

**Statistiques et informatique****E.C. PSY54AA****Présentation du cours 2009/2010****Organisation matérielle**

Cours magistral : 12 heures

Mercredi 8h15-9h15 - Amphi 1

Travaux dirigés :

TD de statistiques.

- Gr 1 - Mardi 14h45-15h45 - B316
- Gr 2 - Mercredi 9h15-10h15 - A212
- Gr 3 - Mercredi 17h-18h - A212

TD d'informatique (en sous-groupes).

salle info., 2 h. par quinzaine

- Gr 1A et 1B - Mardi 16h-18h - A206
- Gr 2A et 2B - Merc. 10h30-12h30 - A204
- Gr 3A et 3B - Jeudi 8h15-10h15 - A206

Monitorat informatique

- en alternance avec les TD

**Contrôle des connaissances :**

contrôle continu - 1ère session

70 % Examen écrit (3 heures)

30 % Note de TD

2ème session

100 % Examen écrit (2 heures)

FG Carpentier - 2009-2010

1

**Bibliographie**

- B. Cadet Méthodes statistiques en psychologie. P.U. de Caen
- G. Mialaret. Statistiques appliquées aux sciences humaines. PUF
- B. Beaufiles. Statistiques appliquées à la psychologie. Tomes 1 et 2. LEXIFAC Bréal
- N. Guéguen. Manuel de statistiques pour psychologues
- D.C. Howell. Méthodes statistiques en sciences humaines
- M. Reuchlin. Précis de Statistiques. PUF Coll. Le Psychologue.
- P. Rateau, Méthode et statistique expérimentales en sciences humaines, Ellipses
- N. Gauvrit. Stats pour Psycho - 500 exercices corrigés. De Boeck
- A. Méot. Introduction aux statistiques inférentielles. De Boeck
- A. Méot. Les tests d'hypothèses en psychologie expérimentale. De Boeck

FG Carpentier - 2009-2010

2

**Documents fournis :**

Transparents du cours de statistiques

Polycopié du cours en Informatique

Fiches de TD de statistiques et d'informatique

Documents disponibles sur internet

- Au format .pdf lisible par Acrobat Reader :

Transparents du CM de Stats, fiches de TD de Stats

- Au format .pdf ou .doc (format Word) :

fiches de TD d'informatique

**Adresses Web**<http://geai.univ-brest.fr/~carpentier/><http://infolettres.univ-brest.fr/~carpentier/>**Contenu****Statistiques :**

Echantillonnage. Notion de test statistique.

Tests paramétriques : loi de Student et tests d'égalité

de deux moyennes sur des groupes indépendants ou

appariés ; tests d'égalité de deux proportions ; intro-

duction à l'analyse de variance ; loi de Fisher Snedecor.

Tests non paramétriques : test d'indépendance du khi-

2 ; test de la médiane, test du signe ; protocoles de

rangs et tests non paramétriques.

FG Carpentier - 2009-2010

3

**Echantillonnage****Echantillonnage - cas d'une moyenne** $\mu$  : moyenne sur la population $\sigma^2$  : variance sur la populationDistribution d'échantillonnage de  $\bar{X}$ , moyenne observée sur un échantillon de taille  $n$ .Loi normale (si  $n \geq 30$ )Moyenne :  $Moy(\bar{X}) = \mu$ Variance :  $Var(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$ 

La racine carrée de cette variance est appelée erreur standard ou erreur type.

**Echantillonnage - cas d'une proportion** $p$  : proportion dans la population $\sigma^2 = p(1 - p)$ Distribution d'échantillonnage de  $\bar{F}$ , proportion observée sur un échantillon de taille  $n$ .Loi normale (si  $np \geq 15$  et  $n(1 - p) \geq 15$ )Moyenne :  $Moy(\bar{F}) = p$ Variance :  $Var(\bar{F}) = \frac{p(1 - p)}{n}$ 

FG Carpentier - 2009-2010

4

## Estimation de paramètres

### Statistiques inférentielles

Raisonnement de type inductif : à partir de *conséquences* (ce qui est observé sur un (ou des) échantillons de taille  $n$ ), remonter aux *causes* les plus probables (valeurs des paramètres dans la population).

### Rappel : Estimation ponctuelle de paramètres

Population :  $\mu, \sigma^2$  inconnus.  
Echantillon de taille  $n$  :  $\bar{x}, s^2$  observés.

Estimation de  $\mu$  :  $\hat{\mu} = \bar{x}$

Estimation de  $\sigma^2$  :  $\hat{\sigma}^2 = s_c^2 = \frac{n}{n-1} s^2$

$s_c^2$  est appelée **variance corrigée**.

## Introduction aux tests statistiques

### Démarche générale d'un test

35 sujets soumis à un apprentissage. Deux tests l'un avant, l'autre après l'apprentissage.

Sujet	1	2	3	4	5	6	7	...
Avant	8	13	12	17	14	9	10	...
Après	11	11	14	21	12	10	15	...

**Problème** : L'apprentissage a-t-il un effet sur la performance ?

### Remarques :

Raisonnement en termes "d'échantillon tiré d'une population"

Variable pertinente : différence individuelle  $d_i = y_i - x_i$

### Protocole dérivé des différences individuelles

Sujet	1	2	3	4	5	6	7	...
$d_i$	3	-2	2	4	-2	1	5	...

Caractéristiques de position et de dispersion :

$\bar{d} = 1.08$  ;  $s^2 = 5.05$  ;  $s = 2.25$  ;  $s_c^2 = 5.20$  ;  $s_c = 2.28$

### Construction d'un test statistique

Sujets observés : échantillon tiré dans une population  
 $\delta$  : moyenne des effets individuels dans la population.

#### 1. Formulation des hypothèses

$H_0$  : hypothèse nulle :  $\delta = 0$

$H_1$  : hypothèse alternative :  $\delta \neq 0$

#### 2. Choix d'un risque, ou seuil de signification

Par exemple :  $\alpha = 5\%$

#### 3. Choix d'une statistique de test

Une statistique est une variable qui peut être évaluée sur chaque échantillon tiré, et dont la distribution théorique, sous l'hypothèse  $H_0$ , est connue.

