

# Econométrie

Licence Economie-Gestion. Parcours Analyse Economique.

Professeur Georges Bresson

Session Janvier 2019

1. **Exercice 1** (3 points) - On considère le modèle de régression simple avec une constante:

$$Y_i = \alpha + \beta X_i + u_i, i = 1, \dots, N$$

où  $\alpha$  et  $\beta$  sont des scalaires et où  $u_i$  est indépendant des  $X_i$ .

- (a) On suppose que les  $u_i$  sont indépendants et identiquement distribués selon une loi Gamma avec une densité  $f(u_i) = (1/\Gamma(\theta))u_i^{\theta-1}e^{-u_i}$  où  $u_i \geq 0, \theta > 0, E[u_i] = \theta$  et  $Var[u_i] = E[s^2] = \theta$ . Montrez que  $(\hat{\alpha}_{MCO} - s^2)$  est un estimateur sans biais de  $\alpha$ .
- (b) On suppose que les  $u_i$  sont indépendants et identiquement distribués selon une loi du  $\chi^2$  à  $\nu$  degrés de liberté où  $E[u_i] = \nu$  et  $Var[u_i] = E[s^2] = 2\nu$ . Montrez que  $(\hat{\alpha}_{MCO} - s^2/2)$  est un estimateur sans biais de  $\alpha$ .
- (c) On suppose que les  $u_i$  sont indépendants et identiquement distribués selon une loi exponentielle avec une densité  $f(u_i) = (1/\theta)e^{-u_i/\theta}$  où  $u_i \geq 0, \theta > 0, E[u_i] = \theta$  et  $Var[u_i] = E[s^2] = \theta^2$ . Montrez que  $(\hat{\alpha}_{MCO} - s)$  est un estimateur convergent de  $\alpha$ . Pour cela, on utilisera la limite en probabilité:  $p \lim_{N \rightarrow \infty} (\hat{\alpha}_{MCO} - s)$ .

2. **Exercice 2** (4 points) - Soit  $Y = X\beta + u$  avec  $u \sim N(0, \sigma^2 I_N)$  où  $X_i = [X_{1i} X_{2i}]$ ,  $i = 1, \dots, N$  et où  $I_N$  est une matrice identité de taille  $(N, N)$ . On suppose que la variable  $X_{2i}$  est corrélée avec les perturbations  $u_i$  et on définit un vecteur de variables instrumentales:  $Z_i = [X_{1i} Z_{2i}]$ . Les instruments  $Z$  sont supposés être non corrélés avec  $u$ :  $E[Z'u] = 0$  et l'estimateur à variables instrumentales  $\hat{\beta}_{IV}$  est défini par:

$$\hat{\beta}_{IV} = \left( \sum_{i=1}^n Z_i' X_i \right)^{-1} \sum_{i=1}^n Z_i' Y_i = (Z'X)^{-1} Z'Y$$

Posons

$$\frac{1}{N} Z'X = \Sigma_{ZX}, \quad \frac{1}{N} Z'Z = \Sigma_{ZZ} \text{ et } \frac{1}{N} X'Z = \Sigma_{XZ}$$

Montrez que l'estimateur centré dilaté converge en loi vers la loi normale:

$$\sqrt{n} (\hat{\beta}_{IV} - \beta) \sim N \left( 0, \sigma^2 [\Sigma_{XZ} \cdot \Sigma_{ZZ}^{-1} \cdot \Sigma_{ZX}]^{-1} \right)$$

3. **Exercice 3** (6 points) - Soit le modèle linéaire général

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

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

- (a) Ecrivez la log-vraisemblance du modèle et déterminez l'estimateur du maximum de vraisemblance de  $\beta$  et de  $\sigma^2$ .
- (b) 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 le test de Wald (W) de ce test d'hypothèse et montrez que<sup>1</sup>:

$$W = \left( \beta_1^0 - \widehat{\beta}_1 \right)' [X_1' \overline{P}_{X_2} X_1] \left( \beta_1^0 - \widehat{\beta}_1 \right) / \widehat{\sigma}^2$$

