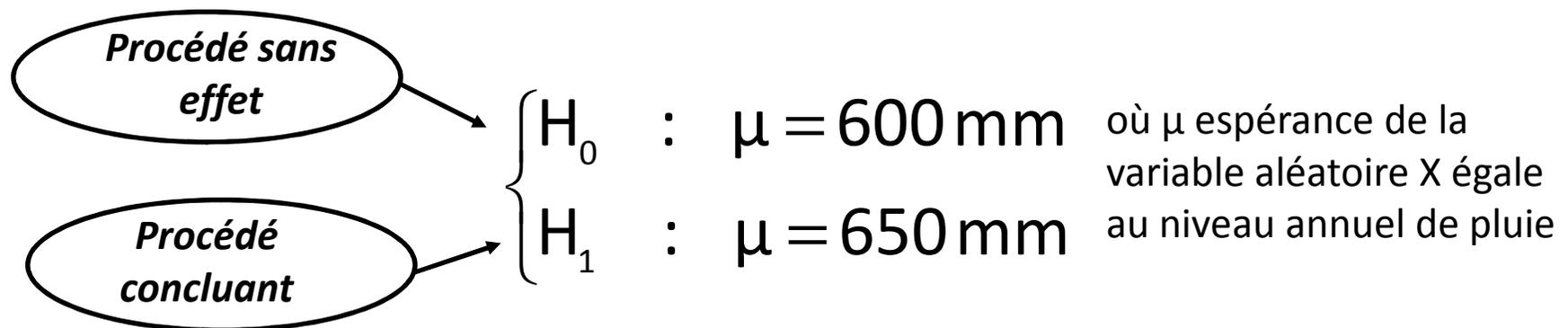


## EXEMPLE INTRODUCTIF

Saporta

- Relevés réguliers sur plusieurs années  $\Rightarrow$  niveau de pluie dans la Beauce suit une loi  $N(600, 40^2)$
- Mise au point d’un procédé pour augmenter de 50 mm le niveau moyen de pluie testé de 1951 à 1959

Année	1951	1952	1953	1954	1955	1956	1957	1958	1959
mm	510	614	780	512	501	534	603	788	650



Test de  $H_0$  : Hypothèse nulle contre  $H_1$  : Hypothèse alternative

## EXEMPLE INTRODUCTIF (suite)

### Comment choisir entre $H_0$ et $H_1$ ?

Pour tester  $m$ , on utilise son estimateur  $\bar{X}$

$\bar{X}$  s’appelle la variable de décision

Si  $H_0$  est vraie, alors comme  $n=9$ ,  $\bar{X}$  suit une loi  $N(600, \frac{40^2}{9})$

En principe les grandes valeurs de  $\bar{X}$  sont improbables d’où la règle de décision :

- Si  $\bar{X}$  trop grand, *i.e*  $P[\bar{X} \geq C] = \alpha$  alors  $H_1$  est accepté avec  $\alpha$  chance de se tromper
- Sinon on conserve  $H_0$  faute de preuves suffisantes

## EXEMPLE INTRODUCTIF (suite)

### Comment calculer le seuil C ?

Supposons  $\alpha=0.05$  alors  $P[\bar{X} \geq C] = \alpha$

$$\Leftrightarrow P\left[\frac{3(\bar{X} - 600)}{40} \geq \frac{3(C - 600)}{40}\right] = 0.05$$

$$\Leftrightarrow P[Z \geq C'] = 0.05 \quad \text{où } Z \text{ suit une } N(0,1)$$

$$\stackrel{\text{Table}}{\Rightarrow} C' = 1,64 \Rightarrow C = 600 + 40 \times 1,64 / 3 = 622$$

La règle de décision devient donc

- Si  $\bar{X} > 622$  mm, repousser  $H_0$  et accepter  $H_1$
- Si  $\bar{X} < 622$  mm, conserver  $H_0$