Ici, on prend :  $Z = \frac{\bar{d}}{E}$  avec  $E^2 = \frac{s_c^2}{n}$ .

Les statisticiens ont montré que, sous l'hypothèse  $H_0$ ,  $Z$  suit approximativement une loi normale centrée réduite.

#### 4. Calcul des valeurs critiques (règle de décision)

Pour  $\alpha = .05$ , on obtient  $z_{crit} = 1.96$ .

#### 5. Calcul de la valeur observée de la statistique

Ici :  $z_{obs} = \frac{1.08}{0.38} = 2.84$

#### 6. Comparer $z_{obs}$ et $z_{crit}$ . Appliquer la règle de décision

Ici :  $z_{obs} > z_{crit}$ .  $z_{obs}$  est dans la zone de rejet de  $H_0$ . Sous  $H_0$ , l'échantillon tiré a une fréquence d'apparition inférieure à 5%. On refuse donc  $H_0$  et on choisit  $H_1$ .

### Raisonnement en termes de "niveau de significativité"

Avec un logiciel de traitement statistique, les étapes 4, 5 et 6 sont remplacées par :

#### 4'. Calcul de la valeur observée de la statistique

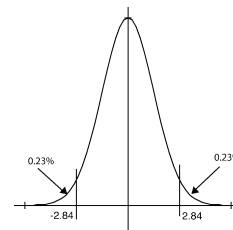
Comme ci-dessus :  $z_{obs} = 2.84$

#### 5'. Calcul de la p-value correspondante

On évalue, sous l'hypothèse  $H_0$ , la fréquence (ou probabilité) d'apparition de tous les protocoles *au moins aussi extrêmes que celui observé*.

Ici :  $p = P(Z \leq -2.84) + P(Z \geq 2.84) = 1 - 2 \times 0.4977 = 0.0046 = 0.46\%$ .

Autre formulation : si  $H_0$  est vraie, on a seulement 0.46% de chances de tirer un échantillon conduisant à  $Z \leq -2.84$  ou  $Z \geq 2.84$ .



#### 6'. Comparaison du seuil et de la p-value ; conclusion

Ici :  $p = 0.46\%$  et  $\alpha = 5\%$ . D'où  $p < \alpha$ . Au seuil de 5%, on refuse donc  $H_0$  et on choisit  $H_1$ .

**Remarques générales**

**Test** : mécanisme permettant de trancher entre deux hypothèses à partir des résultats observés sur un ou plusieurs échantillons.

**Hypothèses**

*Hypothèse nulle* : elle joue un rôle particulier ; elle affirme que les différences observées sont dues au hasard.

*Hypothèse alternative* : elle affirme que les différences sont significatives (en un sens à préciser).

**Les risques d'erreur**

		Hypothèse vraie	
		$H_0$	$H_1$
Hypothèse retenue	$H_0$	$1 - \alpha$	$\beta$
	$H_1$	$\alpha$	$1 - \beta$

•  $\alpha$  : seuil de significativité. C'est aussi la probabilité de rejeter  $H_0$  alors que  $H_0$  est vraie (risque de première espèce ou risque de commettre une erreur de type I)

•  $\beta$  : risque de seconde espèce. C'est la probabilité d'accepter  $H_0$  alors que  $H_0$  est fautive (risque de commettre une erreur de type II).

$1 - \beta$  : probabilité de détecter correctement un cas où  $H_0$  doit être rejetée. Puissance du test.

**Illustrations** Commettre une ...

**Erreur de type I** : c'est voir une différence entre deux groupes alors qu'en fait, il n'y en a pas.

Exemples :

– Affirmer qu'un programme d'apprentissage coûteux a un effet sur le comportement des sujets, alors que c'est inexact

– "Mettre en évidence" une différence imaginaire entre les sexes, ou les races...

*Comment diminuer ce risque* : prendre  $\alpha$  petit, veiller à neutraliser les autres variables, etc

**Erreur de type II** : c'est ne pas voir de différence, alors qu'il y en a réellement une.

C'est souvent un moindre mal, mais...

Exemples :

– Ne pas mettre en évidence un risque de somnolence lié à l'absorption d'un médicament.

– L'usine de La Hague est-elle réellement inoffensive pour les riverains ?

*Comment diminuer ce risque* : augmenter la taille de l'échantillon, ne pas prendre  $\alpha$  trop petit, veiller à neutraliser les autres variables, bien choisir le test...

**Test de comparaison d'une moyenne à une norme****Notations**

$X$  : variable numérique définie sur une population

$\mu_0$  : moyenne (connue) de  $X$  sur la population de référence

$\bar{x}$  : moyenne observée sur un échantillon

$s_c$  : écart type corrigé observé sur l'échantillon

$n$  : taille de l'échantillon.

On introduit  $\mu$  : moyenne (inconnue) de  $X$  sur la population d'où est tiré l'échantillon.

**Hypothèses du test**

$H_0 : \mu = \mu_0$

$H_1$  : A choisir parmi :  $\mu \neq \mu_0$  ou  $\mu < \mu_0$  ou  $\mu > \mu_0$

**Statistique de test.** Cas où  $n > 30$

$$Z = \frac{\bar{x} - \mu_0}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{s_c^2}{n}$$

Z suit la loi normale centrée réduite.

**Statistique de test.** Cas où  $n \leq 30$

$$T = \frac{\bar{x} - \mu_0}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{s_c^2}{n}$$

T suit la loi de Student à  $n - 1$  ddl.

**Exemple**

Une enquête nationale a montré que le score moyen à un test de niveau à l'entrée au collège est de 40.

Sur un groupe de 50 élèves, on observe une moyenne de 37, avec un écart type corrigé de 9.2.

Peut-on considérer que ce groupe a été tiré au hasard dans la population de l'ensemble des collégiens ?

$\mu$  : moyenne (inconnue) dans la population d'où a été tiré l'échantillon.

$H_0 : \mu = 40$

$H_1 : \mu \neq 40$  (test bilatéral)

Seuil choisi :  $\alpha = 5\%$

Valeur critique de la statistique de test :  $z_c = 1.96$ .

