MODÈLE DE DÉCOMPOSITION MULTIDIMENSIONNELLE (G11, K1, K11)

(10 / 05 / 2020, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2020)

Le modèle de décomposition multidimensionnelle est un modèle statistique utilisé notamment en psychologie (psychométrie). Il est alors appelé modèle de différentiations individuelles.

(i) Soit T = $(t_l)_{l \in \mathcal{I}}$ un tableau statistique multidimensionnel, avec $t_l \in \mathbf{R}$, $\forall l = (i_1, ..., i_k) \in \mathcal{I}$, où $\mathcal{I} = \prod_{\alpha=1}^k \mathcal{I}_\alpha$ et $\mathcal{I}_\alpha = \{1, ..., n_\alpha\}$, $\forall \alpha \in N_k^*$.

On appelle modèle de décomposition multidimensionnelle, ou encore modèle à multi-modalités, ou encore modèle à plusieurs modalités, un modèle à k dimensions qui consiste à décomposer T selon la forme générale suivante, dite forme de L.R. TUCKER :

$$(1) \qquad t_{l} \; = \; \textstyle \sum_{J \; \in \; \mathcal{J}} \; \{ \prod_{\alpha=1}^{k} \; a_{\alpha,i(\alpha),j(\alpha)} \} \; . \; c_{J} \; + \; u_{l} \; , \qquad \qquad \forall \; \; j \; = \; (j_{1} \; ,..., \; j_{k}) \; \in \; \mathcal{J} \; ,$$

où l'on note, par commodité, $i(\alpha)$, $j(\alpha)$, etc, au lieu de i_{α} , j_{α} , etc.

Dans cette décomposition :

- (a) les termes c_J définissent un autre **tableau multidimensionnel** $C = (c_I)_{I \in \mathcal{I}}$, de même nature que T, appelé **noyau de la décomposition** (1) ;
 - (b) les k matrices A_{α} définies par :

(2)
$$A_{\alpha} = (a_{\alpha,i(\alpha),j(\alpha)})_{(i(\alpha),j(\alpha))}, \forall (i_{\alpha},j_{\alpha}) \in \mathcal{F}_{\alpha}^{2},$$

sont appelées composantes (matricielles) de T dans la décomposition (1) ;

- (c) le tableau (inobservable) $U = (u_I)_{I \in \mathcal{I}}$ est assimilé à une perturbation aléatoire.
- (ii) En général, la décomposition (1) n'est pas unique. Pour qu'elle le soit (identifiabilité), on impose notamment des conditions d'orthonormalité entre les composantes de T (cf orthogonalité), ie :
- (3) $A_{\alpha}' A_{\alpha} = I_n$, $\forall \alpha \in N_k^*$ (matrices unités)

(eg A_{α} = $I_{i(\alpha)}$ pour certains termes d'indices α).

(iii) En pratique, l'interprétation et l'estimation de (1) nécessitent généralement de simplifier cette décomposition.

En particulier, lorsque k = 2, ce type de modèle est voisin, dans son principe, de certains modèles d'analyse factorielle (eg analyse en facteurs communs et spécifiques).

L'estimation de (1) par la **méthode des moindres carrés ordinaires** (avec contraintes sur les A_{α}) s'effectue en minimisant la fonction matricielle (quadratique) :

(4)
$$q(A_1,..., A_k, C) = ||U||^2$$
, $avec ||U||^2 = \sum_{l \in \mathcal{I}} u_l^2$.

(iv) Le modèle précédent intervient notamment dans l'analyse des **échelles multidimensionnelles**.

Ainsi, lorsque k = 3, \mathcal{J}_1 représente un ensemble d'unités statistiques (individus), \mathcal{J}_2 une échelle de valeurs (ie une échelle de mesure, cardinale ou ordinale) et \mathcal{J}_3 un ensemble de caractères (ou attributs) ; t_l est alors eg un score quantitatif (eg « résultat » ou « note »). Dans ce cas, on a :

(5)
$$T = A_1 C (A_2' \otimes A_3'),$$

où T et C \in M_{n(1),n(2)n(3)} (**R**) sont les (n₁, n₂ . n₃)-tableaux T et C, réarrangés selon l'ordre défini par le produit cartésien \mathcal{T}_1 x (\mathcal{T}_2 x \mathcal{T}_3), et A \otimes B désigne le produit tensoriel de A et B.