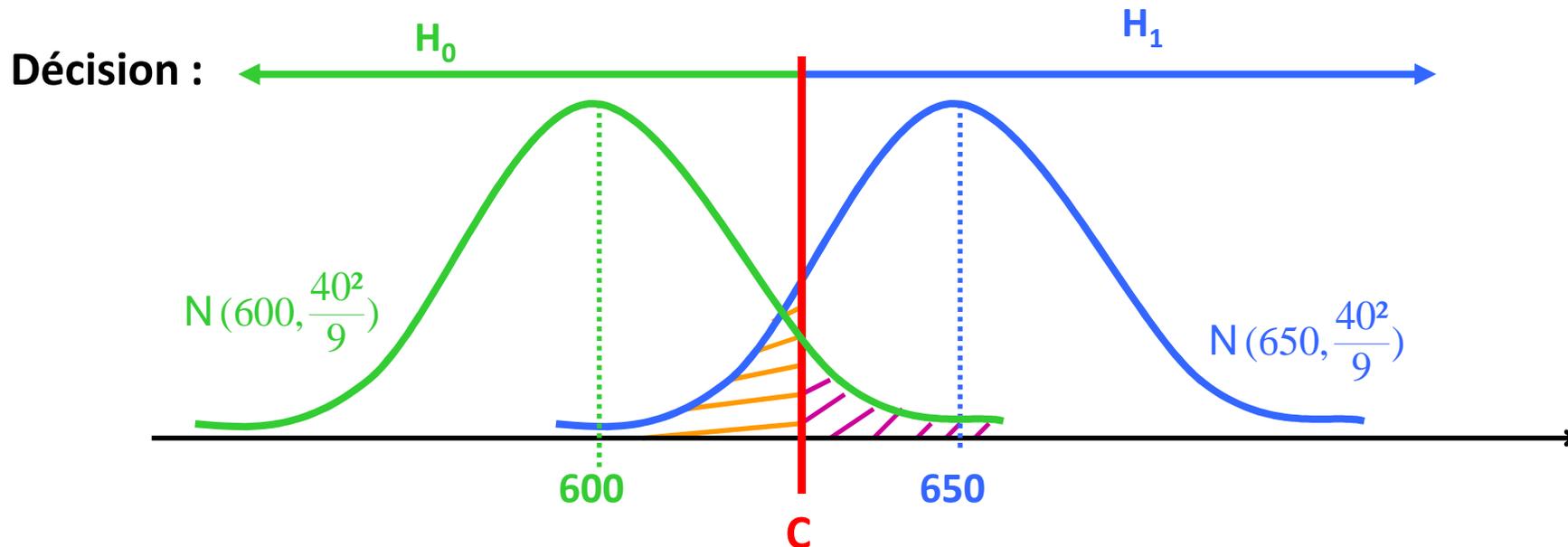
L'ensemble des événements  $\{\bar{X} > 622\}$  est appelé la **région critique**

## EXEMPLE INTRODUCTIF (suite)

### Quelles erreurs commet-on ?

$$\bar{x} = 610.2 \text{ mm}$$

- Croire le procédé efficace alors qu’il n’est pour rien dans les résultats obtenu, *i.e* accepter  $H_1$  alors que  $H_0$  est vraie (probabilité  $\alpha$ )
- Ne pas juger le procédé efficace alors que la méthode est bonne, *i.e* repousser  $H_1$  alors que  $H_1$  est vraie (probabilité  $\beta=?$ )



EXEMPLE INTRODUCTIF (suite)**Calcul de  $\beta$** 

Supposons  $H_1$  est vraie, alors  $\bar{X}$  suit une loi  $N(650, \frac{40^2}{9})$

On commet une erreur à chaque fois que  $\bar{X}$  prend une valeur inférieure à 622, d’où

$$\beta = P[\bar{X} < 622]$$

$$\Leftrightarrow \beta = P\left[\frac{3(\bar{X} - 650)}{40} < \frac{3(622 - 650)}{40}\right]$$

$$\Leftrightarrow \beta = P[Z < -2,1] = P[Z > 2,1] = 0,0179$$

L’erreur de juger le procédé inefficace alors qu’il est bénéfique est donc de 1,79%

## EXEMPLE INTRODUCTIF (fin)

- $\alpha$ , la probabilité de choisir  $H_1$  alors que  $H_0$  est vraie, est appelée **le risque de première espèce**
- $\beta$ , la probabilité de conserver  $H_0$  alors que  $H_1$  est vraie, est appelée **le risque de deuxième espèce**

Décision \ Vérité	$H_0$	$H_1$
	$H_0$	$1-\alpha$
$H_1$	$\alpha$	$1-\beta$

*Dans notre exemple le risque de première espèce consiste à acheter un procédé qui ne vaut rien, le risque de deuxième espèce à laisser passer une occasion d’augmenter le niveau de pluie*

## METHODOLOGIE

### Construction du test

- Choix de  $H_0$  et  $H_1$
- Déterminer la variable de décision
- Allure de la région critique en fonction de  $H_1$
- Calcul de la région critique en fonction de  $\alpha$
- Calcul de la puissance  $1-\beta$

Objectif :

- minimiser le risque de 1<sup>ère</sup> espèce  $\alpha$
  - minimiser le risque de 2<sup>ème</sup> espèce  $\beta$
- problème insoluble, donc

**on fixe  $\alpha$  et on maximise la puissance  $1-\beta$**

Test  
UPP

### Application du test

- Calcul de la valeur expérimentale de la variable de décision
- Conclusion : Rejet ou acceptation de  $H_0$

## CHOIX DE $H_0$ ET $H_1$

- $H_0$  est l'**hypothèse privilégiée**, celle que l'on garde quand les résultats ne sont pas clairs. Quand on accepte  $H_0$  cela ne veut pas dire qu'elle est vraie mais cela veut dire qu'on n'a pas suffisamment de preuve pour la réfuter.
- $H_1$  est l'ensemble des hypothèses alternatives à  $H_0$
- $H_D$  est l'hypothèse à détecter (choisie parmi  $H_1$ )