Règle de décision : si  $|z_{obs}| \leq 1.96$ , on conclut sur  $H_0$ , sinon, on conclut sur  $H_1$ .

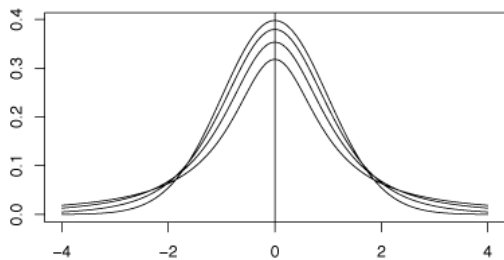
Calcul de la valeur observée de la statistique de test :

$$E^2 = \frac{9.2^2}{50} = 1.6928 \quad ; \quad E = 1.3011$$

$$z_{obs} = \frac{37 - 40}{1.30} = -2.31$$

On conclut donc sur  $H_1$ .

**Loi de Student**



Densité de la loi de Student pour ddl=1, ddl=2, ddl=5 et ddl=100

**Cas particulier : Ecart type  $\sigma$  connu**

Si la variable  $X$  est distribuée selon une loi normale dans la population parente, et si on connaît son écart type  $\sigma$ , la statistique à utiliser est :

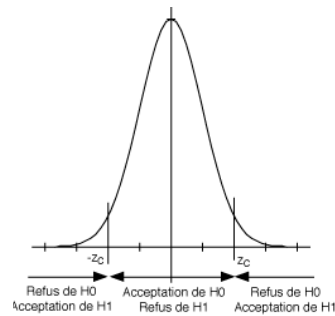
$$Z = \frac{\bar{x} - \mu_0}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{\sigma^2}{n}$$

$Z$  suit alors une loi normale, même si  $n \leq 30$ .

Exemple : test de QI sur un échantillon.

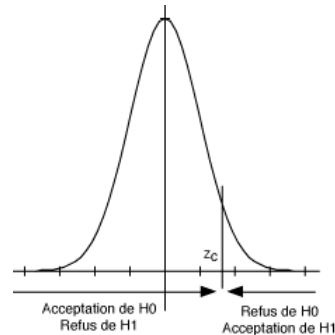
**Détermination de la règle de décision selon la forme de  $H_1$**

- Test bilatéral.  $H_1 : \mu \neq \mu_0$



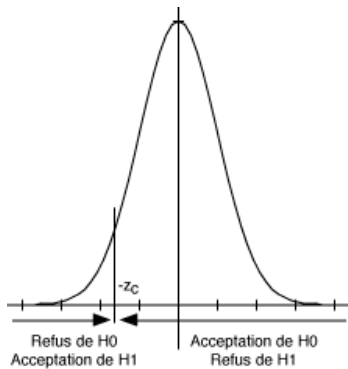
$$z_c \text{ définie par } P(-z_c \leq Z \leq z_c) = 1 - \alpha$$

- Test unilatéral.  $H_1 : \mu > \mu_0$



$$z_c \text{ définie par } P(Z \leq z_c) = 1 - \alpha$$

- Test unilatéral.  $H_1 : \mu < \mu_0$



$$z_c \text{ définie par } P(Z \leq z_c) = 1 - \alpha$$

**Remarque : raisonner en termes de niveau de significativité**

Comment interpréter les résultats fournis par les logiciels ?

**Niveau de significativité** (NivSig ou  $p$ ) : probabilité d'obtenir, sous  $H_0$ , une valeur de la statistique de test "au moins aussi extrême" que la valeur observée.

Pour un test unilatéral "à droite" :

$$p = P(Z > z_{obs})$$

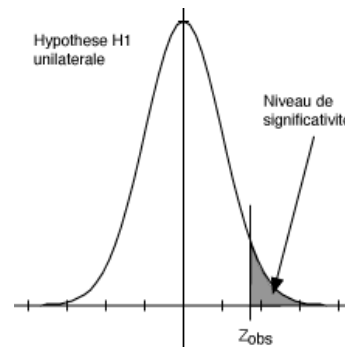
Pour un test unilatéral "à gauche" :

$$p = P(Z < z_{obs})$$

Pour un test bilatéral :

$$p = P(|Z| > |z_{obs}|)$$

Exemple pour une hypothèse  $H_1$  unilatérale "à droite" :



**Règle :**

Soit  $\alpha$  le seuil et  $p$  le niveau de significativité.

- Si  $p < \alpha$ , on accepte  $H_1$ , et on refuse  $H_0$  au seuil choisi
- Si  $p \geq \alpha$ , on refuse  $H_1$ , et on accepte  $H_0$  au seuil choisi

## Test de comparaison d'une proportion à une norme

### Notations

$X$  : variable dichotomique définie sur une population  
 $p_0$  : fréquence (connue) de la modalité "1" sur la population de référence

$f$  : fréquence observée sur un échantillon  
 $n$  : taille de l'échantillon.

On introduit  $p$  : fréquence (inconnue) de la modalité "1" sur la population d'où est tiré l'échantillon.

### Hypothèses du test

$H_0 : p = p_0$

$H_1$  : A choisir parmi :  $p \neq p_0$  ou  $p < p_0$  ou  $p > p_0$

### Statistique de test.

Grands échantillons :  $np_0 \geq 15$  et  $n(1 - p_0) \geq 15$

$$Z = \frac{f - p_0}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{p_0(1 - p_0)}{n}$$

Z suit la loi normale centrée réduite.

## Tests de comparaison de moyennes

### Comparaison de deux moyennes. Groupes appariés

Expérience menée selon un plan  $\mathcal{S}_n * \mathcal{A}_2$ .

On introduit le protocole dérivé des différences individuelles.

