

Econométrie (4089)

Licence Economie-Gestion. Parcours Analyse Economique.

Professeur Georges Bresson

Session Janvier 2018

1. **Exercice 1** (3 points) - Soit un processus $AR(1)$

$$u_t = \rho u_{t-1} + \varepsilon_t, \quad |\rho| < 1, \quad t = 1, \dots, T$$

où $\varepsilon_t \sim iid(0, \sigma_\varepsilon^2)$ est indépendant de $u_0 \sim iid(0, \frac{\sigma_\varepsilon^2}{\tau})$ et où τ est un paramètre arbitraire positif.

- Montrez que cette variance arbitraire sur la perturbation initiale u_0 rend la perturbation u_t hétéroscédastique.
- Montrez que la variance de u_t est croissante quand $\tau > (1 - \rho^2)$ et décroissante quand $\tau < (1 - \rho^2)$.
- Quelle est la valeur de τ qui rend le processus u_t homoscedastique?

2. **Exercice 2** (4 points) - Soit le modèle

$$Y = X\beta + u, \quad u \sim N(0, \sigma^2 I_n)$$

où Y (resp. X et β) est de taille $(n \times 1)$ (resp. $(n \times K)$ et $(K \times 1)$), I_n étant une matrice identité de taille $(n \times n)$. On souhaite estimer le modèle sous la contrainte

$$H_0 : R\beta = r$$

où R est une matrice de poids de taille $(l \times K)$, r est un vecteur de taille $(l \times 1)$, où $l (< K)$ est le nombre de contraintes. Sous H_0 , la maximisation de la vraisemblance sous la contrainte $R\beta = r$ est équivalente à la minimisation de la somme des carrés des résidus sous la contrainte $R\beta = r$. Le Lagrangien est donné par

$$\Psi(\beta, \lambda) = (Y - X\beta)'(Y - X\beta) - 2\lambda' [R\beta - r]$$

où λ de taille $(l \times 1)$ est le multiplicateur de Lagrange. Sous H_0 , la différenciation par rapport à β et σ^2 conduit à l'estimateur de λ

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

(a) Montrez que, sous H_0 , le multiplicateur de Lagrange $\hat{\lambda}$ est distribué selon une loi normale

$$\hat{\lambda} \sim N\left(0, \sigma^2 [R(X'X)^{-1}R']^{-1}\right)$$

3. **Exercice 3** (7 points). - Soit le modèle linéaire général

$$y = X\beta + u = X_1\beta_1 + X_2\beta_2 + u, \quad u \sim N(0, \sigma^2 I_T)$$

où I_T est une matrice identité de taille (T, T) .

- Ecrivez la log-vraisemblance du modèle et déterminez l'estimateur du maximum de vraisemblance de β et de σ^2 .
- Ecrivez le score $S(\beta) = \partial \text{Log}L(\beta, \sigma^2) / \partial \beta$ et montrez que la matrice d'information est bloc-diagonale.

(c) On souhaite tester l'hypothèse nulle:

$$H_0 : \beta_1 = \beta_1^0 \text{ versus } H_1 : \beta_1 \neq \beta_1^0$$

Dérivez les tests du rapport de vraisemblance (LR), de Wald (W) et du multiplicateur de Lagrange (ML) de ce test d'hypothèse et montrez que¹:

$$\begin{aligned} W &= (\beta_1^0 - \hat{\beta}_1)' [X_1' \bar{P}_{X_2} X_1] (\beta_1^0 - \hat{\beta}_1) / \hat{\sigma}^2 \\ LR &= T \cdot \log(\tilde{u}' \tilde{u} / \hat{u}' \hat{u}) \\ ML &= \tilde{u}' X_1 [X_1' \bar{P}_{X_2} X_1]^{-1} X_1' \tilde{u} / \tilde{\sigma}^2 \end{aligned}$$

où $\hat{\beta}$ (resp. $\tilde{\beta}$) est l'estimateur du maximum de vraisemblance non contraint (resp. contraint). $\bar{P}_{X_2} = I_T - X_2 (X_2' X_2)^{-1} X_2'$, $\hat{u} = y - X \hat{\beta}$, $\tilde{u} = y - X \tilde{\beta}$, $\hat{\sigma}^2 = \hat{u}' \hat{u} / T$ et $\tilde{\sigma}^2 = \tilde{u}' \tilde{u} / T$.