### Deux types d'hypothèses :

➤ **Hypothèse simple** du type  $H : \theta = \theta_0$  où  $\theta_0$  est une valeur fixée du paramètre testé

➤ **Hypothèse composite** du type  $H : \theta \in A$  où  $A \subset \mathbb{R}$

En général :  $\theta < \theta_0$  ou  $\theta > \theta_0$  ou  $\theta \neq \theta_0$

### EXEMPLE

Un parti politique souhaite vérifier si la parité est respectée. Sur un échantillon de 100 adhérents, on compte 45 femmes et 55 hommes. Peut-on affirmer que la parité est respectée avec un risque de 5% de se tromper?

## La p-valeur

Les tests statistiques usuels sont implémentés dans les divers logiciels d’analyse de données (Excel, SAS, R-cran project,...). La plupart de ces logiciels retournent la p-valeur du test statistique et

Valeur de la variable de décision sur l’échantillon



p-valeur  
=  
valeur minimum du risque  $\alpha$  à partir de laquelle l’hypothèse  $H_0$  est rejetée

C’est à partir de cette p-valeur que l’utilisateur prend une décision.

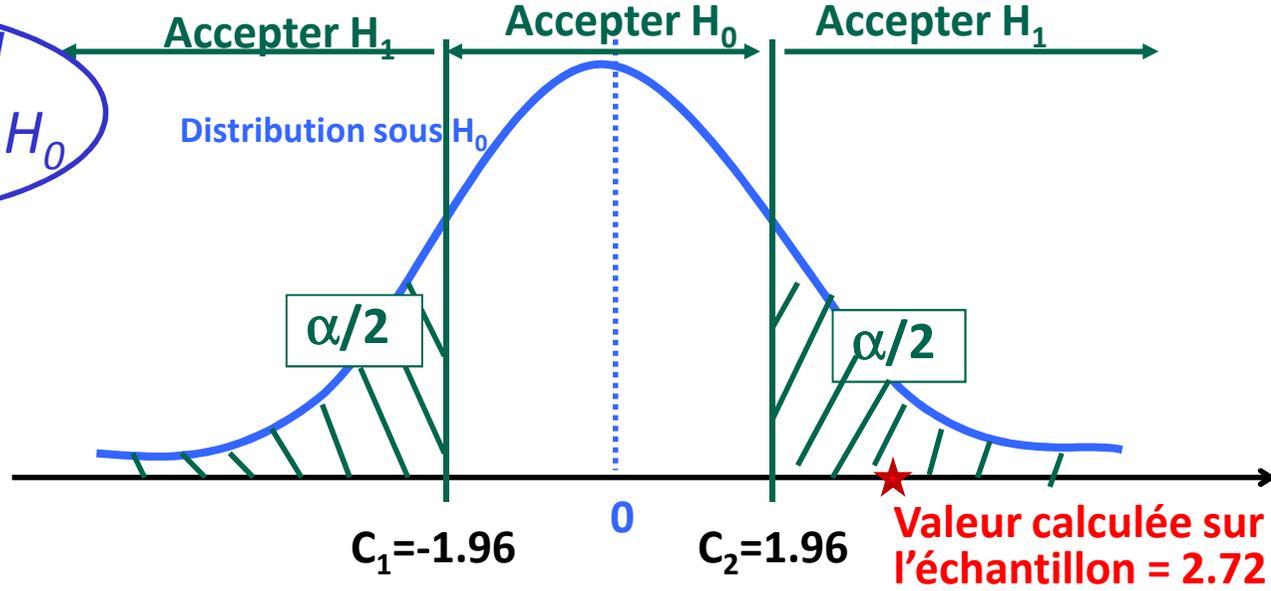
- Si la p-valeur < risque autorisé ( $\alpha = 1\%, 5\%, \dots$ ) alors on rejette  $H_0$
- Sinon on garde  $H_0$

Remarque : Le logiciel calcule toujours une p-valeur même si les conditions d’application du test ne sont pas vérifiées.

