

FICHE DE RESUME SUR LES TESTS D'HYPOTHESES

Les risques d'erreur

		Réalité	
		Ho vraie	Ho faux
Décision	Ho vraie	bonne décision	Erreur de deuxième espèce $\beta = P[\text{accepter Ho quand Ho faux}]$
	Ho faux	Erreur de première espèce $\alpha = P[\text{rejeter Ho quand Ho vraie}]$	bonne décision

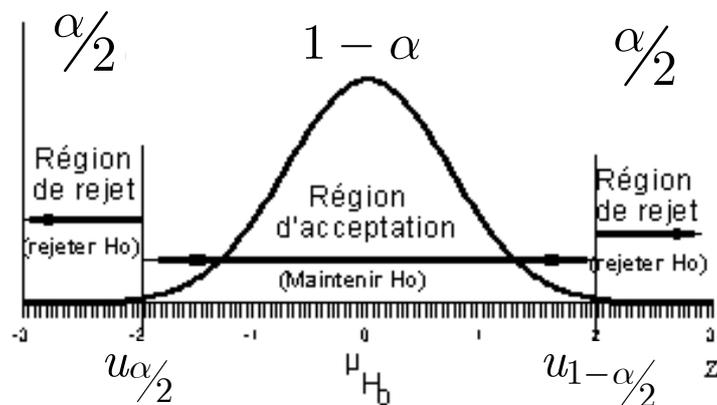
Démarche des tests d'hypothèses

1. Définir les hypothèses
2. Fixer un seuil de signification (ou niveau du test)
3. Définir la statistique du test Z
4. Définir une règle de décision en donnant par exemple la zone de rejet de l'hypothèse nulle
5. Calcul numérique à partir de l'échantillon de la statistique de test z_{obs} ou de la p-valeur selon la méthode choisie
6. Décision

Zone de rejet pour un test bilatéral : $\left\{ Z > u_{1-\alpha/2} \text{ ou } Z < u_{\alpha/2} \right\}$

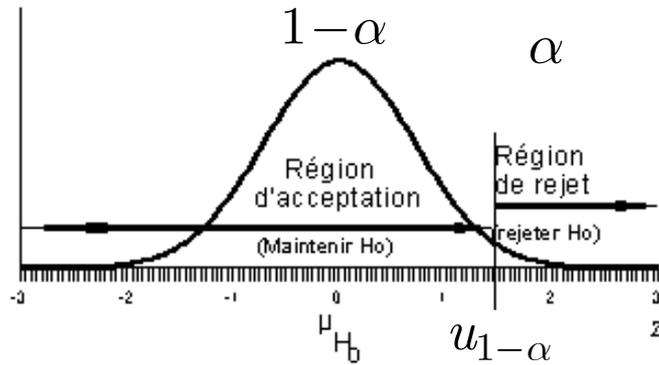
On note u_{α} le fractile d'ordre α de la loi de la statistique d'ordre

ATTENTION : la loi n'est pas toujours symétrique et parfois $u_{\alpha/2} \neq u_{1-\alpha/2}$



source : université du Québec

Zone de rejet pour un test unilatéral à droite : $\{Z > u_{1-\alpha}\}$



source : université du Quebec

Zone de rejet pour un test unilatéral à gauche : $\{Z < u_{\alpha}\}$

p-valeur

Si la p-valeur est inférieure au seuil de signification, alors on rejette l'hypothèse nulle.

