

RÉGRESSION À COEFFICIENTS ALÉATOIRES (G3, J1, J9)

(16 / 06 / 2020, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2020)

(i) L'expression de **régression à coefficients aléatoires** peut désigner :

(a) soit un **modèle de régression** bayésien, pour lequel une **loi a priori** est imputée au vecteur des paramètres de la régression (cf eg **régression mixte**) ;

(b) soit un **modèle d'analyse de la variance** à effets aléatoires (modèle de type II) ;

(c) soit un modèle dont les observations se présentent sous forme de **séries temporelles** de **coupes instantanées**.

(ii) Ce dernier type de modèles s'écrit (C.R. RAO - P.A.V.B. SWAMY) :

$$(1) \quad y(n) = X(n) b(n) + u(n), \quad \forall n \in \mathbb{N}_N^*,$$

où, pour toute **coupe instantanée** $n \in \mathbb{N}_N^*$:

(a) $y(n)$ est un $(T,1)$ -**vecteur aléatoire** formé des T observations d'une **variable endogène** $\eta(n)$;

(b) $X(n)$ est une (T,K) -**matrice** formée des T observations de K **variables exogènes** $\xi_1(n), \dots, \xi_K(n)$;

(c) $b(n) \in \mathbf{R}^K$ est un vecteur constitué de K **paramètres**, supposé aléatoire et tq, si l'on pose $b_0 = E b(n)$ et $V_0 = V b(n)$ (mêmes premiers moments), $\forall n \in \mathbb{N}_N^*$, on ait :

$$(2) \quad b(n) = b_0 + v(n), \quad \text{avec} \quad E v(n) = 0, \quad V v(n) = V_0 ;$$

(d) $u(n)$ est un **vecteur aléatoire** formé de T **perturbations aléatoires** et tq :

$$(3) \quad E u(n) = 0, \quad V u(n) = \Sigma_n .$$

On suppose, en outre, que, $\forall n \in \mathbb{N}_N^*$ et $\forall (n', n'') \in \mathbb{N}_N^* \times \mathbb{N}_N^*$:

(a) les $v(n)$ sont indépendantes entre elles ;

(b) les $u(n)$ sont indépendantes entre elles ;

(c) les $u(n')$ et $v(n'')$ sont indépendantes entre elles.

En posant :

$$(4) \quad w(n) = X(n) v(n) + u(n), \quad \forall n \in \mathbb{N}_N^*,$$

on obtient :

$$(5) \quad \begin{aligned} V w(n) &= E w(n) w(n)' = X(n) V_0 X(n)' + \Sigma_n, \\ E w(n') w(n'')' &= C(w(n'), w(n'')) = 0, \quad \forall (n', n'') \in (N_N^*)^2_{\neq}. \end{aligned}$$

Par ailleurs, en « empilant » les équations (1), on se ramène à la forme d'un **modèle linéaire** usuel :

$$(6) \quad y = X b + u = X e_N \otimes b_0 + X v + u = X e_N \otimes b_0 + w,$$

avec :

$$(7) \quad E w = 0, \quad V w = V,$$

où l'on note (/// désignant des sauts de lignes) :

$$(8) \quad \begin{aligned} y &= (y(1), \dots, y(N))' \in M_{NT,1}(\mathbf{R}) \text{ (vecteur colonne),} \\ X &= (X(1), 0, \dots, 0 \text{ /// } 0, \dots, 0, X(N)) \in M_{NT,NK}(\mathbf{R}) \text{ (matrice bloc-diagonale),} \\ b &= (b(1), \dots, b(N))' \in M_{NK,1}(\mathbf{R}) \text{ (vecteur colonne),} \\ u &= (u(1), \dots, u(N))' \in M_{NT,1}(\mathbf{R}) \text{ (vecteur colonne),} \\ w &= (w(1), \dots, w(N))' \in M_{NT,1}(\mathbf{R}) \text{ (vecteur colonne),} \\ V &= (V(1), 0, \dots, 0 \text{ /// } 0, \dots, 0, V(N)) \in M_{NT,NK}(\mathbf{R}) \text{ (matrice bloc-diagonale).} \end{aligned}$$

On établit alors que le meilleur estimateur linéaire sans biais \hat{b}_0 de b_0 est de la forme :

$$(9) \quad \hat{b}_0 = \{\sum_{n=1}^N X(n)' V_n^{-1} X(n)\}^{-1} \cdot \{\sum_{n=1}^N X(n)' V_n^{-1} y(n)\}.$$