

# 14 Analyse de la Variance à un Facteur

jeudi 29 décembre 2022

## 1. Introduction

-1- Effet d'un facteur sur une variable quantitative X

1- Facteur : une variable qualitative

2- Niveau : modalités des factures

## 2. ANOVA (Analysis of Variance)

-1- Conditions d'ANOVA

1- **Cas Gaussien** : espérances et variances inconnues (vérifié par test de Shapiro-Wilk (**loi inconnue**))

2- **Variance commune** (homoscédasticité 同方差性)  $\sigma = \sigma_k, k = 1, \dots, K$

**3- Indépendance intra-niveaux**

**4- Indépendance inter-niveaux**

-2-  $H_0: \mu_1 = \dots \mu_K = \mu$

1- En cas  $K=2$ , le test devient un test d'hypothèses de comparaison des moyennes de deux échantillons, IID, Gaussiens, indépendants, de variance égale mais inconnu

-3- Vraisemblance

$$\begin{aligned} 1- L(\mu_i, \sigma^2; x_i) &= \prod_{k=1}^K \prod_{i=1}^{n_k} \left( \frac{1}{2\pi\sigma^2} \right)^{\frac{1}{2}} \exp \left( -\frac{(x_k^i - \mu_k)^2}{2\sigma^2} \right) \\ &= \left( \frac{1}{2\pi\sigma^2} \right)^{\frac{N_{total}}{2}} \exp \left( -\sum \sum \frac{(x_k^i - \mu_k)^2}{2\sigma^2} \right) \end{aligned}$$

$$2- EMV: \forall k, \hat{\mu}_k = \bar{X}_k, \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{N} \sum \sum (X_k^i - \bar{X})^2$$

$$3- EMV_{H_0}: \hat{\mu} = \bar{X}, \sigma_0^2 = \frac{1}{N} \sum \sum (X_k^i - \bar{X})^2$$

-4- Test du rapport de vraisemblance

$$1- \Lambda(x_i^k) = \frac{L(\mu_i, \sigma_0^2; x_i)}{L(\mu_i, \sigma^2; x_i)} = \left( \frac{\sum \sum (x_k^i - \bar{x}_k)^2}{\sum \sum (x_k^i - \bar{x})^2} \right)^{\frac{N}{2}}$$

1> Démonstration

$$a) \sum \sum (X_k^i - \bar{X})^2 = \sum \sum \left( (X_k^i - \bar{X}_k)^2 + (\bar{X}_k - \bar{X})^2 \right)$$

$$b) SST = SSW + SSB = \begin{cases} SST: \text{variabilité totale} \\ SSW: \text{variabilité intra-niveau} \\ SSB: \text{variabilité inter-niveau} \end{cases}$$

$$2> \Rightarrow \Lambda = \left( \frac{1}{1 + \frac{SSB}{SSW}} \right)^{\frac{N}{2}}$$

2- RC

$$1> W = \left\{ \frac{SSB}{SSW} > c \right\}, -P_{H_0} \left( \frac{SSB}{SSW} > c \right) = \alpha^*$$

3- Fonction pivotale

$$1> \frac{SST}{\sigma^2} = \frac{\sum \sum (X_k^i - \bar{X})^2}{\sigma^2} = \frac{N\hat{\sigma}_0^2}{\sigma^2} \sim \chi_{N-1}^2$$

$$2> \frac{SSW}{\sigma^2} = \frac{\sum \sum (\bar{X}_k - \bar{X})^2}{\sigma^2} = \sum_{k=1}^K \frac{(n_k - 1)S_k^{*2}}{\sigma^2} \sim \chi_{N-K}^2$$

$$3> \Rightarrow \frac{SSB}{\sigma^2} = \sum_{k=1}^K \frac{n_k(\bar{X}_k - \bar{X})^2}{\sigma^2} \sim \chi_{K-1}^2$$

$$4> F = \frac{MSB}{MSW} \sim t_{K-1, N-K} - MSB = \frac{SSB}{K-1}, MSW = \frac{SSW}{N-K}$$

a) RC

$$a) W = \{F > f_{K-1, N-K; 1-\alpha^*}\}$$

-5- Application du test

1- Vérification des hypothèses du modèle

1> Cas Gaussien : espérances et variances inconnues (vérifié par test de Shapiro-Wilk (**loi inconnue**))