1. pour un test bilatéral :

$$p\text{valeur} = \begin{cases} 2P(Z \leq z_{obs}) & \text{si } P(Z \leq z_{obs}) \leq 0.5 \\ 2P(Z \geq z_{obs}) & \text{si } P(Z \leq z_{obs}) \geq 0.5 \end{cases}$$

2. pour un test unilatéral à droite

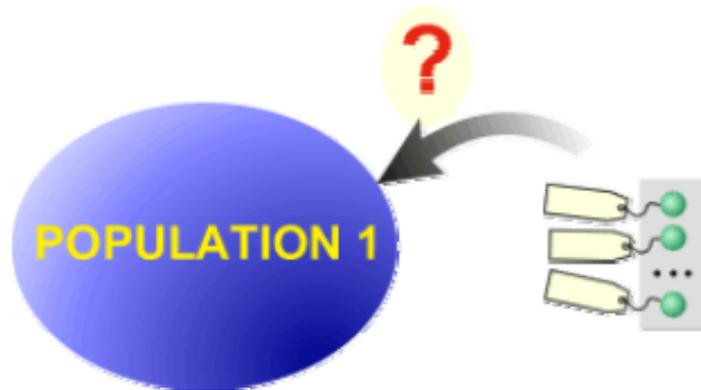
$$p\text{valeur} = P_{H_0}(Z > z_{obs})$$

3. pour un test unilatéral à gauche

$$p\text{valeur} = P_{H_0}(Z < z_{obs})$$

TESTS DE CONFORMITE

Les tests de conformité sont destinés à vérifier si un échantillon peut être considéré comme extrait d'une population donnée ou représentatif de cette population, vis-à-vis d'un paramètre comme la moyenne, la variance ou la fréquence observée.



Source : Facultés universitaires Notre Dame de la paix, Namur

Population inconnue

Espérance μ inconnue
 Variance σ^2 inconnue
 Proportion p inconnue



Echantillon

Taille n
 Moyenne échantillonnale \bar{X}_n
 Variance échantillonnale S_n^2
 Proportion empirique $\pi_n = \frac{K_n}{n}$



Test d'une hypothèse à partir de l'échantillon

Bilatéral:

$$H_0 : \mu = \mu_0 \quad H_1 : \mu \neq \mu_0$$

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \quad H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_0^2$$

$$H_1 : p = p_0 \quad H_1 : p \neq p_0$$

Unilatéral:

$$H_0 : \mu = \mu_0 \quad H_1 : \mu > \mu_0$$

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \quad H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2$$

$$H_1 : p = p_0 \quad H_1 : p > p_0$$

$$H_0 : \mu = \mu_0 \quad H_1 : \mu < \mu_0$$

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \quad H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2$$

