

Tests d'hypothèses (tests statistiques) :

Généralités :

Exemple : une variété de souris présente des cancers spontanés avec un taux (une fréquence ou proportion) constant bien connu soit $p=20\%$.

On se demande si un traitement donné modifie ce taux ; c'est-à-dire est actif.

Pour répondre à cette question, on procède à une expérience sur 100 souris. Il s'agira au vu du pourcentage observé f de souris cancéreuses, de dire si le traitement est actif. Mais f sera soumis aux fluctuations d'échantillonnage, on ne peut pas répondre avec certitude à la question posée, alors on répondra mais en acceptant un risque d'erreur α .

On déclarera le traitement actif si le taux observé de cancers après traitement f s'écarte (nettement) de p c'est le sens que l'on peut donner à ce nettement qui est le fondement du principe des tests.

Deux hypothèses sont en présence :

H_0 : Le traitement est inactif $H_0: f = p$ et H_1 : le traitement est actif $H_1: f \neq p$

1) Principe général des tests statistiques

i) Étapes de mise en œuvre :

1^{ère} étape : définir clairement H_0 et H_1

H_0 engage en général une égalité et H_1 engage en général une différence

H_0 est appelée hypothèse nulle et H_1 est appelée hypothèse alternative, H_1 est la négation de H_0 .

exemple: $H_0: f = p$ et $H_1: f \neq p$

2^{ème} étape : construire une variable aléatoire ε à partir d'un échantillon choisi en fonction des données

Exemple : $\varepsilon = \frac{If - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}$ avec ε suit $N(0, 1)$

ε est appelée statistique de test on connaît la loi de ε sous H_0

3^{ème} étape : définir la règle de décision rejeter H_0 ou ne pas rejeter H_0 au risque α donné.

ii) Types d'erreurs :

a) Erreur de 1^{ère} espèce : ou (erreur de type I α)

$\alpha = P(\text{rejeter } H_0 \text{ alors que } H_0 \text{ est vraie})$

$= P(\text{conclure } H_1 \text{ alors que } H_0 \text{ est vraie})$

b) Erreur de 2nd espèce : ou erreur de type II β)

$\beta = P(\text{rejeter } H_1 \text{ alors que } H_1 \text{ est vraie})$

$= P(\text{conclure } H_0 \text{ alors que } H_1 \text{ est vraie})$

Remarque: Les hypothèses H_0 et H_1 ne sont pas symétriques, les erreurs α et β n'ont pas le même poids. L'erreur la plus grave est α c'est pourquoi on fixe au préalable ($\alpha = 5\%$) est on choisira β minimale.

Exemple: Dans un essai thérapeutique où le but est d'établir l'efficacité d'un traitement, le risque d'erreur le plus grave est de déclarer le traitement efficace.

$\alpha = P(\text{traitement efficace alors qu'il est non efficace})$

$\alpha = P(\text{rejeter } H_0 \text{ sachant } H_0 \text{ est vraie})$ H_0 : traitement non efficace $\Leftrightarrow f = p$

$\beta = P(\text{Traitement non efficace alors qu'il est efficace})$

iii) La puissance d'un test π :

$\pi = 1 - \beta$ Le test le plus puissant est tel que $\pi \simeq 1 \Rightarrow \beta$ très petit.

Test de conformité :

A. Comparaison d'une moyenne observée à une moyenne théorique :

Hypothèses : population μ connue σ (connu ou inconnu)

Echantillon taille n , \bar{X} et S

Question : l'échantillon est-il issu de la population ? Ou bien, existe-t-il une différence significative entre les 2 moyennes (observée et théorique)

Répondre :

a) Par intervalle de pari :

i) On pose H_0 : il n'y a pas de différence significative entre les 2 moyennes

ii) On calcule l'intervalle de pari $IP_{1-\alpha}(\bar{X}) = [\mu \pm h]$ avec h est calculé comme le h dans l'intervalle de confiance de la moyenne $IC_{1-\alpha}(\mu)$.

iii) Conclusion : si $\bar{X} \in IP_{1-\alpha}(\bar{X}) \Rightarrow H_0$ est non rejeter au risque α considéré.