### Notations

$\mu_1, \mu_2$  : moyennes respectives des deux variables étudiées

$\delta$  : moyenne des différences individuelles sur la population ( $\delta = \mu_1 - \mu_2$ ) (distribution normale)

$n$  : taille de l'échantillon

$\bar{x}_1, \bar{x}_2$  : moyennes respectives des deux variables sur un échantillon de taille  $n$

$\bar{d}$  : moyenne des différences individuelles sur un échantillon de taille  $n$  ( $\bar{d} = \bar{x}_1 - \bar{x}_2$ )

$s_c$  : écart type corrigé estimant l'écart type des différences individuelles sur la population parente

### Hypothèses du test

$H_0 : \mu_1 = \mu_2$ , c'est-à-dire  $\delta = 0$

$H_1$  : A choisir parmi :  $\mu_1 \neq \mu_2$  ou  $\mu_1 < \mu_2$  ou  $\mu_1 > \mu_2$

Statistique de test. Cas où  $n > 30$

$$Z = \frac{\bar{d}}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{s_c^2}{n}$$

Sous  $H_0$ , Z suit la loi normale centrée réduite.

Statistique de test. Cas où  $n \leq 30$

$$T = \frac{\bar{d}}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{s_c^2}{n}$$

Sous  $H_0$ , T suit la loi de Student à  $n - 1$  ddl.

### Exemple :

Temps de réaction de 10 sujets mesuré à jeun ( $\bar{x}_1 = 22.3\text{ms}$ ) et sous l'influence d'un tranquillisant ( $\bar{x}_2 = 31.7\text{ms}$ ). Ecart type corrigé de la série des différences :  $s_c = 11.54$ .

$H_0 : \delta = 0$

$H_1 : \delta \neq 0$  (test bilatéral, par exemple).

La statistique de test  $T$  suit une loi de Student, et, pour un seuil de 5%, la valeur critique est :  $t_{crit} = 2.26$ .

$$\text{Or, } E^2 = \frac{11.54^2}{10}, E = 3.65,$$

$$t_{obs} = \frac{22.3 - 31.7}{3.65} = -2.58$$

On conclut donc sur  $H_1$ .

### Construire la règle de décision dans le cas d'un test unilatéral

Dans le cas d'un test unilatéral, la zone de rejet de  $H_0$  ne comprend qu'une seule des deux queues de la distribution. Mais est-elle située à droite ou à gauche ?

Pour lever l'ambiguïté, on peut, avant tout calcul, étudier la *consistance des observations avec l'hypothèse*  $H_1$ .

**Exemple 1.** On a posé les hypothèses d'un test de la façon suivante :

$H_0 : \mu_1 = \mu_2$

$H_1 : \mu_1 < \mu_2$  (test unilatéral)

On a observé sur les échantillons tirés :  $\bar{x}_1 = 12.5$  et  $\bar{x}_2 = 11.4$ .

On constate que  $\bar{x}_1 > \bar{x}_2$  alors que  $H_1$  est :  $\mu_1 < \mu_2$ .

Dans ce cas, les observations ne sont pas consistantes avec  $H_1$  ; il est inutile de poursuivre le test. *L'estimation ponctuelle suffit à conclure sur  $H_0$ .*

**Exemple 2.** On a posé les hypothèses d'un test de la façon suivante :

$H_0 : \mu_1 = \mu_2$

$H_1 : \mu_1 < \mu_2$  (test unilatéral)

On a observé sur les échantillons tirés :  $\bar{x}_1 = 32.4$  et  $\bar{x}_2 = 44.7$ .

On constate que  $\bar{x}_1 < \bar{x}_2$  et que  $H_1$  est :  $\mu_1 < \mu_2$ .

Dans ce cas, les observations sont consistantes avec  $H_1$ . Il faut poursuivre le test. La valeur critique et la valeur observée de la statistique seront soit positives, soit négatives, selon le sens choisi pour calculer les différences. Mais toutes deux se situeront *dans la même queue de la distribution.*

### Comparaison de deux moyennes. Groupes indépendants

Expérience menée selon un plan  $S_n < A_2 >$

#### Notations

$\mu_1, \mu_2$  : moyennes sur les populations parentes respectives (distributions normales de même variance)

$n_1, n_2$  : tailles respectives des échantillons

$\bar{x}_1, \bar{x}_2$  : moyennes respectives sur des échantillons de tailles  $n_1$  et  $n_2$

$s_1, s_2$  : écarts types des deux échantillons.

$s_{1c}, s_{2c}$  : écarts types corrigés estimés à partir des échantillons.

#### Hypothèses du test

$H_0 : \mu_1 = \mu_2$

$H_1$  : A choisir parmi :  $\mu_1 \neq \mu_2$  ou  $\mu_1 < \mu_2$  ou  $\mu_1 > \mu_2$

#### Statistique de test.

##### Grands échantillons

Cas où  $n_1 > 30$  et  $n_2 > 30$

$$Z = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{s_{1c}^2}{n_1} + \frac{s_{2c}^2}{n_2}$$

Sous  $H_0$ , Z suit la loi normale centrée réduite.

##### Petits échantillons

Cas où  $n_1 \leq 30$  ou  $n_2 \leq 30$

Groupes équilibrés :  $n_1 = n_2 (= n)$

$$T = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{s_{1c}^2 + s_{2c}^2}{n}$$

Sous  $H_0$ , T suit la loi de Student à  $2(n-1)$  ddl.

Petits échantillons - cas général :

$$T = \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{n_1 s_1^2 + n_2 s_2^2}{n_1 + n_2 - 2} \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right)$$

T suit la loi de Student à  $n_1 + n_2 - 2$  ddl.

#### Exemple :

Un groupe de 30 adultes jeunes, et un groupe de 30 adultes âgés. On soumet les sujets des deux groupes à une épreuve de fluence orthographique. Les paramètres calculés à partir des résultats observés sont les suivants :

Fluence orthographique		
	Jeunes	Agés
$n$	30	30
$\bar{x}$	11.4	11.0
$s_c$	3.1	3.2

$H_0 : \mu_1 = \mu_2$

$H_1 : \mu_1 \neq \mu_2$  (on fait ici un test bilatéral).

La statistique de test suit une loi de Student à  $30 + 30 - 2 = 58$  ddl.

Pour un seuil de 5%, la valeur critique déduite de la table est  $t_c = 2.0017$ . La règle de décision est donc :

– si  $-2.0017 \leq t_{obs} \leq 2.0017$ , on retient  $H_0$ .  
– si  $t_{obs} < -2.0017$  ou  $t_{obs} > 2.0017$ , on rejette  $H_0$  et on retient  $H_1$ .