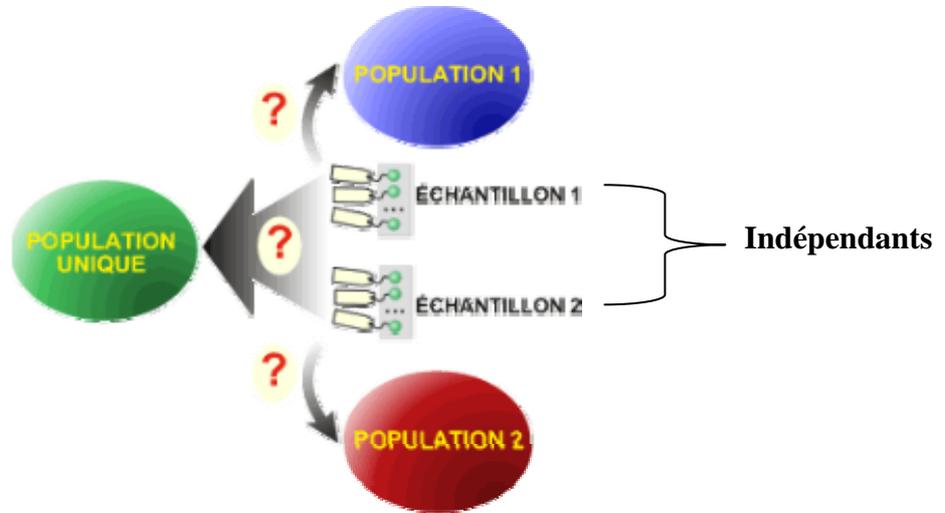
$$H_1 : p = p_0 \quad H_1 : p < p_0$$

Synthèse des différentes statistiques de test pour les tests de conformité

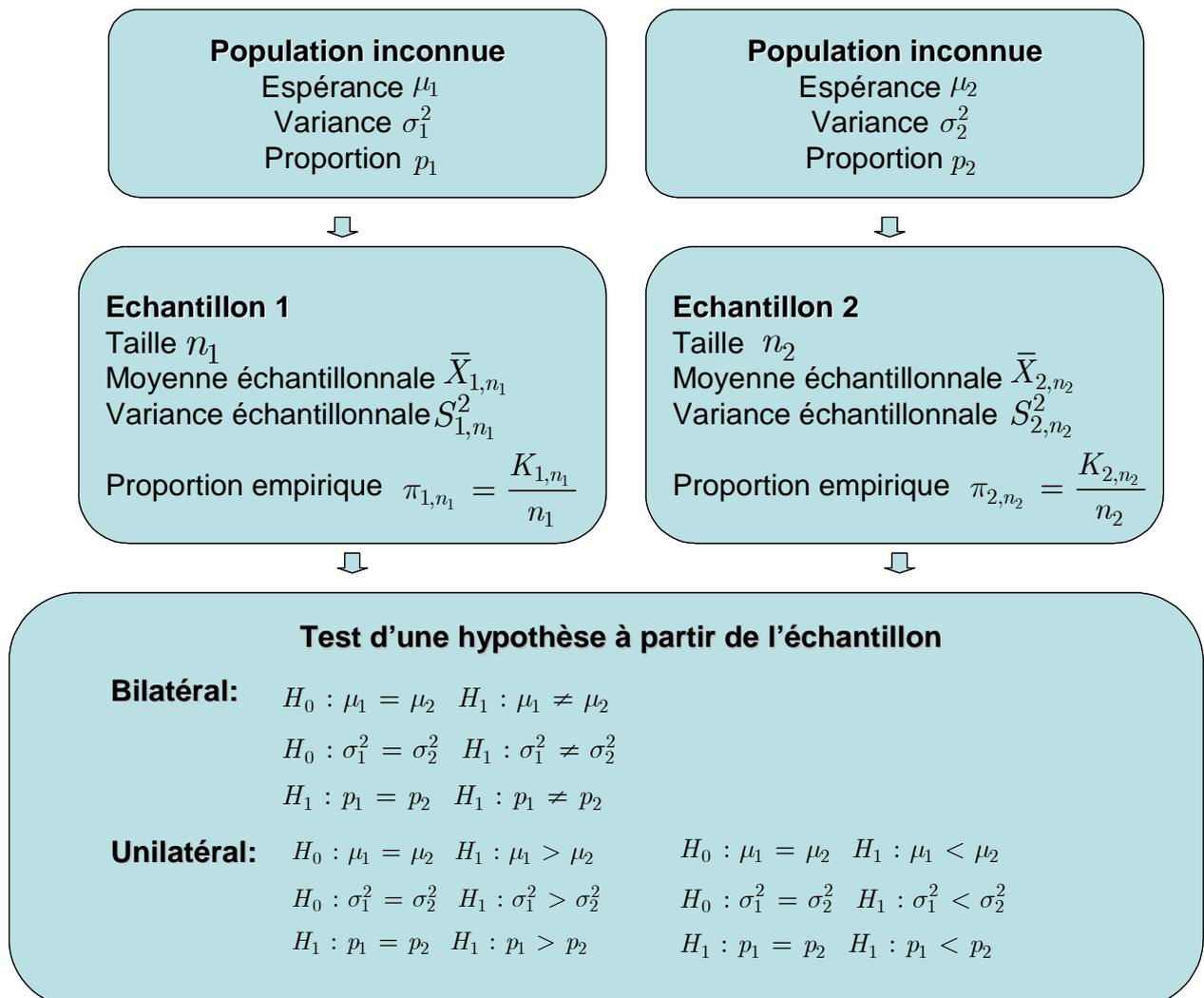
Paramètre à tester	loi de la population		statistique	loi
moyenne μ	Normale	σ^2 connu	$\left(\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \right)$	N(0 ; 1)
		σ^2 inconnu	$\left(\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{S_n}{\sqrt{n}}} \right)$	Student à (n-1) degrés de liberté
	quelconque n > 30	σ^2 connu	$\left(\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \right)$	N(0 ; 1) approximativement
		σ^2 inconnu	$\left(\frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\frac{S_n}{\sqrt{n}}} \right)$	N(0 ; 1) approximativement
Variance σ^2	normale	μ connu	$\sum_{i=1}^n \frac{(X_i - \mu)^2}{\sigma_0^2}$	χ^2 à n degrés de liberté
		μ inconnu	$\left(\frac{(n-1)S_n^2}{\sigma_0^2} \right)$	χ^2 à n-1 degrés de liberté
proportion p	quelconque		K_n	Binomiale (n, p_0)
proportion p	quelconque $np_0 > 5$ $n(1-p_0) > 5$		$\frac{\pi_n - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}$	N(0 ; 1) approximativement