Si $\bar{X} \notin IP_{1-\alpha}(\bar{X}) \Rightarrow H_0$ est rejetée au risque α considéré.

b) Par le test de l'écart-réduit :

Comparaison des moyennes (Méthode de l'écart réduit)

| - | σ^2 inconnue, on l'estime par $\hat{\sigma}^2 = \frac{n}{n-1} S^2$ | σ^2 connue |
|--|---|---|
| <p>$n \geq 30$, X suit une loi quelconque. $\bar{X} \rightarrow N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$</p> | $Z_c = \frac{ \bar{X} - \mu }{\frac{\hat{\sigma}}{\sqrt{n}}} = \frac{ \bar{X} - \mu }{\frac{S}{\sqrt{n-1}}}$ <p>$Z_c \rightarrow N(0, 1)$</p> <p>On compare la valeur de Z_c calculer à $Z_{1-\frac{\alpha}{2}}$ lue dans la table de $N(0, 1)$ pour un α fixé.</p> <p>Si $Z_c \geq Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow$ est rejetée au risque α.</p> <p>Si $Z_c < Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow$ H_0 est acceptée au risque α</p> | $Z_c = \frac{ \bar{X} - \mu }{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \rightarrow N(0, 1)$ <p>On compare la valeur de Z_c calculer à $Z_{1-\frac{\alpha}{2}}$ lue dans la table de $N(0, 1)$ pour un α fixé.</p> <p>Si $Z_c \geq Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow$ H_0 est rejetée au risque α</p> |
| <p>$n < 30$, on suppose toujours que $X \rightarrow N(\mu, \sigma^2)$</p> | $T = \frac{ \bar{X} - \mu }{\frac{\hat{\sigma}}{\sqrt{n}}} = \frac{ \bar{X} - \mu }{\frac{S}{\sqrt{n-1}}}$ <p>$T \rightarrow St_{n-1}(\alpha)$</p> <p>On compare la valeur de T calculer à $St_{n-1}(\alpha)$ lue dans la table de Studente à $(n-1)$ ddl et pour un α fixé.</p> <p>Si $T \geq St_{n-1}(\alpha) \rightarrow$ H_0 est rejetée au risque α</p> <p>Si $T < St_{n-1}(\alpha) \rightarrow$ H_0 est acceptée au risque α</p> | <p>Si $Z_c < Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow$ H_0 est acceptée au risque α</p> |

B. Comparaison d'une proportion observée f à une proportion théorique p

Hypothèses : Population p connu

Echantillon taille n et f (fréquence) observée

Question : l'échantillon est-il issu de la population ?

Réponse :

a) par l'intervalle de pari :

i) on pose H_0 : il n'y a pas de différence significative entre les 2 proportions

ii) on calcule $IP_{1-\alpha}(f) = \left[p \pm z_{1-\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \right]$ avec $np \geq 5$ et $n(1-p) \geq 5$

iii) conclusion : si $f \in IP_{1-\alpha}(f) \Rightarrow H_0$ est non rejetée au risque α considéré.

Si $f \notin IP_{1-\alpha}(f) \Rightarrow H_0$ est rejetée au risque α considéré.

b) Par le test de l'écart-réduit :

On considère le cas de grands échantillons.

$$Z_c = \frac{f-p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \rightarrow N(0,1) \text{ avec } np \geq 5 \text{ et } n(1-p) \geq 5$$

On compare la valeur de Z_c calculée à $Z_{1-\frac{\alpha}{2}}$ lue dans la table de $N(0,1)$ pour un α fixé.

Si $Z_c \geq Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow H_0$ est rejetée au risque α

Si $Z_c < Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow H_0$ est acceptée au risque α

c) comparaison d'une distribution observée à une distribution théorique :

Hypothèses : Population proportions théoriques p_1, p_2, \dots, p_k

Avec $p_1 + p_2 + \dots + p_k = 1$

Echantillon taille n effectifs observés O_1, O_2, \dots, O_k

Avec $O_1 + O_2 + \dots + O_k = n$

Question : l'échantillon est-il issu de la population ? Ou bien y'a-t-il conformité entre les résultats observés et les résultats théoriques.

