

PRÉCISION D'UNE RÉGRESSION (H5, J1)

(05 / 10 / 2019, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2019)

(i) Soit $y = F(b) + u$, avec $E u = 0$ et $V u = \sigma^2 \cdot I_N$, un **modèle de régression** non linéaire (cf **modèle non linéaire**). On pose :

$$(1) \quad X_{(k)} = [x_1, \dots, x_k], \quad \forall k \in N_K^*,$$

où x_k désigne le k -ième vecteur colonne des observations relatives à la **variable exogène** ξ_k . On note, conformément à (1) :

$$(2) \quad X_{(k)n} = [x_{n1}, \dots, x_{nk}], \quad \forall (k, n) \in N_K^* \times N_N^*,$$

puis :

$$(3) \quad z_{(k)n} = f_{(k)}(X_{(k)n}, b) = F_{(k)n}(b)$$

et $z_{(k)} = F_{(k)}(b)$, où $F_{(k)} : \mathbf{R}^Q \mapsto \mathbf{R}^N$, $\forall k \in N_K^*$.

(ii) On considère alors la **suite** de modèles non linéaires suivants :

$$(4) \quad y = z_{(k)} + u_{(k)} = F_{(k)}(b) + u_{(k)}, \quad \forall k \in N_K^*,$$

dans lesquels $u_{(k)}$ désigne un **vecteur aléatoire** à valeurs dans \mathbf{R}^N . On suppose que le **paramètre** $b \in \mathbf{R}^Q$ est estimé selon une méthode donnée (eg la **méthode des moindres carrés ordinaires**). On peut déduire de (4) une suite $(b_{(k)}^{\sim})_{k \in \{1, \dots, K\}}$ d'**estimateurs** de b associée à la suite de modèles précédente, et poser :

$$(5) \quad \begin{aligned} y_{(k)}^{\sim} &= F_{(k)}(b_{(k)}^{\sim}) && \text{(valeur ajustée de } y \text{ associée au modèle n}^\circ k\text{),} \\ u_{(k)}^{\sim} &= y - y_{(k)}^{\sim} && \text{(résidu relatif au modèle n}^\circ k\text{).} \end{aligned}$$

On appelle alors parfois **précision de la régression**, ou **précision de l'ajustement**, (4) le carré de la **norme** du vecteur $u_{(k)}^{\sim}$, ie :

$$(6) \quad S_k^2 \text{ ou } S_{1 \dots k}^2 = \|u_{(k)}^{\sim}\|_2^2 = \|y - F_{(k)}(b_{(k)}^{\sim})\|_2^2.$$

Ce nombre est donc le carré de la **distance** entre y et la sous-variété $V_{(k)} = \{z_{(k)} \in \mathbf{R}^N : z_{(k)} = F_{(k)}(\beta), \forall \beta \in \mathbf{R}^Q\}$ de \mathbf{R}^N :

$$(7) \quad S_k^2 = \inf_{z_{(k)} \in V_{(k)}} \|y - z_{(k)}\|_2^2,$$

où $z_{(k)}$ désigne $z_{(k)}$ et $V_{(k)}$ désigne $V_{(k)}$.

(iii) La notion de précision d'une régression permet alors de définir celle de **gain de précision**, ou **rendement partiel**, obtenu lorsqu'on passe du modèle n° k au modèle n° $k + 1$, $\forall k \in N_K^*$, eg :

$$(8) \quad G_k^2 = (S_{k+1}^2 - S_k^2) / S_k^2, \quad \forall k \in \mathbb{N}_{K-1}^*.$$