TESTS D'HOMOGENEITE OU D'EGALITE

Il s'agit de déterminer si deux populations distinctes ont des paramètres identiques.



Source : Facultés universitaires Notre Dame de la paix, Namur



Synthèse des différentes statistiques de test pour les tests d'homogénéité

Paramètres à tester	loi de la population		statistique	loi sous l'hypothèse d'égalité des paramètres
moyennes μ_1 et μ_2	Normale ou n_1 et $n_2 > 30$	σ_1^2 et σ_2^2 connus	$\frac{\bar{X}_{1,n_1} - \bar{X}_{2,n_2}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$	N(0 ; 1)
	normale	σ_1^2 et σ_2^2 inconnus mais hypothèse d'homoscédasticité vérifiée ($\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$)	$\frac{(\bar{X}_{1,n_1} - \bar{X}_{2,n_2})}{\sqrt{S_{estim}^2 \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right)}}$ avec $S_{estim}^2 = \frac{(n_1 - 1)S_{1,n_1}^2 + (n_2 - 1)S_{2,n_2}^2}{n_1 + n_2 - 2}$	Student à $(n_1 + n_2 - 2)$ degrés de liberté
	quelconque n_1 et $n_2 > 30$	σ_1^2 et σ_2^2 inconnus mais hypothèse d'homoscédasticité vérifiée ($\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$)	$\frac{(\bar{X}_{1,n_1} - \bar{X}_{2,n_2})}{\sqrt{S_{estim}^2 \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right)}}$ avec $S_{estim}^2 = \frac{(n_1 - 1)S_{1,n_1}^2 + (n_2 - 1)S_{2,n_2}^2}{n_1 + n_2 - 2}$	N(0,1) approximation
	normale ou quelconque avec n_1 et $n_2 > 30$	σ_1^2 et σ_2^2 inconnus	$\frac{\bar{X}_{1,n_1} - \bar{X}_{2,n_2}}{\sqrt{\frac{S_{1,n_1}^2}{n_1} + \frac{S_{2,n_2}^2}{n_2}}}$	N(0 ; 1) approximation
Variances σ_1^2 et σ_2^2	normale		$\frac{S_{1,n_1}^2}{S_{2,n_2}^2}$	Fisher à $(n_1 - 1, n_2 - 1)$ degrés de liberté
proportion p_1 et p_2	$n_1 \pi_{1,n_1} (1 - \pi_{1,n_1}) > 12$ $n_2 \pi_{2,n_2} (1 - \pi_{2,n_2}) > 12$		$\frac{\pi_{1,n} - \pi_{2,n}}{\sqrt{p_{estim} (1 - p_{estim}) \left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right)}}$ avec $p_{estim} = \frac{K_{1,n} + K_{2,n}}{n_1 + n_2}$	N(0 ; 1) approximation