Réponse :

a) par le test du khi-deux :

i) on pose H_0 : il y a conformité entre les résultats observés et les résultats théoriques

ii) a) on calcule les effectifs théoriques (ou effectifs calculés)

$C_i = np_i$ (n = taille de l'échantillon) avec $\sum_{i=1}^k C_i = \sum_{i=1}^k O_i = n$

b) on vérifie que les C_i sont tous ≥ 5 sinon on regroupe des classes

iii) on calcule $\chi^2_{cal} = \sum_{i=1}^k \frac{(O_i - C_i)^2}{C_i} \quad \forall C_i \geq 5$

iv) a) pour α fixé et un nombre de modalités après éventuel regroupement des classes successive avec un degré de liberté égale à ddl = (k-1) on lit $\chi^2_{k-1}(\alpha)$ sur la table de khi-deux à (k-1) ddl

b) on compare χ^2_{cal} à $\chi^2_{k-1}(\alpha)$

Si $\chi^2_{cal} < \chi^2_{k-1}(\alpha) \Rightarrow H_0$ est non rejeter au risque α considéré.
 Si $\chi^2_{cal} \geq \chi^2_{k-1}(\alpha) \Rightarrow H_0$ est rejetée au risque α considéré.

Remarques : - pour plus de facilité, on peut résumer les données sous forme de tableau suivant :

| Modalités | 1 | 2 | | k | Total |
|------------------------------|-----------------------------|-------|--------------|-------|----------------|
| Pourcentage théoriques p_i | p_1 | p_2 | | p_k | 1 |
| Effectifs observés O_i | O_1 | O_2 | | O_k | n |
| Effectifs théoriques C_i | C_1 | C_2 | | C_k | n |
| $\frac{(O_i - C_i)^2}{C_i}$ | $\frac{(O_1 - C_1)^2}{C_1}$ | | | | χ^2_{cal} |

Quand on a 2 modalités est on a l'une des $C_i < 5 \Rightarrow ddl = 0$ en utilise la correction de Yates. $\chi^2_{yat} = \sum_{i=1}^2 \frac{(IO_i - C_i - 0,5)^2}{C_i}$

Test d'homogénéité :

Généralités : soient 2 échantillons pris dans 2 endroits différents. Peut-on considérer qu'ils proviennent de la même population ou bien de 2 populations différentes ? (s'ils proviennent de la même population on dira que la population est homogène)

1) Comparaison entre 2 moyennes observées :

Hypothèses : Population 1 μ_1 inconnue Echantillon taille n_1, \bar{X}_1 et S_1

Population 2 μ_2 inconnue Echantillon taille n_2, \bar{X}_2 et S_2

Le problème consiste à comparer les 2 échantillons à partir de leurs moyennes \bar{X}_1 et \bar{X}_2 .

Doit-on attribuer la différence $(\bar{X}_1 - \bar{X}_2)$ au hasard, ou au contraire doit-on la considérer comme significative ?

Question : $\hat{\mu}_1 = \hat{\mu}_2$? Autrement dit les 2 échantillons sont-ils issus de la même population ? Ou bien existe-t-il une différence significative entre les 2 moyennes observées ?

Réponse : pour un risque α donné, on calcule les intervalles de confiances de μ_1 et μ_2 qu'on compare par intersection (3 cas se posent) :

1^{er} cas : $IC_{1-\alpha}(\mu_1) \cap IC_{1-\alpha}(\mu_2) = \emptyset$ alors, il existe une différence significative entre les 2 moyennes au risque α considéré.

2^{ème} cas : $\left\{ \begin{array}{l} IC_{1-\alpha}(\mu_1) \cap IC_{1-\alpha}(\mu_2) \neq \emptyset \\ \text{et } (\bar{X}_1 \in IC_{1-\alpha}(\mu_2) \text{ et } \bar{X}_2 \in IC_{1-\alpha}(\mu_1)) \end{array} \right.$ alors, il n'y a pas de différence significative entre les 2 moyennes au risque α considéré.

3^{ème} cas : $\left\{ \begin{array}{l} IC_{1-\alpha}(\mu_1) \cap IC_{1-\alpha}(\mu_2) \neq \emptyset \\ \text{et } (\bar{X}_1 \notin IC_{1-\alpha}(\mu_2) \text{ ou } \bar{X}_2 \notin IC_{1-\alpha}(\mu_1)) \end{array} \right.$ ici on ne peut pas conclure directement

on utilise le test de l'écart-réduit

a) Test de l'écart réduit :

i) On pose H_0 : il n'y a pas de différence significative entre les 2 moyennes observées

ii) Test de comparaison de deux moyennes :

Soit X une variable aléatoire observée sur deux populations suivant une loi Normale et deux échantillons **indépendants** d'effectifs n_1 et n_2 extraits de ces deux populations.

