ANALYSE DE LA VARIANCE À DEUX FACTEURS (J3, L)

(12 / 05 / 2020, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2020)

L'analyse de la variance à deux facteurs est basée sur un modèle d'analyse de la variance associé à un plan d'expérience comportant deux facteurs expérimentaux.

(i) Soit F un **facteur** comportant I niveaux i = 1 ,..., I, G un facteur comportant J niveaux j = 1 ,..., J et N_{ij} le nombre d'unités expérimentales (ou **répétitions**) auxquelles est appliqué le **traitement** (i, j), avec $N = \sum_i \sum_j N_{ij}$ (nombre total d'unités). On observe sur ces unités les valeurs (résultats) $y_{ij,n(i,j)} \in \mathbf{R}$.

Dans ce cadre, un **modèle d'analyse de la variance** à deux facteurs, non équilibré et avec **intéractions**, peut s'écrire sous la forme :

(1)
$$y_{ij,n(i,j)} = \beta^0 + \beta_i^1 + \beta_j^2 + \beta_{ij}^{12} + u_{ij,n(i,j)}$$
,

avec
$$n_{ij} \in \{1,..., N_{ij}\}$$
 et $(i, j) \in \{1,..., I\}$ x $\{1,..., J\}$.

Les hypothèses stochastiques les plus simples pour un tel modèle sont eg :

pour tout (i, j, k, l), où δ (i,j)(k,l) désigne le symbole de KRONECKER.

Enfin, les **conditions d'identification** du modèle imposent des **contraintes sur les paramètres**, eg :

$$\Sigma_{i=1}^{I} \beta_{i}^{1} = \Sigma_{j=1}^{J} \beta_{j}^{2} = 0,$$

$$\Sigma_{i=1}^{I} \beta_{ij}^{12} = \Sigma_{j=1}^{J} \beta_{ij}^{12} = 0, \quad \forall (i, j).$$

(ii) Le modèle est équilibré si $N_{ij} = N_{00}$, \forall (i, j), d'où N = I J N_{00} . L'estimation des paramètres $\beta_i^{\ 1}$, $\beta_i^{\ 2}$ et $\beta_{ij}^{\ 12}$ peut alors s'effectuer à l'aide de la **méthode des moindres carrés ordinaires**, contraints par (3) (cf **contrainte**, **régression contrainte**). Celle-ci conduit aux estimateurs suivants :

$$(\beta^{0})^{\sim} = y_{...},$$

$$(\beta_{i}^{1})^{\sim} = y_{i..} - y_{...},$$

$$(\beta_{i}^{2})^{\sim} = y_{.i.} - y_{...},$$

$$(\beta_{ii}^{12})^{\sim} = y_{ii.} - y_{i...} - y_{.i.} + y_{...},$$

où l'on note:

$$y... = N^{-1} \sum_{i=1}^{J} \sum_{j=1}^{J} \sum_{n(00)=1}^{N(00)} y_{ij \ n(00)}$$
 (moyenne générale),

(5)
$$y_{i..} = (J N_{(00)})^{-1} \sum_{j=1}^{J} \sum_{n(00)=1}^{N(00)} y_{ij n(00)}$$
 (effet propre au niveau i de F),
 $y_{.j.} = (I N_{(00)})^{-1} \sum_{i=1}^{J} \sum_{n(00)=1}^{N(00)} y_{ij n(00)}$ (effet propre au niveau j de G),

expressions dans lesquelles n(00) désigne n_{00} et N(00) désigne N_{00} .

Le plan étant équilibré, les hypothèses suivantes :

$$H_1: \beta_i^1 = 0, \forall i,$$

(6)
$$H_2: \beta_i^2 = 0, \forall j,$$

 $H_{12}: b_{ii}^{12} = 0, \forall (i, j),$

sont deux à deux orthogonales (ie $H_1 \perp H_2$, $H_2 \perp H_{12}$, $H_{12} \perp H_1$). Si l'on pose (somme des carrés des **perturbations**) :

(7) q (u) =
$$\sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \sum_{n(00)=1}^{N(00)} u_{ij n(00)}^{2}$$
,

et si l'on admet l'hypothèse « stochastique » supplémentaire :

(8)
$$u_{ii n(00)} \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2), \forall (i, j), \forall n_{00}$$

on montre que, sous l'hypothèse H₁:

(9) I J (N₀₀ - 1) (I - 1)⁻¹ {(S₁² - S²) / S²} ~
$$\mathcal{F}$$
 (I-1, I J (N₀₀ -1)) (loi de FISHER),

où S^2 est la valeur minimum de q (u) dans le modèle initial $\{(1),(2)\}$ (supposé équilibré), avec q (u) = S^2 , et S_1^2 est la valeur minimum de q (u) le modèle $\{(1),(2)\}$ (supposé équilibré) compte tenu de l'hypothèse H_1 .

Par ailleurs, sous l'hypothèse H₁₂, on montre que :

(10) IJ
$$(N_{00} - 1) (I - 1)^{-1} (J - 1)^{-1} (S_{12}^2 - S^2) / S^2) \sim \mathcal{F}((I-1)(J-1), IJ (N_{00} - 1)),$$

où S_{12}^2 est la valeur minimum de q (u) dans le modèle $\{(1),(2)\}$ (supposé équilibré) compte tenu de l'hypothèse H_{12} .

(iii) Dans le cas où N_{00} = 1, les procédures précédentes ne s'appliquent plus. On doit généralement se restreindre à un **modèle additif**, ie tq β_{ij}^{12} = 0, \forall (i, j). Ainsi en est-il dans le cas d'un **plan en blocs complets randomisés**.

(iv) Le modèle à effets fixes précédent (modèle de type I) peut être remplacé par un modèle à effets aléatoires (modèle de type II) ou par un modèle à effets mixtes (modèle de type III) (cf modèle d'analyse de la variance).