4. **Exercice 4** (6 points) - Un modèle à équations simultanées à correction d'erreur est de la forme

$$\begin{cases} \Delta \ln(Y_{1t}) &= \phi_{12} \Delta \ln(Y_{2t}) - \theta_1 [\ln Y_{1,t-1} - (\alpha_1 + \gamma_{12} \ln Y_{2,t-1})] + \varepsilon_{1t} \\ \Delta \ln(Y_{2t}) &= \phi_{21} \Delta \ln(Y_{1t}) - \theta_2 [\ln Y_{2,t-1} - (\alpha_2 + \gamma_{21} \ln Y_{1,t-1})] + \varepsilon_{2t} \end{cases} \quad (1)$$

où $\Delta \ln(Y_{1t}) = \ln(Y_{1t}) - \ln(Y_{1,t-1})$. Les variables $\Delta \ln(Y_{1t})$ et $\Delta \ln(Y_{2t})$ sont considérées comme endogènes et $\ln(Y_{1,t-1})$ et $\ln(Y_{2,t-1})$ comme prédéterminées.

Dans ce modèle, les coefficients d'ajustement θ_j , $j = 1, 2$ doivent être strictement positifs et définis par $0 < \theta_j < 1$ pour assurer la stabilité de chaque équation du système. Les termes entre crochets $[\ln Y_{j,t-1} - (\alpha_j + \gamma_{jl} \ln Y_{l,t-1})]$, $j, l = 1, 2$ sont appelées "erreurs d'équilibre", d'où l'expression de "modèle à correction d'erreur". L'expression $\ln Y_{j,t} = \alpha_j + \gamma_{jl} \ln Y_{l,t}$, $j, l = 1, 2$ est appelée "relation d'équilibre" (ou "équation de long terme") dans laquelle γ_{jl} est le coefficient de long terme, les coefficients de court terme étant donnés par ϕ_{jl} .

On dispose des cours de clôture journaliers des actions Google Y_{1t} et Amazon Y_{2t} sur la période du 31 mai 2012 au 31 octobre 2017. Les variables $\Delta \ln(Y_{1t}) = d \ln_google$ et $\Delta \ln(Y_{2t}) = d \ln_amazon$ sont donc les rendements journaliers. $\ln Y_{1,t-1} = \ln_google_1$ et $\ln Y_{2,t-1} = \ln_amazon_1$ sont les logarithmes des cours de clôture décalés d'une période. On estime un modèle non contraint

$$\begin{cases} d \ln_google &= \beta_{10} + \beta_{11} d \ln_amazon + \beta_{12} \ln_google_1 + \beta_{13} \ln_amazon_1 + \varepsilon_{1t} \\ d \ln_amazon &= \beta_{20} + \beta_{21} d \ln_google + \beta_{22} \ln_amazon_1 + \beta_{23} \ln_google_1 + \varepsilon_{2t} \end{cases} \quad (2)$$

On estime le système complet (2) par les GMM.

- Rappelez succinctement le principe de la méthode des GMM.
- Étudiez les conditions d'identification (conditions d'ordre seulement) de chacune des équations du système (2). Qu'en déduisez-vous?
- On utilise une correction HAC pour gérer l'hétéroscédasticité et l'autocorrélation des résidus. Les instruments sont: $\Delta \ln(Y_{1,t-2})$, $\Delta \ln(Y_{1,t-3})$, $\Delta \ln(Y_{2,t-2})$, $\Delta \ln(Y_{2,t-3})$, $\ln(Y_{1,t-1})$, $\ln(Y_{1,t-2})$, $\ln(Y_{1,t-5})$, $\ln(Y_{2,t-1})$, $\ln(Y_{2,t-2})$ et $\ln(Y_{2,t-5})$. La commande Stata utilisée est

```
gmm (eq1:dlog_google - {eq_Google: _cons dlog_amazon log_google_1 log_amazon_1}) ///
    (eq2:dlog_amazon - {eq_Amazon: _cons dlog_google log_amazon_1 log_google_1}), ///
instruments(eq1 eq2 : dlog_google_2 dlog_google_3 dlog_amazon_2 dlog_amazon_3 ///
    log_google_1 log_google_2 log_google_5 log_amazon_1 log_amazon_2 log_amazon_5 )
winitial(unadjusted, independent) wmatrix(hac nwest opt) twostep
```

Interprétez les résultats de la table 1.