Or :  $E^2 = \frac{3.1^2}{30} + \frac{3.2^2}{30} = 0.6617$  d'où  $E = 0.81$  et  
 $t_{obs} = \frac{11.4 - 11.0}{0.81} = 0.4917$ .

On retient donc l'hypothèse  $H_0$  : on n'a pas mis en évidence de différence significative de la fluence verbale.

### Comparaison de deux proportions. Groupes indépendants

#### Notations

$p_1, p_2$  : proportions dans les populations parentes respectives

$n_1, n_2$  : tailles respectives des échantillons

$f_1, f_2$  : proportions respectives dans des échantillons de tailles  $n_1$  et  $n_2$

#### Hypothèses du test

$H_0 : p_1 = p_2$

$H_1$  : choisir entre :  $p_1 \neq p_2$  ou  $p_1 < p_2$  ou  $p_1 > p_2$

#### Statistique de test

$$Z = \frac{f_1 - f_2}{E} \text{ avec}$$

$$E^2 = p(1-p) \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) \text{ et } p = \frac{n_1 f_1 + n_2 f_2}{n_1 + n_2}$$

Si  $n_1 > 30$ ,  $n_2 > 30$  et  $p$  "ni trop grand, ni trop petit" ( $np \geq 15$  et  $n(1-p) \geq 15$ ), alors, sous  $H_0$ , Z suit la loi normale centrée réduite.

**Exemple**

Variable sexe : deux groupes indépendants  
Variable dépendante observée : succès/échec à une épreuve

	M	F	Ensemble
Succès	150	120	270
Echec	90	40	130
Total	240	160	400

**Calculs**

$$f_1 = 62,5\%, f_2 = 75\%$$

$$p = 67,5\%, n_1 = 240, n_2 = 160$$

$$z_{obs} = -2.615$$

Pour un test bilatéral,  $z_{crit} = 1.96$

**Remarque**

Le tableau ci-dessus peut être vu comme un tableau de contingence. Cette situation peut aussi être étudiée à l'aide du test du  $\chi^2$ , qui sera étudié plus loin.

**Comparaison de deux proportions.  
Groupes appareillés**

Deux groupes appareillés : la même variable dichotomique a été utilisée pour tester un groupe de sujets dans deux conditions  $A_1$  et  $A_2$ .

Résultats résumés par le tableau de contingence :

		$A_1$	
		Réussite	Echec
$A_2$	Réussite	$a$	$c$
	Echec	$b$	$d$

L'information utile est alors fournie par les effectifs "de discordance"  $b$  et  $c$ .

**Notations**

$p_1$  : fréquence de la combinaison (réussite en  $A_1$ , échec en  $A_2$ ) par rapport à la discordance totale dans la population.

$p_2$  : fréquence de la combinaison (échec en  $A_1$ , réussite en  $A_2$ ) par rapport à la discordance totale dans la population.

**Hypothèses du test**

$$H_0 : p_1 = p_2 (= 50\%)$$

$$H_1 : \text{choisir entre : } p_1 \neq p_2 \text{ ou } p_1 < p_2 \text{ ou } p_1 > p_2$$

**Statistique de test**

$$Z = \frac{b - c}{\sqrt{b + c}}$$

Si  $b + c > 30$ , sous  $H_0$ ,  $Z$  suit la loi normale centrée réduite.

Pour un test bilatéral, on peut aussi utiliser comme statistique de test le  $\chi^2$  de Mac Nemar :

$$\chi^2 = \frac{(b - c)^2}{b + c}, \quad ddl = 1$$

ou, avec la correction de Yates (petits effectifs) :

$$\chi^2 = \frac{(|b - c| - 1)^2}{b + c}, \quad ddl = 1$$

**Exemple**

Test de la mémoire à 2 semaines et à un an.

		2 semaines		Total
		Reconnu	Non reconnu	
Un an	Reconnu	81	8	89
	Non reconnu	46	49	95
Total		127	57	184

$$z_{obs} = \frac{46 - 8}{\sqrt{46 + 8}} = 5.17$$

Pour un test unilatéral (Reconnaissance à 1 an < Reconnaissance à 2 semaines),  $z_{crit} = 1.645$ . La différence est significative.

**Conclusion****Tests paramétriques**

Conditions d'application ou hypothèses *a priori* sur les populations parentes

– Groupes indépendants : distributions normales de même variance pour la variable dépendante,

– Groupes appareillés : distribution normale des effets individuels dans la population parente ou échantillon de grande taille

– Comparaison de fréquences : échantillons de taille suffisante et fréquence "ni trop grande, ni trop petite".

Il est généralement difficile de prouver que ces conditions sont respectées. Mais ces méthodes sont *robustes* et fournissent des résultats corrects même si les hypothèses ne sont qu'approximativement respectées.

Que fait-on quand elles ne le sont visiblement pas ?

## Tests non paramétriques

### Introduction

Les tests précédents portaient sur des paramètres des distributions observées (moyennes, fréquences). Mais on devait faire l'hypothèse *a priori* de la normalité des distributions parentes.

Au contraire, les tests non paramétriques

- ne nécessitent pas d'hypothèse *a priori* sur les distributions parentes
- peuvent s'appliquer à des variables ordinales (tests sur les rangs) ou même qualitatives (khi-2)

La mise en œuvre de la plupart de ces tests se fait en deux étapes :

- on construit un protocole dérivé : signes, rangs, etc
- le test proprement dit porte sur les variables dérivées.

Il existe de nombreux tests non paramétriques. Nous n'étudierons que les plus courants.

## Indépendance de deux variables nominales - Test du $\chi^2$

Deux variables nominales  $X$  et  $Y$  observées sur un échantillon de sujets.