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

4. **Exercice 4** (7 points) - Un modèle à équations simultanées à correction d'erreur est de la forme

$$\begin{cases} \Delta \ln Y_{1t} = \phi_{12} \Delta \ln Y_{2t} + \phi_{13} \Delta \ln Y_{3t} \\ \quad - \theta_1 [\ln Y_{1,t-1} - (\alpha_1 + \gamma_{12} \ln Y_{2,t-1} + \gamma_{13} \ln Y_{3,t-1})] + \varepsilon_{1t} \\ \Delta \ln Y_{2t} = \phi_{21} \Delta \ln Y_{1t} + \phi_{23} \Delta \ln Y_{3t} \\ \quad - \theta_2 [\ln Y_{2,t-1} - (\alpha_2 + \gamma_{21} \ln Y_{1,t-1} + \gamma_{23} \ln Y_{3,t-1})] + \varepsilon_{2t} \end{cases} \quad (1)$$

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. Les variables  $\Delta \ln Y_{3t}$  et  $\ln Y_{3,t-1}$  sont considérées comme exogènes.

Dans ce modèle, les coefficients d'ajustement  $\theta_j$ ,  $j = 1, 2$  doivent être strictement positifs et définis par  $0 < \theta_j < 1$  pour assurer la stabilité de chaque équation du système. Les termes entre crochets  $[\ln Y_{j,t-1} - (\alpha_j + \gamma_{jl} \ln Y_{l,t-1} + \gamma_{j3} \ln Y_{3,t-1})]$ ,  $j, l = 1, 2$  sont appelées "erreurs d'équilibre", d'où l'expression de "modèle à correction d'erreur". L'expression  $\ln Y_{j,t} = \alpha_j + \gamma_{jl} \ln Y_{l,t} + \gamma_{j3} \ln Y_{3,t}$ ,  $j, l = 1, 2$  est appelée "relation d'équilibre" (ou "équilibre de long terme") dans laquelle  $\gamma_{jl}$  et  $\gamma_{j3}$  sont les coefficients de long terme, les coefficients de court terme étant donnés par  $\phi_{jl}$  et  $\phi_{j3}$ .

On dispose des cours de clôture de 3 cryptomonnaies en US\$ (Bitcoin (BTC), Monero (XMR) et Litecoin (LTC)) sur la période du 21 mai 2014 au 10 novembre 2018, soit 1635 observations journalières (voir figure 1). Les variables  $\Delta \ln Y_{1t} = d \ln \_BTC$ ,  $\Delta \ln Y_{2t} = d \ln \_XMR$  et  $\Delta \ln Y_{3t} = d \ln \_LTC$  sont donc les rendements composés journaliers.  $\ln Y_{1,t-1} = \ln \_BTC\_1$ ,  $\ln Y_{2,t-1} = \ln \_XMR\_1$  et  $\ln Y_{3,t-1} = \ln \_LTC\_1$  sont les logarithmes des cours de clôture décalés d'une période. On estime un modèle non contraint

$$\begin{cases} d \ln \_BTC = \beta_{10} + \beta_{11} d \ln \_XMR + \beta_{12} d \ln \_LTC + \beta_{13} \ln \_BTC\_1 \\ \quad + \beta_{14} \ln \_XMR\_1 + \beta_{15} \ln \_LTC\_1 + \varepsilon_{1t} \\ d \ln \_XMR = \beta_{20} + \beta_{21} d \ln \_BTC + \beta_{22} d \ln \_LTC + \beta_{23} \ln \_XMR\_1 \\ \quad + \beta_{24} \ln \_BTC\_1 + \beta_{25} \ln \_LTC\_1 + \varepsilon_{2t} \end{cases} \quad (2)$$

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

- (a) Rappelez succinctement le principe de la méthode des GMM.
- (b) Etudiez 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'autorrélation des résidus. Les instruments sont:  $\Delta \ln Y_{j,t-2}$ ,  $\Delta \ln Y_{j,t-3}$ ,  $\ln Y_{j,t-1}$ ,  $\ln Y_{j,t-2}$  et  $\ln Y_{j,t-5}$  pour  $j = 1, 2, 3$ . La commande Stata utilisée est

```
gmm (eq1:dln_BTC - {eq_BTC: _cons dln_XMR dln_LTC ln_BTC_1 ln_XMR_1 ln_LTC_1}) ///
    (eq2:dln_XMR - {eq_XMR: _cons dln_BTC dln_LTC ln_XMR_1 ln_BTC_1 ln_LTC_1 }) , ///
instruments(eq1 eq2 : dln_BTC_2 dln_BTC_3 dln_LTC_2 dln_LTC_3 dln_XMR_2 dln_XMR_3 ///
                ln_BTC_1 ln_BTC_2 ln_BTC_5 ln_LTC_1 ln_LTC_2 ln_LTC_5 ///
                ln_XMR_1 ln_XMR_2 ln_XMR_5) winitial(unadjusted, independent) ///
wmatrix(hac nwest opt) twostep
```