- Quelles conclusions tirez-vous du test d'Hansen-Sargan de restriction de sur-identification?

¹On pourra utiliser la formule de l'inverse partitionnée:

$$\text{Soit } A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \text{ alors } A^{-1} = \begin{pmatrix} B_{11} & -B_{11} A_{12} A_{22}^{-1} \\ -A_{22}^{-1} A_{21} B_{11} & A_{22}^{-1} + A_{22}^{-1} A_{21} B_{11} A_{12} A_{22}^{-1} \end{pmatrix}$$

$$\text{où } B_{11} = (A_{11} - A_{12} A_{22}^{-1} A_{21}).$$

- (e) Ré-écrivez le modèle (1) avec les valeurs estimées issues de l'estimation du système (2). Donnez les relations d'équilibre. Interprétez les valeurs estimées des coefficients ϕ_{jl} et γ_{jl} , $j, l = 1, 2$.
- (f) On calcule les valeurs estimées des cours de clôture journaliers des actions Google et Amazon par les relations $\hat{Y}_{jt} = \exp(\ln Y_{j,t-1} + \Delta \widehat{\ln(Y_{jt})})$, $j = 1, 2$. Commentez les résultats de la table 2 et les figures 1 et 2.

Aucun document autorisé.

Calculatrices et tables statistiques autorisées.

GMM estimation

Number of parameters = 8
 Number of moments = 22
 Initial weight matrix: Unadjusted Number of obs = 1,365
 GMM weight matrix: HAC Bartlett 17
 (lags chosen by Newey-West)

	HAC				[95% Conf. Interval]	
	Coef.	Std. Err.	z	P> z		

eq_Google						
dlog_amazon	.4235135	.0482854	8.77	0.000	.3288758	.5181512
log_google_1	-.0082643	.002595	-3.18	0.001	-.0133505	-.0031781
log_amazon_1	.0051411	.0015787	3.26	0.001	.002047	.0082353
_cons	.0215607	.008141	2.65	0.008	.0056046	.0375169

eq_Amazon						
dlog_google	1.670417	.2257911	7.40	0.000	1.227875	2.112959
log_amazon_1	-.0073763	.0028399	-2.60	0.009	-.0129423	-.0018103
log_google_1	.0118568	.0047493	2.50	0.013	.0025484	.0211652
_cons	-.0307728	.0148846	-2.07	0.039	-.0599461	-.0015995

HAC standard errors based on Bartlett kernel with 25 lags.
 (Lags chosen by Newey-West method.)

Instruments for equation eq1: dlog_google_2 dlog_google_3 dlog_amazon_2
 dlog_amazon_3 log_google_1 log_google_2 log_google_5 log_amazon_1
 log_amazon_2 log_amazon_5 _cons
 Instruments for equation eq2: dlog_google_2 dlog_google_3 dlog_amazon_2
 dlog_amazon_3 log_google_1 log_google_2 log_google_5 log_amazon_1
 log_amazon_2 log_amazon_5 _cons

Test of overidentifying restriction:
 Hansen's J $\chi^2(14) = 12.1926$ ($p = 0.5908$)

Table 1: Estimation GMM.

variable	mean	sd	min	max
close_google	620.24283	187.65645	282.4013	1033.67
google_GMM	620.1133	187.6479	283.9836	1044.845
close_amazon	502.83011	247.79318	208.22	1110.85
amazon_GMM	502.928	247.803	204.3228	1110.454

Table 2: Statistiques sur les valeurs observées et estimées des cours de clôture journaliers des actions Google et Amazon.



Figure 1: Cours de clôture journaliers des actions Google et Amazon. Valeurs observées et estimées.



Figure 2: Cours de clôture journaliers des actions Google et Amazon. Valeurs observées et estimées. Zoom sur la période récente.