

① ML

VI) Estimation sous contrainte et autres tests de Fisher.

1) Estimation des moindres carrés contraints ou MCC

$$y_t = \beta_0 + \beta_1 x_{1t} + \beta_2 x_{2t} + \dots + \beta_k x_{kt} + \varepsilon_t$$

$$\forall t = 1, \dots, T$$

$$\Rightarrow \boxed{Y = X\beta + \varepsilon}$$

~~Après avoir~~

on souhaite estimer le vecteur des paramètres β sous contraintes linéaires

Exe pln

$$(1) \beta_1 = 0 \xrightarrow[\text{matricielle}]{\text{écriture}} (0 \ 1 \ 0 \ \dots \ 0) \cdot \beta = 0$$

$$(2) \beta_1 = \beta_2 = \beta_3 = 0 \Rightarrow \begin{cases} \beta_1 = 0 \\ \beta_2 = 0 \\ \beta_3 = 0 \end{cases}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \cdot \beta = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

② ML

~~exp~~

$$3) \begin{cases} \beta_1 + \beta_2 = 6 \\ 2\beta_1 - \beta_3 = 9 \end{cases}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -1 & \dots & 0 \end{pmatrix}, \beta = \begin{pmatrix} 6 \\ 9 \end{pmatrix}$$

Dans le cas général une contrainte linéaire s'écrit comme suit: $\boxed{R \cdot \beta = r}$ dimension

Avec: $\bullet R =$ une matrice $(q \times k)$ $\begin{matrix} \nearrow \\ 1 \times q \end{matrix}$

$\bullet \beta =$ vecteur des paramètres à estimer $(K \times 1)$.

$\bullet r =$ vecteur $(q \times 1)$

$\bullet q =$ nbr de contraintes prises en compte.

$\bullet R$ et r sont connus.

$\bullet \text{Rang}(R) = q < K$.

\Rightarrow pas de contraintes redondantes.

③ ML • Définition

On appelle estimation des moindres carrés contraints (ou MCC) la solution du problème suivant :

$$\begin{cases} \text{Min } (Y - X\beta)'(Y - X\beta) \\ \text{s.c. } R\beta = r \end{cases}$$

Cette solution est l'estimation des moindres carrés contraints par $R\beta = r$ qu'on note : $\hat{\beta}_{MCC}$

et est égal à : ~~$\hat{\beta}_{MCC} = \hat{\beta}_{MCO} - (X'X)^{-1}X'R'[R(X'X)^{-1}X'R']^{-1}R\hat{\beta}_{MCO} - r$~~

$$\hat{\beta}_{MCC} = \hat{\beta}_{MCO} - (X'X)^{-1}X'R'[R(X'X)^{-1}X'R']^{-1}R\hat{\beta}_{MCO} - r$$

Démonstration : voir lien .

$$\hat{\beta}_{MCO} = (X'X)^{-1} \cdot X' \cdot Y$$

④ Test de l'hypothèse linéaire générale :

* $H_0: R \cdot \beta = r$ contre $H_1: R \cdot \beta \neq r$.

• Théorème (admis) :

Sous H_0 vraie :

$$F_c = \frac{(SCR_c - SCR_{NC})/q}{SCR_{NC}/(T-k)} \rightsquigarrow F_2(q, T-k)$$

Avec :

$SCR_c = SCR_{H_0} = SCR$ du modèle contraint

$SCR_{NC} = SCR_{H_1} = SCR$ du modèle non contraint

• Règle de décision

• $F_c \leq F_t = F_\alpha(q, T-k)$ alors H_0 est vraie

\Rightarrow on retient le modèle avec contrainte.

• Si $F_c > F_t$ alors H_1 est vraie

\Rightarrow on rejette le modèle sans contrainte.

⑤ ML

3) Test de stabilité ou test de Chow:

Ce test permet de savoir si un modèle est stable ou non sur une période donnée.

Un modèle instable a des coeffs qui varient durant la période considérée.

Le test de Chow se construit comme un test de Fisher.

• modèle initial: $t = 1, \dots, T$

$$y_t = \beta_0 + \beta_1 x_{1t} + \dots + \beta_k x_{kt} + \varepsilon_t$$

$$\Rightarrow \boxed{Y = X\beta + \varepsilon}$$

• modèle 1 (M1): $t = 1, \dots, T_1$

$$y_t = \beta_0' + \beta_1' x_{1t} + \dots + \beta_k' x_{kt} + u_t$$

• modèle 2 (M2): $t = 1, \dots, T_2$

$$y_t = \beta_0'' + \beta_1'' x_{1t} + \dots + \beta_k'' x_{kt} + v_t$$

$$\Rightarrow \boxed{Y = X\beta + u}$$

$$\Rightarrow \boxed{Y = X\beta'' + v}$$

⑥ ML

avec $T = T_1 + T_2$

* Hypothèses du test:

$$H_0: \beta' = \beta'' = \beta \quad \text{contre} \quad H_1: \beta' \neq \beta'' \neq \beta$$

le modèle est
stable au cours
de la période
étudiée.

le modèle est
instable au cours de la
période étudiée.



contraint \rightarrow $SCR_C = SCR_{H_0}$
 $= SCR$ du modèle
 initial estimé
 sur toute la
 période

non
contraint \rightarrow $SCR_{NC} = SCR_{H_1}$
 $= \underbrace{SCR}_{H_1, T_1-k} + \underbrace{SCR}_{H_2, T_2-k}$

• Statistique et loi:

$$F_c = \frac{(SCR_C - SCR_{NC}) / k}{SCR_{NC} / (\underbrace{T_1 + T_2}_{T} - 2k)}$$

$\leadsto F_\alpha(k, T-2k) = \frac{1}{F}$

④ Règle de décision:

- Si $F_c \leq F_t = F_\alpha(k, T - 2k)$ alors H_0 est vraie
 \Rightarrow le modèle est stable au cours de la période considérée.
- Si $F_c > F_t$ alors H_1 est vraie
 \Rightarrow le modèle est instable.

• Remarques

1) Composition des matrices:

$$X'X = \begin{pmatrix} T & \sum x_{1t} & \sum x_{2t} & \dots & \sum x_{kt} \\ \vdots & \sum x_{1t}^2 & \sum x_{1t}x_{2t} & \dots & \sum x_{1t}x_{kt} \\ \vdots & & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & \vdots \\ \vdots & & & & \sum x_{kt}^2 \end{pmatrix}$$

$$8) \frac{Y}{X'} = \begin{pmatrix} \varepsilon_{y_t} \\ \varepsilon_{u_t} \beta_t \\ 1 \\ \varepsilon_{u_t} \gamma_t \end{pmatrix}$$

2) Utilisation des variables indicatrices :

Il peut s'avérer important dans certaines spécifications du modèle de tenir compte de l'effet de variables qualitatives sur la variable endogène.

Exemple : le genre d'individu Male/Fem
la nature de l'entr public/priv

Ces facteurs qualitatifs sont mesurés par des variables indicatrices appelés aussi

variables muettes ou variables dummies.
Ce sont des variables explicatives particulières qui ne prennent que des valeurs 0 ou 1.