Solution de la Série3: Processus VAR

EX1:

Soit le processus bivarié suivant

$$\begin{pmatrix} Y_{1,t} \\ Y_{2,t} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.7 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Y_{1,t-1} \\ Y_{2,t-1} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \varepsilon_{1,t} \\ \varepsilon_{2,t} \end{pmatrix}.$$

1) Ce processus est-il stationnaire? (Donner la forme compacte).

On pose $Y_t = \begin{pmatrix} Y_{1,t} \\ Y_{2,t} \end{pmatrix}$ et $\varepsilon_t = \begin{pmatrix} \varepsilon_{1,t} \\ \varepsilon_{2,t} \end{pmatrix}$, alors la forme compacte est

$$\left(I - \begin{pmatrix} 0.7 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} L\right) Y_t = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix} + \varepsilon_t$$

Pour la stationnarité, on cherche les solutions de

$$\left| I - \begin{pmatrix} 0.7 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} z \right| = 0 \Longleftrightarrow \left| \begin{pmatrix} 1 - 0.7z & -0.4z \\ -0.2z & 1 - 0.3z \end{pmatrix} \right| = 0$$

On obtient $0.21z^2 - z + 1 = 0 \Longrightarrow \Delta = 0.16$ d'où $z_1 = 1.4286 > 1$ et $z_2 = 3.3333 > 1$, donc le processus est stationnaire.

2) Calcul de l'espérance:

$$E(Y_t) = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.7 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} E(Y_{t-1}),$$

Vu que le processus est stationnaire (même techniques du cas univarié)

$$E(Y_t) = \begin{pmatrix} 0.3 & -0.4 \\ -0.2 & 0.7 \end{pmatrix}^{-1} \times \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} 20 \\ 10 \end{pmatrix}.$$

3) Donner la forme $VMA(\infty)$. Calculer les 4 premiers coefficients. A partir de la forme compacte on a:

$$Y_{t} = \left(I - \begin{pmatrix} 0.7 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 \end{pmatrix}\right)^{-1} \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix} + \left(I - \begin{pmatrix} 0.7 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 \end{pmatrix}L\right)^{-1} \varepsilon_{t}$$

$$= \begin{pmatrix} 20 \\ 10 \end{pmatrix} + \sum_{i=0}^{\infty} \begin{pmatrix} 0.7 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 \end{pmatrix}^{i} \varepsilon_{t-i}.$$

Maintenant nous allons spécifier les 4 premiers coefficients

$$Y_t = \begin{pmatrix} 20 \\ 10 \end{pmatrix} + \varepsilon_t + \begin{pmatrix} 0.7 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} \varepsilon_{t-1} + \begin{pmatrix} 0.57 & 0.4 \\ 0.2 & 0.17 \end{pmatrix} \varepsilon_{t-2} + \begin{pmatrix} 0.479 & 0.348 \\ 0.174 & 0.131 \end{pmatrix} \varepsilon_{t-3} + \cdots$$

EX2:

I) Soit

$$X_t = \varepsilon_t, \ Y_t = \varepsilon_{t-1} + \eta_t \text{ et } Z_t = \eta_{t-1},$$

où ε_t et η_t sont des BB indépendants. Nous allons montrer que la relation de causalité n'est pas transitive.

*Montrons que X_t cause Y_t :

$$E\left(Y_{t}/\underline{Y}_{t-1}\right) = 0 \text{ et } E\left(Y_{t}/\underline{Y}_{t-1},\underline{X}_{t-1}\right) = \varepsilon_{t-1}$$

alors $E(Y_t/\underline{Y}_{t-1}) \neq E(Y_t/\underline{Y}_{t-1},\underline{X}_{t-1})$ d'où le résultat.

*Montrons que Y_t cause Z_t :

$$E\left(Z_{t}/\underline{Z}_{t-1}\right) = 0 \text{ et } E\left(Z_{t}/\underline{Z}_{t-1},\underline{Y}_{t-1}\right) = \eta_{t-1}$$

d'où le résultat.

*Montrons que X_t ne cause pas Z_t :

$$E\left(Z_t/\underline{Z}_{t-1}\right) = 0 \text{ et } E\left(Z_t/\underline{Z}_{t-1}, \underline{X}_{t-1}\right) = 0$$

 $E\left(Z_{t}/\underline{Z}_{t-1}\right) = E\left(Z_{t}/\underline{Z}_{t-1},\underline{X}_{t-1}\right)$ c.q.f.d. Donc la relation de causalité n'est pas transitive.

II) Je vous propose de faire cette question exactement de la même manière que I.