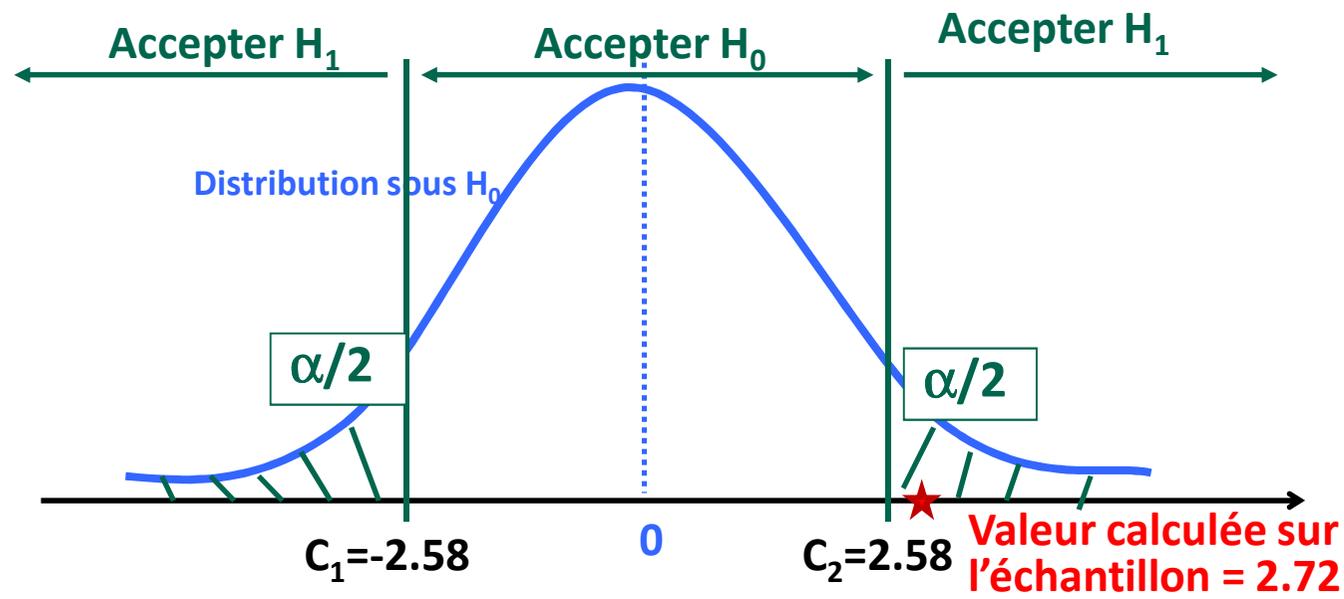
A vous de faire attention !!!