<sup>1</sup>On pourra utiliser la formule de l'inverse partitionnée:

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

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

- c) Interprétez les résultats de la table 1.
- d) Quelles conclusions tirez-vous du test d'Hansen-Sargan de restriction de sur-identification?
- e) On suspecte la non-exogénéité des instruments  $\ln\_BTC\_1$  et  $\ln\_XMR\_1$ . Commentez le test de différence de statistiques de Sargan de la table 1. Que concluez-vous?
- f) 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  $\phi_{jl}$  et  $\gamma_{jl}$ ,  $j = 1, 2$  et  $l = 1, 2, 3$ .
- g) On calcule les valeurs estimées  $BTC\_GMM$  et  $XMR\_GMM$  des cours de clôture journaliers des deux cryptomonnaies BTC et XMR par les relations  $\hat{Y}_{jt} = \exp\left(\ln Y_{j,t-1} + \Delta \widehat{\ln Y}_{jt}\right)$ ,  $j = 1, 2$ . Commentez les résultats de la table 2 et la figure 2.

Aucun document autorisé.

Calculatrices et tables statistiques autorisées.

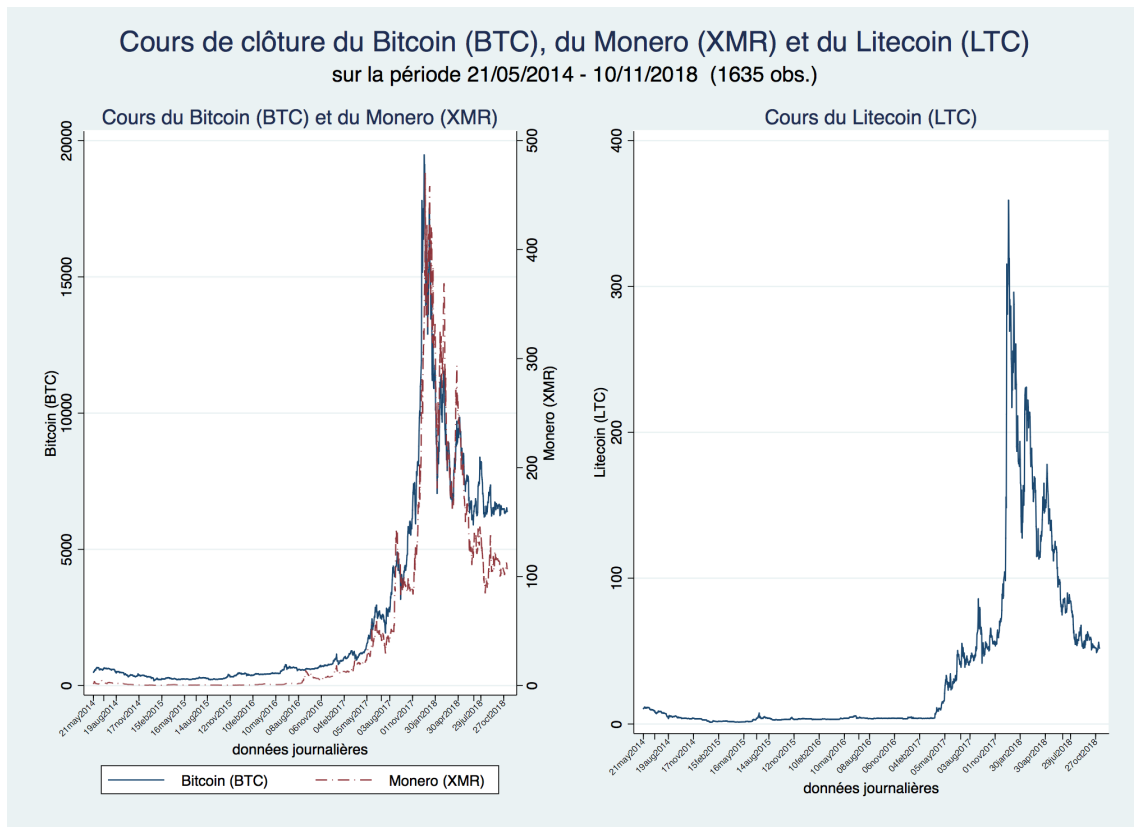


Figure 1: Cours de clôture journaliers des cryptomonnaies.