Nombre de modalités de  $X$  :  $l$

Nombre de modalités de  $Y$  :  $c$

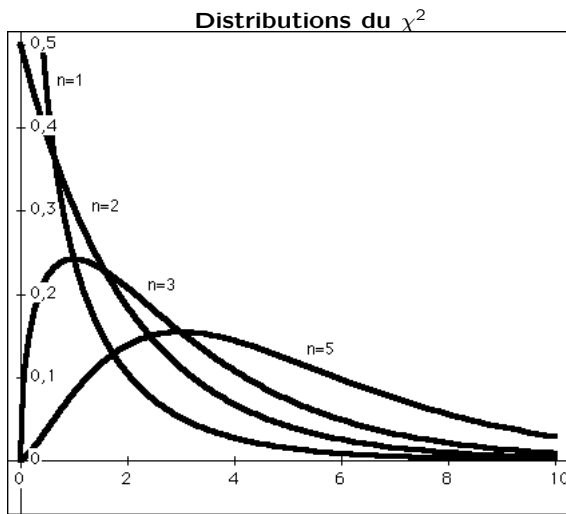
Problème : ces deux variables sont-elles indépendantes entre elles ?

Exemple : trois groupes de musiciens : professionnels (MP), en cours de professionnalisation (MCP) et amateurs (MA).

On s'intéresse au niveau d'études des trois groupes. Effectifs observés

	MP	MCP	MA	Total
avant bac.	7	11	4	22
bac.				





## Tests non paramétriques sur deux groupes indépendants

### Test de la médiane sur des groupes indépendants

Une variable (la variable indépendante) définit deux groupes indépendants.

Une deuxième variable ordinale ou numérique.

#### Hypothèses

$H_0$  : Les deux populations parentes ont même médiane.  
 $H_1$  : Les deux populations parentes ont des médianes différentes

#### Construction de la statistique de test

On détermine la médiane  $M$  de la série obtenue en réunissant les deux échantillons.

On constitue un tableau de contingence en croisant la variable indépendante et la variable dérivée "position par rapport à  $M$ "

	Gr 1	Gr 2	Ensemble
$\leq M$	$N_1$	$N_2$	$N_1 + N_2$
$> M$	$N_3$	$N_4$	$N_3 + N_4$
Total	$N_1 + N_3$	$N_2 + N_4$	$N$

On fait un test du  $\chi^2$  sur le tableau obtenu.

#### Exemple

31 basketeurs de 14 ans, répartis en deux groupes d'effectifs  $n_1 = 12$  et  $n_2 = 19$ , selon le jugement porté par l'entraîneur (groupe  $G_1$  : jugement négatif; groupe  $G_2$  : jugement positif). On a relevé la taille de chaque sujet.

$G_1$  : 152 163 164 173 174 176 177 177 178 178 181 184

$G_2$  : 167 171 172 174 175 176 176 177 179 179 180 182 183 186 188 189 189 193 195

Les deux groupes sont-ils significativement différents du point de vue de la taille ?

#### Détermination de la médiane

152 163 164 167 171 172 173 174 174 175 176 176 176 177 177 177 178 178 179 179 180 181 182 183 184 186 188 189 189 193 195

On obtient :  $Md = 177$

Tableau de contingence :

	Gr 1	Gr 2	Ensemble
$\leq Md$	8	8	16
$> Md$	4	11	15
Total	12	19	31

Effectifs théoriques et contributions au  $\chi^2$

	Gr 1	Gr 2		Gr 1	Gr 2
$\leq Md$	6.2	9.8	$\leq Md$	0.52	0.33
$> Md$	5.8	9.2	$> Md$	0.56	0.35

Ici :  $\chi_{obs}^2 = 1.76$ . Pour un seuil de 5%,  $\chi_{crit}^2 = 3.84$ . On retient  $H_0$ .

### Test de Wilcoxon-Mann-Whitney Test U de Mann-Whitney

Deux groupes indépendants : deux échantillons tirés de deux populations distinctes.

Variable dépendante : ordinale ou numérique (par exemple, numérique comportant un très grand nombre de modalités).

#### Construction du protocole des rangs

On classe les  $n_1 + n_2$  sujets par valeurs croissantes (par exemple) de la variable. On attribue un rang à chaque sujet, avec la convention du rang moyen pour les ex æquos.

#### Exemple de construction du protocole des rangs

On reprend l'exemple "basket".

Deux groupes. Taille de chaque sujet.

$G_1$  : 152 163 164 173 174 176 177 177 178 178 181 184

$G_2$  : 167 171 172 174 175 176 176 177 179 179 180 182 183 186 188 189 189 193 195

Protocole des rangs :

Groupe	Taille	Rang	Groupe	Taille	Rang
1	152	1	1	178	17.5
1	163	2	1	178	17.5
1	164	3	2	179	19.5
2	167	4	2	179	19.5
2	171	5	2	180	21
2	172	6	1	181	22
1	173	7	2	182	23
1	174	8.5	2	183	24
2	174	8.5	1	184	25
2	175	10	2	186	26
2	176	12	2	188	27
2	176	12	2	189	28.5
1	176	12	2	189	28.5
2	177	15	2	193	30
1	177	15	2	195	31
1	177	15			

Pour le groupe 1 :

$$\sum R_i = 145.5$$

Pour le groupe 2 :

$$\sum R_i = 350.5$$

Hypothèses

$H_0$  : La probabilité qu'un score provenant de la première population soit supérieur à un score provenant de la seconde est de 50%.

Selon l'hypothèse de recherche,  $H_1$  prend l'une des trois formes suivantes.

$H_1$  bilatérale : Cette probabilité est différente de 50%.

$H_1$  unilatérale "à gauche" : Cette probabilité est inférieure à 50%.

$H_1$  unilatérale "à droite" : Cette probabilité est supérieure à 50%.

Construction de la statistique de test

- $n_1$  et  $n_2$  petits : utilisation de tables

On calcule la somme des rangs du plus petit des deux échantillons :  $W$

On compare  $W$  aux valeurs critiques  $W_s$  ou  $W'_s$  fournies par la table.

Sur l'exemple, test unilatéral à gauche au seuil de 5% :

Somme des rangs du groupe 1 :  $W_1 = 145.5$

Valeur critique lue dans la table, pour un seuil de 5% :  $W_s = 150$

$W_1 < W_s$  : on conclut sur  $H_1$  : les deux populations diffèrent du point de vue de la taille, les sujets de la première population ont une taille moins grande.