*Test bilatéral*  
*Loi  $N(0,1)$  sous  $H_0$*

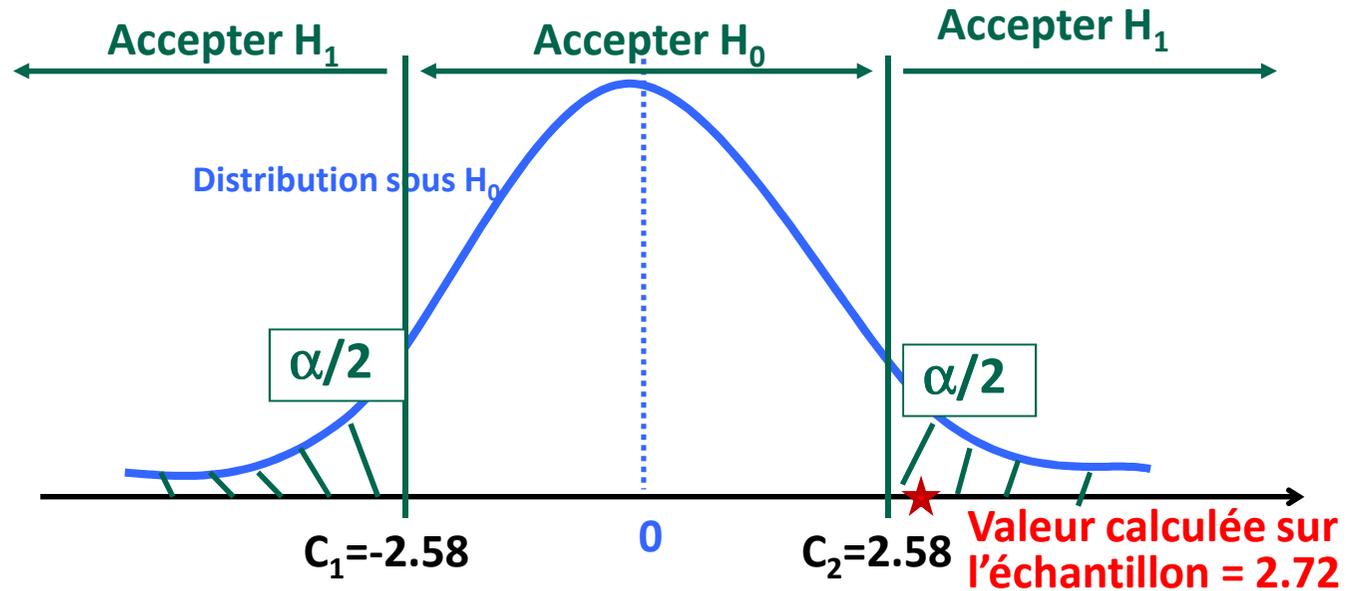
Si  $\alpha=5\%$   
 $H_0$  est rejetée



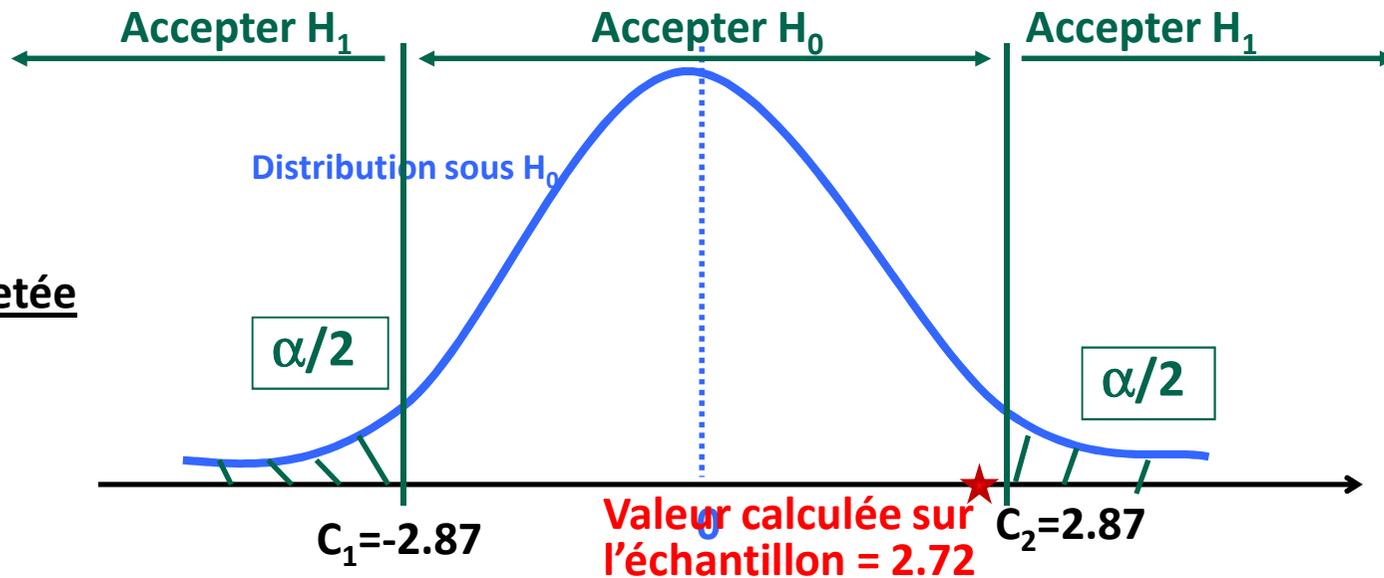
Si  $\alpha=1\%$   
 $H_0$  est rejetée



Si  $\alpha=1\%$   
 $H_0$  est rejetée



Si  $\alpha=0.5\%$   
 $H_0$  n'est pas rejetée

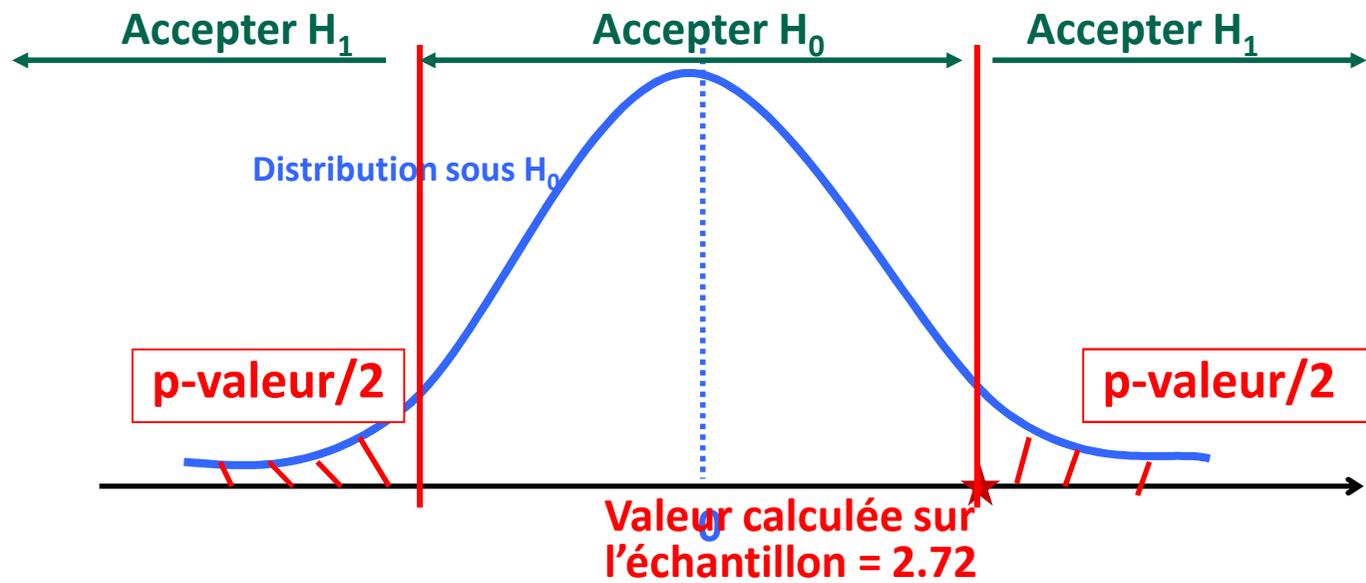


La valeur minimale de  $\alpha$  pour laquelle  $H_0$  est rejetée se situe donc entre 0.5% et 1%.

**0.5% < p-valeur < 1%**

Elle est en fait de 0.65%

**p-valeur = 0.65%**



## Tests de comparaison d’échantillons

Il s’agit ici de répondre à la question :

**« Deux échantillons ont-ils été prélevés dans la même population? »**

ou encore

**« L’écart entre deux échantillons est-il dû au hasard ou est-il significatif? »**

En pratique, on se contente de comparer les échantillons au travers de valeurs remarquables telles que la moyenne, variance, ....

➤ Le cas usuel consiste à comparer des moyennes (ou proportions) sur de grands échantillons. Il suffit alors de faire la différence entre les deux moyennes (proportions) et de tester si la différence est nulle (cf. TD)

$$\begin{cases} H_0 : \mu_1 = \mu_2 \\ H_1 : \mu_1 \neq \mu_2 \end{cases} \iff \begin{cases} H_0 : \mu_1 - \mu_2 = 0 \\ H_1 : \mu_1 - \mu_2 \neq 0 \end{cases}$$

➤ Les autres cas (échantillons de petites tailles, tests d’égalité de variance, ...) sont à étudier au cas par cas : Test de Student, Test de Fisher, Test de Wilcoxon-Mann-Whitney,... (cf. Fiches).