variable	mean	sd	min	max
BTC	2704.257	3690.043	176.9	19475.8
BTC_GMM	2706.138	3703.824	179.8854	20320.42
XMR	53.72015	90.5108	.220121	470.29
XMR_GMM	53.68726	90.23278	.2386122	452.2998

Table 2: Statistiques sur les valeurs observées et estimées des cours de clôture journaliers du Bitcoin (BTC) et du Monero (XMR).

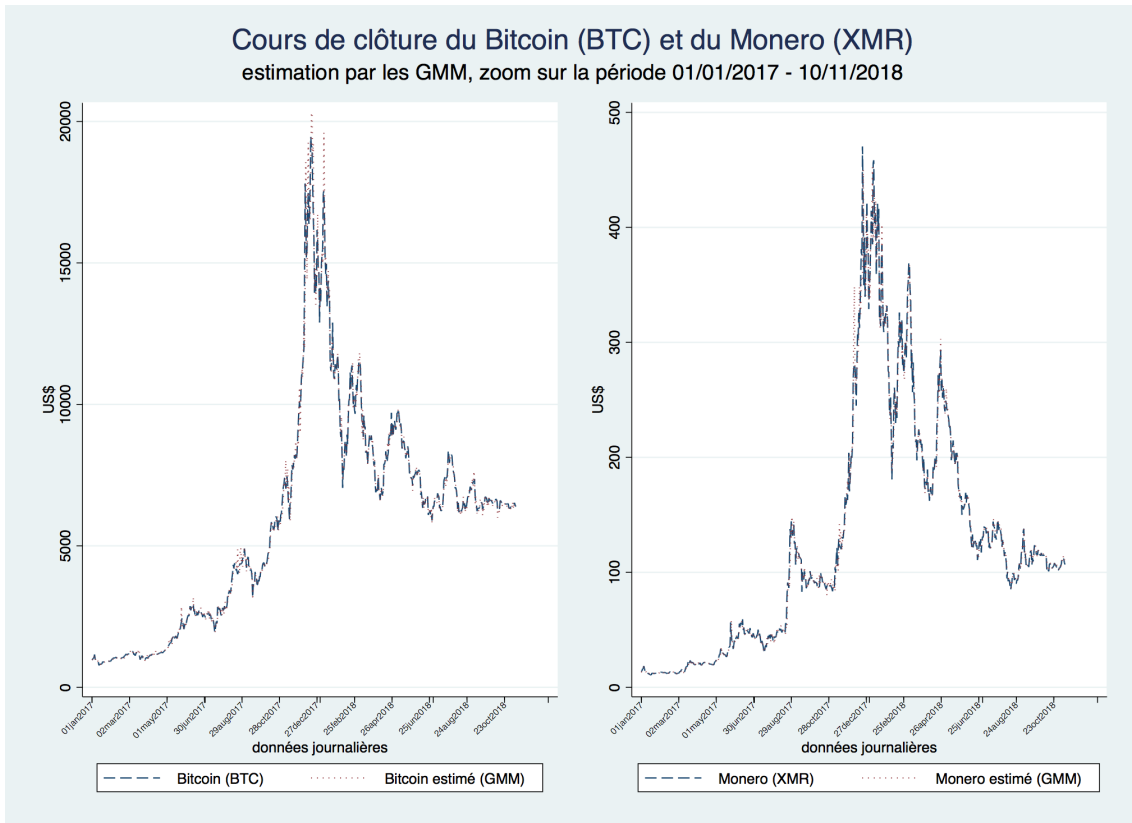


Figure 2: Cours de clôture journaliers du Bitcoin (BTC) et du Monero (XMR). Valeurs observées et estimées.