EX3:

Soit le VAR(1) suivant

$$Y_{t} = \begin{pmatrix} Y_{1,t} \\ Y_{2,t} \\ Y_{3,t} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ 0.1 & 0.1 & 0.3 \\ 0 & 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Y_{1,t-1} \\ Y_{2,t-1} \\ Y_{3,t-1} \end{pmatrix} + \varepsilon_{t}.$$

$$\operatorname{avec}\ \varepsilon_t \sim BB\left(0,\Sigma\right) \ \text{où}\ \Sigma = \begin{pmatrix} 2.25 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.5 \\ 0 & 0.5 & 0.74 \end{pmatrix}.$$

1) Pour vérifier la stationnarité, on commence par la forme compacte (rappelez-vous le 1er semestre)

$$\left(I - \begin{pmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ 0.1 & 0.1 & 0.3 \\ 0 & 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} L\right) Y_t = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \varepsilon_t$$

Cherchons les solutions

$$\begin{vmatrix} I - \begin{pmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ 0.1 & 0.1 & 0.3 \\ 0 & 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} z = 0 \iff \begin{vmatrix} 1 - 0.5z & 0 & 0 \\ -0.1z & 1 - 0.1z & -0.3z \\ 0 & -0.2z & 1 - 0.3z \end{vmatrix} = 0$$

 \implies $(1-0.5z)(1-0.4z-0.03z^2)=0 \implies z_1=2, z_2=2.1525, z_3=-15.486.$ Donc le processus est stationnaire.

2) La forme $VMA(\infty)$:

$$Y_t = \begin{pmatrix} I - \begin{pmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ 0.1 & 0.1 & 0.3 \\ 0 & 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} I - \begin{pmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ 0.1 & 0.1 & 0.3 \\ 0 & 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} L \end{pmatrix}^{-1} \varepsilon_t$$

$$= \begin{pmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ -0.1 & 0.9 & -0.3 \\ 0 & -0.2 & 0.7 \end{pmatrix}^{-1} \times \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \sum_{i=0}^{\infty} \begin{pmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ 0.1 & 0.1 & 0.3 \\ 0 & 0.2 & 0.3 \end{pmatrix}^{i} \varepsilon_{t-i}$$

$$= \begin{pmatrix} 0 \\ 2.98 \\ 2.28 \end{pmatrix} + \sum_{i=0}^{\infty} \begin{pmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ 0.1 & 0.1 & 0.3 \\ 0 & 0.2 & 0.3 \end{pmatrix}^{i} \varepsilon_{t-i}.$$

3) *Prévision à l'horizon 1:

$$\widehat{Y}_{t}(1) = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ 0.1 & 0.1 & 0.3 \\ 0 & 0.2 & 0.3 \end{pmatrix} Y_{t}$$

Sachant que
$$Y_t = \begin{pmatrix} -6 \\ 3 \\ 5 \end{pmatrix}$$
, on obtient $\widehat{Y}_t\left(1\right) = \begin{pmatrix} -3.0 \\ 3.2 \\ 3.1 \end{pmatrix}$.

L'erreur prévisionnelle est: $Y_{t+1} - \widehat{Y}_t(1) = \varepsilon_{t+1}$ d'où l'EMQ est

$$E\left(\left(Y_{t+1}-\widehat{Y}_{t}\left(1\right)\right)\left(Y_{t+1}-\widehat{Y}_{t}\left(1\right)\right)'\right)=\Sigma,$$

d'où les IC à 95% suivants:

*

$$IC(Y_{1,t+1}) = \left[\widehat{Y}_{1,t}(1) \pm 1.96\sqrt{\sigma_{11}^2}\right]$$

= $\left[-3 \pm 1.96 \times \sqrt{2.25}\right]$
= $\left[-5.94; -0.06\right]$.

*

$$IC(Y_{2,t+1}) = \left[\widehat{Y}_{2,t}(1) \pm 1.96\sqrt{\sigma_{22}^2}\right]$$

= $\left[3.2 \pm 1.96 \times \sqrt{1}\right]$
= $\left[1.24; 5.16\right]$.

*

$$IC(Y_{3,t+1}) = \left[\widehat{Y}_{3,t}(1) \pm 1.96\sqrt{\sigma_{33}^2}\right]$$

= $\left[3.1 - 1.96 \times \sqrt{0.74}\right]$
= $\left[1.4139; 4.7861\right].$

Je vous invite à faire le même travail pour h = 2.

4) On pose
$$X_t = \begin{pmatrix} Y_{2,t} \\ Y_{3,t} \end{pmatrix}$$
 et $Z_t = Y_{1,t}$, donc

$$Y_t = \begin{pmatrix} Z_t \\ X_t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \delta \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0 \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Z_{t-1} \\ X_{t-1} \end{pmatrix} + \varepsilon_t$$

où
$$\delta=\left(\begin{array}{c}2\\1\end{array}\right), A_{21}=\left(\begin{array}{c}0.1\\0\end{array}\right)$$
 et $A_{22}=\left(\begin{array}{c}0.1&0.3\\0.2&0.3\end{array}\right)$

 X_t ne cause pas Z_t car $A_{12}=0$; Z_t cause X_t car $A_{21}\neq 0$. (Voir le cours pour plus de détails).

EX4:

Soit le processus

$$\begin{cases} Y_{1,t} = 1 + 0.5Y_{1,t-1} + 0.1Y_{2,t-1} + \varepsilon_{1,t} \\ Y_{2,t} = 4 + 0.4Y_{1,t-1} + 0.5Y_{2,t-1} + \varepsilon_{2,t} \end{cases}$$

où
$$E\left(\varepsilon_{t}\varepsilon_{t}^{\prime}\right)=\begin{pmatrix}0.09&0\\0&0.04\end{pmatrix}$$
 .

