0$  est acceptée, on dit que  $p_1 - p_2$  n'est pas significative au risque  $\alpha$ .