

## RÉGRESSION ORTHOGONALE (2) (J1, M)

(09 / 01 / 2020, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2020)

(i) Cette expression de **régression orthogonale**, identique à la précédente, ne désigne cependant pas une méthode d'estimation, mais un **modèle de régression** (eg linéaire), qui s'exprime (dans l'**espace des variables**) sous la forme :

$$(1) \quad \eta = \xi' b + \varepsilon, \quad \text{avec } E \varepsilon = 0, \quad V \varepsilon = \sigma^2,$$

dans laquelle la **dispersion** de l'**estimateur des moindres carrés ordinaires** (linéaire)  $\hat{b}$  de  $b$  est une simple  $(N,N)$ -**matrice diagonale**.

Autrement dit, si  $(\xi, \eta)$  est observé selon  $(X, y)$ , avec  $X \in M_{NK}(\mathbf{R})$  et  $y \in \mathbf{R}^N$ , alors la **matrice des covariances** :

$$(2) \quad V \hat{b} = \sigma^2 (X' X)^{-1}$$

est identique à une matrice diagonale  $D = (d_{\alpha\beta})_{(\alpha,\beta)} \in D_K(\mathbf{R})$ , avec :

$$(3) \quad d_{\alpha\beta} = \delta_{\alpha\beta} (\sigma^2 / \|x_\alpha\|^2), \quad \forall (\alpha, \beta) \text{ tq } \beta \neq \alpha,$$

où la **matrice d'observation**  $X$  est représentée en vecteurs colonnes selon  $[x_1, \dots, x_K]$  et  $\delta_{\alpha\beta}$  désigne le **symbole de KRONECKER**.

Par suite, les calculs impliqués par la **méthode des mco** en sont simplifiés. La méthode d'estimation de  $b$  par  $\hat{b}$  est encore (improprement) appelée « régression orthogonale ».

(ii) Ainsi, lorsque, dans (1), la variable  $\xi_k$  est,  $\forall k \in N_K^*$ , un polynôme de degré  $k - 1$  pr à une même **vars**  $\alpha$ , ie si  $\xi_k = \Phi_k(\alpha)$  (avec  $d^\circ \Phi_k = k - 1$ ), et si  $\alpha$  est une variable « observée » selon  $a = (a_1, \dots, a_N)$ , alors (1) devient, compte tenu des observations  $(y, a)$  :

$$(4) \quad y = \Phi(a) \cdot b + u, \quad \text{avec } \Phi(a) = \{(\Phi_1(a_1) \dots \Phi_K(a_1)) \quad \text{///} \quad (\Phi_1(a_N) \dots \Phi_K(a_N))\}.$$

où /// désigne des sauts de lignes matriciels, ie :

$$(4) \quad y = \Phi(a) \cdot b + u, \quad \text{avec } \Phi(a) = \begin{pmatrix} \Phi_1(a_1) & \dots & \Phi_K(a_1) \\ \dots & \dots & \dots \\ \Phi_1(a_N) & \dots & \Phi_K(a_N) \end{pmatrix}.$$

Souvent, les polynômes sont (deux à deux) orthogonaux, ie :

$$(5) \quad \sum_{n=1}^N \Phi_k(a_n) \cdot \Phi_l(a_n) = 0, \quad \forall (k, l) \text{ tq } l \neq k.$$

La méthode de régression orthogonale est alors applicable.