2> Variance commune (homoscédasticité 同方差性)  $\sigma = \sigma_k, k = 1, \dots, K$

$$a) H_0: \sigma_1 = \dots = \sigma_K = \sigma$$

b) Test de Bartlett

$$a) B = (N-K) \ln(MSW) - \sum (n_k - 1) \ln(S_k^{*2})$$

b) RC

$$i) W \{b > \chi_{K-1; 1-\alpha^*}^2\}$$

-6- Schéma de calcul

1- Calcul de  $\bar{x}_k$  et  $s_k^{*2}$

2- Calcul de SSW et MSW

3- Calcul SSB et MSB

4- Calcul de F

-7- Effet du facteur (par comparaisons multiples)

1- Si l'analyse de la variance met en évidence un effet significatif, il faut savoir quels sont les niveaux significativement différents.

2- On compare les échantillons deux à deux par des tests de Student.

- 1> Cependant, le risque de commettre une erreur de première espèce des tous les comparaisons serait supérieur à  $\alpha^*$ .
- 2> Pour pallier 缓和 ce problème, plusieurs méthodes ont été proposées, parmi lesquelles la procédure LSD (least significant differences) :
  - a) Si le test d'analyse de la variance conclut à l'acceptation de  $H_0$ , on en déduit que le facteur n'a pas d'effet et la procédure s'arrête.
  - b) Sinon, on teste l'égalité des moyennes deux à deux, pour chaque paire de niveaux du facteur. Cette procédure est alors similaire au test de Student de comparaison de deux populations, mais on utilise ici  $MSW$  comme estimateur de la variance.

$$a) W_{kl} = \left\{ \frac{|\bar{X}_k - \bar{X}_l|}{\sqrt{MSW \left( \frac{1}{n_k} + \frac{1}{n_l} \right)}} > t_{N-K, 1-\frac{\alpha^*}{2}} \right\}$$

- 3> Une autre solution consiste à utiliser la correction de Bonferroni, qui consiste à effectuer les tests de comparaison pour chaque paire au niveau

$$a) \tilde{\alpha}^* = \frac{\alpha^*}{\frac{K(K-1)}{2}}$$

-8- Test de Kruskal-Wallis pour ANOVA (cas non Gaussien)

1- Modélisation

$$1> X_k \sim F_k, k = 1, \dots, K$$

2- Conditions

1> Indépendance intra-niveau

2> Indépendance inter-niveau

3-  $H_0: F_1 = \dots = F_K$

4- Transformation en rang 秩序 (从小到大)

$$1> (R_k^i) \leftarrow \{1, \dots, N\}$$

5- Fonction pivotale

$$1> H = \frac{SSB}{MST} (\text{calculé sur les rangs}) \sim_{H_0} \chi_{K-1}^2$$

$$a) \sum \sum R_k^i = \frac{N(N+1)}{2}, \sum \sum (R_k^i)^2 = \frac{N(N+1)(2N+1)}{6}$$

$$b) SSB = \sum \frac{1}{n_k} \left( \sum R_k^i \right)^2 - \frac{N(N+1)^2}{4}$$

$$c) SST = \frac{N(N+1)(N-1)}{12}$$

$$d) MST = \frac{SST}{N-1}$$

$$2> \Rightarrow H = \frac{SSB}{MST} = \frac{12}{N(N+1)} \sum \frac{1}{n_k} \left( \sum^{n_k} R_k^i \right)^2 - 3(N+1)$$

6- RC

$$1> W = \{h > \chi_{K-1; 1-\alpha^*}^2\}$$