- Lorsque  $n_1 \geq 10$  et  $n_2 \geq 10$  : approximation par une loi normale

$\bar{R}_1$  : moyenne des rangs observés sur le premier échantillon

$\bar{R}_2$  : moyenne des rangs observés sur le deuxième échantillon

$$Z = \frac{\bar{R}_1 - \bar{R}_2}{E} \text{ avec } E^2 = \frac{(n_1 + n_2 + 1)(n_1 + n_2)^2}{12n_1n_2}$$

Sous  $H_0$ ,  $Z$  suit une loi normale centrée réduite.

Sur l'exemple :

$$\bar{R}_1 = 12.13 ; \bar{R}_2 = 18.45 ; E^2 = 11.23 ; Z = -1.88$$

Comme précédemment, on conclut sur  $H_1$ .

**Remarque.** Statistica calcule la statistique  $U$  de Mann-Whitney, liée aux sommes de rangs  $W_1$  et  $W_2$  par :

$$U_1 = n_1n_2 + \frac{n_1(n_1 + 1)}{2} - W_1$$

$$U_2 = n_1n_2 + \frac{n_2(n_2 + 1)}{2} - W_2$$

$$U = \min(U_1, U_2)$$

Tests non paramétriques sur deux groupes appariés

Test du signe

Un échantillon de sujets, placés dans deux conditions expérimentales différentes : groupes appariés.

Variable dépendante : ordinale ou numérique.

- protocole du signe des différences individuelles
- on élimine les différences nulles

$D_+$  : nombre de différences positives

$D_-$  : nombre de différences négatives

$N = D_+ + D_-$  : nombre total d'observations après élimination des différences nulles.

Hypothèses du test :

$H_0$  : les différences sont dues au hasard : dans la population parente, la fréquence des différences positives est 50%.

$H_1$  : Cette fréquence n'est pas 50% (test bilatéral) ou (tests unilatéraux)

Cette fréquence est inférieure à 50%

Cette fréquence est supérieure à 50%

• Cas des petits échantillons ( $N \leq 30$ )

Sous  $H_0$ , la variable statistique "nombre de sujets présentant une différence positive sur un échantillon de taille  $N$ " suit une loi binomiale de paramètres  $N$  et  $0.5$ .

On raisonne en termes de "niveau de significativité".

Par exemple, dans le cas d'un test unilatéral tel que  $H_1$  : fréquence inférieure à 50% on calcule la fréquence cumulée  $P(X \leq D_+)$  de  $D_+$  pour la loi binomiale  $B(N, 0.5)$ .

Pour un seuil  $\alpha$  donné :

Si  $P(X \leq D_+) < \alpha$  on retient  $H_1$

Si  $P(X \leq D_+) \geq \alpha$  on retient  $H_0$

Exemple.

14 sujets observés dans deux conditions. 2 différences positives, 10 différences négatives, 2 différences nulles.

La statistique de test  $D_+$  suit une loi binomiale de paramètres  $N = 12$  et  $p = 0.5$ .

Calcul du niveau de significativité de  $D_{+,obs}$  :

$$P(D_+ = 0) = C_{12}^0 0.5^{12} = 0.0002441$$

$$P(D_+ = 1) = C_{12}^1 0.5^{12} = 0.0029297$$

$$P(D_+ = 2) = C_{12}^2 0.5^{12} = 0.0161133$$

$$D'où : P(D_+ \leq 2) = 0.019 = 1.9\%$$

Au seuil de 5% unilatéral, on retient donc  $H_1$ .

• Cas des grands échantillons : approximation par une loi normale ( $N > 30$ )

$$D = \max(D_+, D_-)$$

$$Z = \frac{2D - 1 - N}{\sqrt{N}}$$

$Z$  suit une loi normale centrée réduite.

Remarque. Dans le cas d'un test unilatéral, la zone de rejet est toujours située "à droite".

Exemple.

40 sujets observés dans deux conditions. 10 différences positives, 30 différences négatives, 0 différence nulle.

$$\text{On a ici : } D = 30 \text{ et } Z = \frac{60 - 1 - 40}{\sqrt{40}} = 3.00$$

Au seuil de 1% unilatéral, on retient  $H_1$  : les différences négatives sont significativement plus nombreuses que les différences positives.

**Test de Wilcoxon sur des groupes appariés**  
**Test T, ou test des rangs signés**

Un échantillon de sujets, placés dans deux conditions expérimentales différentes : groupes appariés.

Variable dépendante : numérique.

On construit :

- le protocole des effets individuels  $d_i$
- le protocole des valeurs absolues de ces effets  $|d_i|$
- le protocole des rangs appliqués aux valeurs absolues, en éliminant les valeurs nulles.

$T_+$  : somme des rangs des observations tq  $d_i > 0$

$T_-$  : somme des rangs des observations tq  $d_i < 0$

$N$  = nombre de différences non nulles

$T_m = \min(T_+, T_-)$  ;

$T_M = \max(T_+, T_-)$

Hypothèses

$H_0$  : Dans la population parente, les effets individuels positifs et les effets individuels négatifs s'interclassent de manière homogène

$H_1$  : Les deux classements sont différents (test bilatéral) ou les effets individuels positifs apparaissent plus fréquemment dans les rangs les moins élevés (resp. les plus élevés) (test unilatéral).

Statistique de test

• Cas des petits échantillons

$N \leq 15$  : utilisation de tables spécialisées

On compare  $T_m$  aux valeurs critiques indiquées par la table.

Exemple

On a testé huit sujets dans deux conditions  $A_1$  et  $A_2$ . On obtient le protocole suivant :

Suj.	$A_1$	$A_2$	$d_i$	$ d_i $	$r_{i+}$	$r_{i-}$
s1	100	105	5	5	1	
s2	70	63	-7	7		2
s3	40	50	10	10	3	
s4	123	98	-25	25		4
s5	92	60	-32	32		5
s6	120	78	-42	42		6
s7	172	119	-53	53		7
s8	173	101	-72	72		8
T					4	32

On trouve  $T_+ = 4$ ,  $T_- = 32$  et donc  $T_m = 4$ .