On test au risque α , l'hypothèse

$H_0 : \mu_1 = \mu_2$ Contre l'hypothèse $H_0 : \mu_1 \neq \mu_2$

| | | |
|--|--|--|
| σ_1^2, σ_2^2 connues $\bar{X}_1 \rightarrow N(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n_1})$ $\bar{X}_2 \rightarrow N(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{n_2})$ | $Z_c = \frac{ \bar{X}_1 - \bar{X}_2 }{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$ $Z_c \rightarrow N(0, 1)$ | <p>On compare la valeur de Z_c calculer à $Z_{1-\frac{\alpha}{2}}$ lue dans la table de $N(0, 1)$ pour un α fixé.</p> <p>Si $Z_c \geq Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow$ H_0 est rejetée au risque α</p> <p>Si $Z_c < Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow$ H_0 est acceptée au risque α</p> |
| σ_1^2, σ_2^2 inconnues, et <u>égales</u> $(\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2)$ on les estime par $\hat{\sigma}^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2},$ | $T = \frac{ \bar{X}_1 - \bar{X}_2 }{\sqrt{\hat{\sigma}^2(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2})}}$ <p>Test de Student</p> | <p>On compare la valeur de T calculer à la valeur de $St_{n_1+n_2-2}(\alpha)$ lue dans la table de Studente à n_1+n_2-2 degré de liberté (ddl) et pour un α fixé.</p> <p>Si $T \geq St_{n_1+n_2-2}(\alpha) \rightarrow$ H_0 est rejetée au risque α</p> <p>Si $T < St_{n_1+n_2-2}(\alpha) \rightarrow$ H_0 est acceptée au risque α</p> |
| σ_1^2, σ_2^2 inconnues, et <u>inégaux</u> $(\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2)$ Si n_1 et $n_2 \geq 30$ on estime les variances inconnues par $\hat{\sigma}_1^2 = \frac{n_1}{n_1 - 1} S_1^2,$ $\hat{\sigma}_2^2 = \frac{n_2}{n_2 - 1} S_2^2$ | $Z_c = \frac{ \bar{X}_1 - \bar{X}_2 }{\sqrt{\frac{\hat{\sigma}_1^2}{n_1} + \frac{\hat{\sigma}_2^2}{n_2}}}$ $Z_c \rightarrow N(0, 1)$ | <p>On compare la valeur de Z_c calculer à $Z_{1-\frac{\alpha}{2}}$ lue dans la table de $N(0, 1)$ pour un α fixé.</p> <p>Si $Z_c \geq Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow$ H_0 est rejetée au risque α</p> <p>Si $Z_c < Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \rightarrow$ H_0 est acceptée au risque α</p> |

Remarques :

1- Si n_1 et $n_2 \geq 30$ l'hypothèse de normalité n'est pas nécessaire.

2- Si σ_1^2, σ_2^2 inconnues, et égales ($\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$) n_1 et $n_2 < 30$ on suppose toujours la normalité de la variable aléatoire.

3- Si σ_1^2, σ_2^2 inconnues, et inégaux ($\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$), n_1 et $n_2 < 30$ on utilise les tests non paramétriques.

4 - On peut directement procéder par le test de l'écart réduit sans calculer, ni comparer les intervalles de confiance

2) Comparaison de 2 proportions observées :

Hypothèses : Population 1 p_1 inconnu Echantillon 1 taille n_1 et f_1

Population 2 p_2 inconnu Echantillon 2 taille n_2 et f_2

Question : $\hat{p}_1 = \hat{p}_2$? Autrement dit, existe-t-il une différence significative entre les 2 %tages observés

Réponse : on procède exactement de la même manière que pour les moyennes jusqu'au test de l'écart-réduit, ou seul la formule du test de l'écart-réduit

a) Test de l'écart-réduit :

i) On pose H_0 : il n'y a pas de différence significative entre les 2 %tages observés

ii) On calcule $Z = \frac{I f_1 - f_2 I}{\sqrt{p_c(1-p_c)(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2})}}$ avec condition ($n_1 p_c \geq 5$ et $n_1(1 - p_c) \geq 5$

Et $n_2 p_c \geq 5$ et $n_2(1 - p_c) \geq 5$) la valeur de %tage commun est $p_c = \frac{n_1 f_1 + n_2 f_2}{n_1 + n_2}$

iii) On compare Z avec $z_{1-\frac{\alpha}{2}}$

Si $Z < z_{1-\frac{\alpha}{2}} \Rightarrow H_0$ est non rejeter au risque α considéré.

Si $Z \geq z_{1-\frac{\alpha}{2}} \Rightarrow H_0$ est rejetée au risque α considéré.