## Tests d’adéquation

Il s’agit ici de répondre à la question

« **Est-ce que l’échantillon suit une loi usuelle (donnée)?** »

*Echantillon gaussien? Loi uniforme? Loi de Poisson? Etc...*

Les tests d’adéquation mesure la différence entre la distribution de la loi usuelle,  $F$ , et la distribution de l’échantillon,  $F_n$ . Notons  $d(F, F_n)$  l’écart entre  $F$  et  $F_n$ . On fait le test :

$$\begin{cases} H_0 : d(F, F_n) = 0 \\ H_1 : d(F, F_n) > 0 \end{cases}$$

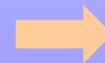
La région critique :  $W = \{d(F, F_n) > C\}$

La règle de décision :

- si  $d(F, F_n) < C$  alors je considère que l’échantillon suit la loi usuelle
- si  $d(F, F_n) > C$  alors j’en déduis qu’il ne suit pas la loi usuelle avec un risque  $\alpha$  de me tromper

Pour construire complètement ce test, il faut déterminer

- **Ce que représentent  $F$  et  $F_n$**
- **Comment on calcule l’écart  $d(F, F_n)$**
- **La loi de probabilité de  $d(F, F_n)$**



- Test du chi-deux
- Test de Kolmogorov-Smirnov
- etc ...

## Tests d’adéquation de Kolmogorov-Smirnov (1/2)

### lois continues

- $F$  = fonction de répartition de la loi usuelle ( $t \in \mathbb{R}, F(t) = P(X \leq t)$ )
- $F_n$  = fonction de répartition empirique de l’échantillon,

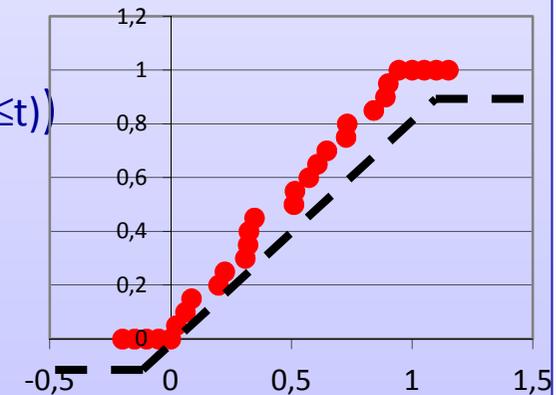
$$t \mapsto F_n(t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n 1_{\{x_i \leq t\}}$$

où  $1_A$  est la fonction indicatrice de  $A$ .