Au seuil de 5% unilatéral, on lit dans la table :  $T_{crit} = 5$ .

Comme  $T_m < T_{crit}$ , on conclut à une différence significative entre les conditions  $A_1$  et  $A_2$  au seuil de 5% unilatéral.

- Cas des grands échantillons  
 $N > 15$  : approximation par une loi normale

$$Z = \frac{T_M - 0.5 - \frac{N(N+1)}{4}}{E}$$

avec

$$E^2 = \frac{N(N+1)(2N+1)}{24}$$

Sous  $H_0$ , Z suit une loi normale centrée réduite.

### Analyse de Variance à un facteur

**Exemple introductif** : Test commun à trois groupes d'élèves. Moyennes observées dans les trois groupes :  $\bar{x}_1 = 8$ ,  $\bar{x}_2 = 10$ ,  $\bar{x}_3 = 12$ .

**Question** : s'agit-il d'élèves "tirés au hasard" ou de groupes de niveau ?

Première situation :

	Gr1	Gr2	Gr3
	6	8	10.5
	6.5	8.5	10.5
	6.5	8.5	11
	7	9	11
	7.5	9.5	11
	8	10	12
	8	11	13
	10	11	13
	10	12	14
	10.5	12.5	14
$\bar{x}_i$	8	10	12

Deuxième situation :

	Gr1	Gr2	Gr3
	5	4	6
	5.5	5.5	7
	6	7.5	9
	6	9	10
	6.5	9.5	11
	7	10	12
	7.5	11	13
	10	13	14
	12	15	18
	14.5	15.5	20
$\bar{x}_i$	8	10	12

**Démarche utilisée** : nous comparons la dispersion des moyennes (8, 10, 12) à la dispersion à l'intérieur de chaque groupe.

### Comparer $a$ moyennes sur des groupes indépendants

Plan d'expérience :  $S < A_a >$

Une variable  $\mathcal{A}$ , de modalités  $A_1, A_2, \dots, A_a$  définit  $a$  groupes indépendants.

Variable dépendante  $X$  mesurée sur chaque sujet.  
 $x_{ij}$  : valeur observée sur le  $i$ -ème sujet du groupe  $j$ .

**Problème** : La variable  $X$  a-t-elle la même moyenne dans chacune des sous-populations dont les groupes sont issus ?

**Conditions d'application** :

- distribution normale de  $X$  dans chacun des groupes
- Egalité des variances dans les populations.

**Hypothèses du test** :

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_a$$

$H_1$  : Les moyennes ne sont pas toutes égales.

### Exemple :

15 sujets évaluent 3 couvertures de magazine. Sont-elles équivalentes ?

	C1	C2	C3
	13	17	14
	5	15	16
	11	9	14
	9	9	14
	7	15	12
$\bar{x}_i$	9	13	14

Variation (ou somme des carrés) totale :

$$SC_T = (13 - 12)^2 + (5 - 12)^2 + \dots + (12 - 12)^2 = 174$$

Décomposition de la variation totale :

Score d'un sujet = Moyenne de son groupe + Ecart

C1	C2	C3	C1	C2	C3
9	13	14	4	4	0
9	13	14	-4	2	2
9	13	14	2	-4	0
9	13	14	0	-4	0
9	13	14	-2	2	-2

Variation (ou somme des carrés) inter-groupes :

$$SC_{inter} = (9 - 12)^2 + (9 - 12)^2 + \dots + (14 - 12)^2 = 40$$

Variation (ou somme des carrés) intra-groupes :

$$SC_{intra} = 4^2 + (-4)^2 + \dots + (-2)^2 = 104$$

Calcul des carrés moyens :

$$CM_{inter} = \frac{SC_{inter}}{a - 1} = 35 ; CM_{intra} = \frac{SC_{intra}}{N - a} = 8.67$$

Statistique de test :

$$F_{obs} = \frac{CM_{inter}}{CM_{intra}} = 4.04$$

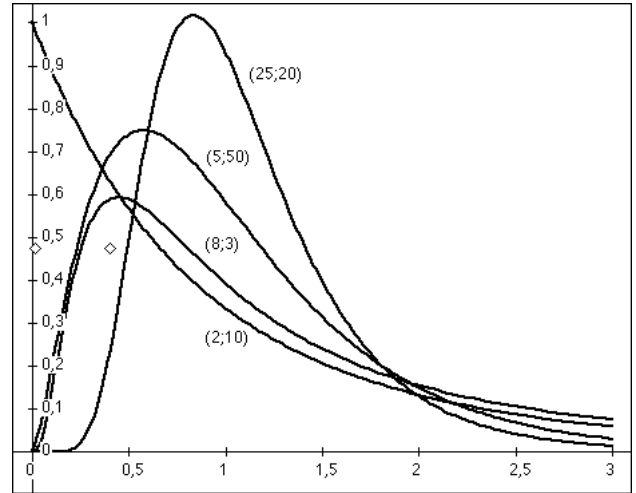
F suit une loi de Fisher avec  $ddl_1 = a - 1 = 2$  et  $ddl_2 = N - a = 12$ .

**Résultats**

Source	Somme carrés	ddl	Carré Moyen	F
C	70	2	35	4.04
Résid.	104	12	8.67	
Total	174	14		

Pour  $\alpha=5\%$ ,  $F_{crit} = 3.88$  :  $H_1$  est acceptée

Distributions du F de Fisher



**Remarque**

Si 2 groupes, équivaut à un T de Student.  $F = T^2$

Pour les deux situations proposées en introduction :

**Situation 1**

Analysis of Variance Table

Response : x1

	Df	Sum Sq	Mean Sq	F value	Pr(>F)
group	2	80.000	40.000	17.008	1.659e-05 ***
Residuals	27	63.500	2.352		

**Situation 2**

Analysis of Variance Table

Response : x2

	Df	Sum Sq	Mean Sq	F value	Pr(>F)
group	2	80.00	40.00	2.7136	0.08436 .
Residuals	27	398.00	14.74		