- Ecart :

$$d(F, F_n) = \sup_{x \in \mathbb{R}} |F(x) - F_n(x)| = K_n$$

Sup sur  $\mathbb{R}$  impossible à calculer



Méthodologie :

- 1) Ordonner l’échantillon :  $X_{(1)} < X_{(2)} < \dots < X_{(n)}$ .
- 2) Calculer

$$K_n = \max_{i=1, \dots, n} \left\{ \left| F(X_{(i)}) - \frac{i}{n} \right|, \left| F(X_{(i)}) - \frac{i-1}{n} \right| \right\}$$

N.B.

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < X_{(1)} \\ \frac{i}{n} & \text{si } X_{(i)} \leq x < X_{(i+1)} \\ 1 & \text{si } x \geq X_{(n)} \end{cases}$$

Sous l’hypothèse  $H_0$ , la loi de  $\sqrt{n} K_n$  est connue



## Tests d’adéquation de Kolmogorov-Smirnov (2/2)

### lois continues

- soit on calcule le seuil C à partir de la table de loi :  $\alpha = P(K_n > C \mid H_0 \text{ vraie})$

Table des valeurs  
de C en fonction  
de n et  $\alpha$

n	$\alpha=0,10$	$\alpha=0,05$	$\alpha=0,01$
5	0,509	0,563	0,669
10	0,369	0,409	0,486
15	0,304	0,338	0,404
20	0,265	0,294	0,352
25	0,238	0,264	0,317
30	0,218	0,242	0,290
40	0,189	0,210	0,252
n>40	$1,22/\sqrt{n}$	$1,36/\sqrt{n}$	$1,63/\sqrt{n}$

- soit on calcule la p-valeur du test,

$$p(t) \approx 2 \sum_{j=1}^N (-1)^{j+1} e^{-2j^2 t^2}$$

où  $t = \sqrt{n} k_n$  est la valeur de la variable de décision prise sur l’échantillon ( $N \sim 3$ )

Remarque : Dans le cas d’une loi normale, il existe un test plus puissant que celui de Kolmogorov, le **test de Shapiro-Wilk**. On peut aussi avoir une représentation graphique permettant de juger si l’échantillon suit une loi normale, la **droite de Henry** (ou **qq-plot**).

Comment vérifier si un échantillon de 15 individus est gaussien de loi N(0,1)?

D’après la table (slide 17) du test, pour  $n=15$  et  $\alpha=5\%$ , on accepte que l’échantillon suit une loi N(0,1) si  $k_n < 0,338$ .

Calcul de  $k_n$

- Ordonner la série
- Calculer  $F(x_i)$  où F fonction de répartition de N(0,1)
- Calculer  $\left| F(X_{(i)}) - \frac{i}{n} \right|$  et  $\left| F(X_{(i)}) - \frac{i-1}{n} \right|$

- Prendre le max

ici  $k_n = 0,2520 < 0,338$

Calcul de la p-valeur

$$t = \sqrt{15} \times k_n = 0,976$$

$$p(0,976) \approx 2 \sum_{j=1}^3 (-1)^{j+1} e^{-2j^2 \cdot 0,976^2} \approx 0,3$$

i	$x_i$	$F(x_i)$	$ F(x_i) - i/n $	$ F(x_i) - (i-1)/n $
1	-7,64	0	0,0667	0
2	-5,23	0	0,1333	0,0667
3	-1,84	0,0329	0,1671	0,1004
4	-1,25	0,1056	0,1610	0,0944
5	-1,02	0,1539	0,1795	0,1128
6	-0,65	0,2578	0,1422	0,0755
7	-0,01	0,4960	0,0293	0,0960
8	0,06	0,5239	0,0094	0,0573
9	0,12	0,5478	0,0522	0,0144
10	0,24	0,5948	0,0718	0,0052
11	0,74	0,7704	0,0370	0,1037
12	2,18	0,9854	0,1854	0,2520
13	2,85	0,9978	0,1311	0,1978
14	6,42	1	0,0667	0,1333
15	28,54	1	0	0,0667

Série ordonnée

signifie qu’il faudrait  $\alpha=30\%$  pour rejeter  $H_0$  à tort

## Tests d’adéquation du chi-deux

### lois discrètes

Loi discrète de modalités  $x_i$  avec la probabilité  $p_i$ ,  $i=1,\dots,k$

- $F$  = Effectif théorique :  $n \times p_i$
- $F_n$  = Effectif observé :  $N_i$
- Ecart :

$$d(F, F_n) = D_n = \sum_{i=1}^k \frac{(N_i - np_i)^2}{np_i}$$

Nb modalités -1

Sous l’hypothèse  $H_0$ ,  $D_n$  suit une loi du chi-deux à  $(k-1)$  d.d.l. , d’où

$\alpha = P(D_n > C | H_0 \text{ vraie}) \Rightarrow$  valeur de  $C$  dans la table du chi-deux

- **Validité du test : effectif théorique  $np_i \geq 5$  sinon regroupement de modalités**
- Si la loi usuelle dépend de paramètres (Poisson, ...) et que ces paramètres sont estimés sur l’échantillon alors on enlève autant de d.d.l. à la loi du chi-deux que de paramètres estimés.
- Possibilité de faire le test d’adéquation du chi-deux à loi continue avec un regroupement en classe (mais perte d’information)

Comment vérifier si un dé est truqué à partir du résultat de 60 lancers?

L’hypothèse à tester est celle d’une loi uniforme discrète sur les 6 faces chacune de probabilité  $p_i=1/6$ .

Sous l’hypothèse  $H_0$ ,  $D_n$  suit une loi du chi-deux à  $6-1=5$  d.d.l. D’où pour  $\alpha=5\%$

$$0,05 = P(D_n > C) \xrightarrow{\text{Table loi}} C = 11,07$$

- Si  $d_n > 11,07$  alors on admet que le dé est truqué avec un risque de 5% d’erreur
- Si  $d_n < 11,07$  alors on admet que le dé est équilibré

Calcul de  $d_n$

Effectif théorique :  $np_i = 60 \times (1/6) = 10 \geq 5$  **(condition d’application du test validée)**

Modalité	$x_i$	1	2	3	4	5	6
Effectif théorique	$N_i$	11	8	9	12	7	13
Effectif observé	$np_i$	10	10	10	10	10	10
	$\frac{(N_i - np_i)^2}{np_i}$	0,1	0,4	0,1	0,4	0,9	0,9

$$\Rightarrow d_n = 2,8 < 11,07$$

## Test d’indépendance du chi-deux

Il s’agit ici de répondre à la question :

**« Est-ce que deux variables qualitatives sont indépendantes »**

X variable qualitative à  $r$  modalités

Y variable qualitative à  $s$  modalités

On fait le test

$$\begin{cases} H_0 : p_{ij} = p_{i.} \times p_{.j} \\ H_1 : p_{ij} \neq p_{i.} \times p_{.j} \end{cases}$$

X et Y sont indépendantes si  
loi conjointe  $(p_{ij}) =$  produit des lois marginales  
 $(p_{i.} =$  loi de X /  $p_{.j} =$  loi de Y)

On compare alors le tableau de contingence des effectifs observés  $(n_{i,j})$  avec le tableau des effectifs théoriques  $(t_{i,j})$  s’il y a indépendance (cf stat. descriptive ING1)

On calcule l’écart entre les deux tableaux avec la « distance » du chi-deux

$$d\chi^2 = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s \frac{(n_{i,j} - t_{i,j})^2}{t_{i,j}}$$

La région critique est de la forme  $W = \{d\chi^2 > C\}$ .

Sous l’hypothèse  $H_0$ , on peut approcher la loi de  $d\chi^2$  par une loi du chi-deux à  $(r-1)(s-1)$  d.d.l. , d’où

$$\alpha = P(d\chi^2 > C | H_0 \text{ vraie}) \Rightarrow \text{valeur de C dans la table du chi-deux}$$

Le proviseur d’un lycée désire comparer le taux de réussite au baccalauréat des trois sections générales.

	L	ES	S
Réussite	41	59	54
Echec	21	36	75

Sous l’hypothèse  $H_0$ ,  $d\chi^2$  suit une loi du chi-deux à  $(3-1)(2-1)=2$  d.d.l. D’où pour  $\alpha=5\%$   
 $0,05=P(D_n>C) \xrightarrow{\text{Table loi}} C=5,991$

- Si  $d\chi^2 > 5,991$  alors on admet que le taux de réussite est différent suivant la section avec un risque de 5% d’erreur
- Si  $d\chi^2 < 5,991$  alors on admet que la section n’a pas d’impact sur le taux de réussite

**Effectifs observés**

	L	ES	S	Total
Réussite	41	59	54	<b>154</b>
Echec	21	36	75	<b>132</b>
Total	<b>62</b>	<b>95</b>	<b>129</b>	<b>286</b>

**Fréquences observées**

	L	ES	S	Total
Réussite	0,14	0,21	0,19	<b>0,54</b>
Echec	0,07	0,13	0,26	<b>0,46</b>
Total	<b>0,22</b>	<b>0,33</b>	<b>0,45</b>	<b>1,00</b>

$\xrightarrow{/286}$

**Effectifs théoriques**

	L	ES	S	Total
Réussite	33,38	51,15	69,46	<b>154</b>
Echec	28,62	43,85	59,54	<b>132</b>
Total	<b>62</b>	<b>95</b>	<b>129</b>	<b>286</b>

**Fréquences théoriques**

	L	ES	S	Total
Réussite	0,12	0,18	0,24	<b>0,54</b>
Echec	0,10	0,15	0,21	<b>0,46</b>
Total	<b>0,22</b>	<b>0,33</b>	<b>0,45</b>	<b>1,00</b>

$\xrightarrow{\times 286}$

$f_{ij} = f_{i.} \times f_{.j}$

$d\chi^2 = 13,83 > 5,991$