1) Stationnarité:

$$\begin{vmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0.5z & 0.1z \\ 0.4z & 0.5z \end{pmatrix} \end{vmatrix} = 0 \iff \begin{vmatrix} \begin{pmatrix} 1 - 0.5z & -0.1z \\ -0.4z & 1 - 0.5z \end{pmatrix} \end{vmatrix} = 0$$

$$\implies (1 - 0.5z)^2 - 0.04z^2 = 0$$

$$\implies (1 - 0.5z - 0.2z)(1 - 0.5z + 0.2z) = 0$$

$$\implies z = \frac{10}{7} > 1 \text{ ou } z = \frac{10}{3} > 1$$

Le processus est stationnaire.

2) Prévision en fonction de Y_t et l'erreur prévisionnelle à l'horizon h. pour h=1,

$$\widehat{Y}_{t}(1) = \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix} Y_{t}$$

$$Y_{t+1} - \widehat{Y}_{t}(1) = \varepsilon_{t+1}$$

pour h = 2,

$$\widehat{Y}_{t}(2) = \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix} \widehat{Y}_{t}(1)
= \begin{pmatrix} I + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix}^{2} Y_{t}
Y_{t+2} - \widehat{Y}_{t}(2) = \varepsilon_{t+2} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix} \varepsilon_{t+1}$$

A l'horizon $h \geq 2$ on a

$$\widehat{Y}_{t}(h) = \left(I + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix} + \dots + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix}^{h-1} \right) \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix}^{h} Y_{t}$$

 et

$$Y_{t+h} - \widehat{Y}_{t}(h) = \varepsilon_{t+h} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix} \varepsilon_{t+h-1} + \dots + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix}^{h-1} \varepsilon_{t+1}$$

3) Décomposition de la variance pour $Y_{1,t}$, pour h = 1, ..., 4.

D'après la question précédente on a les résultats suivants, pour h=1:

$$E(Y_{1,t+1} - E(Y_{1,t+1}/I_t))^2 = E(\varepsilon_{1,t+1})^2 = 0.09$$

d'où la contribution due à $\varepsilon_{1,t}$ est $\omega_{11}^{(1)} = \frac{0.09}{0.09} = 100\%$ et la contribution due à $\varepsilon_{2,t}$ est $\omega_{12}^{(1)} = \frac{0}{0.09} = 0\%.$

Pour h = 2:

$$E(Y_{1,t+2} - E(Y_{1,t+2}/I_t))^2 = E(\varepsilon_{1,t+2} + 0.5\varepsilon_{1,t+1} + 0.1\varepsilon_{2,t+1})^2 = 0.1129$$

d'où la contribution due à $\varepsilon_{1,t}$ est $\omega_{11}^{(2)} = \frac{0.09 \times (1 + 0.25)}{0.1129} = 99.646\%$ et la contribution due à $\varepsilon_{2,t}$ est $\omega_{12}^{(2)} = \frac{0.01 \times 0.04}{0.1120} = 0.354\%.$

Pour h = 3:

$$E\left(Y_{1,t+3} - E\left(Y_{1,t+3}/I_{t}\right)\right)^{2} = E\left(\varepsilon_{1,t+3} + 0.5\varepsilon_{1,t+2} + 0.1\varepsilon_{2,t+2} + 0.29\varepsilon_{1,t+1} + 0.1\varepsilon_{2,t+1}\right)^{2} = 0.120\,87$$

d'où la contribution due à $\varepsilon_{1,t}$ est $\omega_{11}^{(3)} = \frac{0.09 \times (1 + 0.25 + 0.29^2)}{0.120\,87} = 99.3\,37\%$ et la contribution due à $\varepsilon_{2,t}$ est $\omega_{12}^{(3)} = \frac{(0.01 + 0.01) \times 0.04}{0.120\,87} = 0.6\,618\,7\%$. A vous maintenant de faire les calculs pour h = 4 c'est un peu long mais très facile!

Remarque: Pour cette dernière question nous avons fait les calculs directement parce que les innovations sont orthogonales (Σ est diagonale). **EX5**:

Soit le processus

$$\begin{cases} Y_{1,t} = 7 + 1.2Y_{1,t-1} - 0.5Y_{2,t-1} + \varepsilon_{1,t} \\ Y_{2,t} = 2 + 0.6Y_{1,t-1} + 0.3Y_{2,t-1} + \varepsilon_{2,t} \end{cases}$$

où
$$E\left(\varepsilon_{t}\varepsilon_{t}'\right) = \begin{pmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 1 \end{pmatrix}$$
.

- 1) Je vous laisse le soin de faire cette question.
- 2) La forme $VMA(\infty)$. Prendre les 4 premiers coefficients.

$$Y_{t} = \left(I - \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix}\right)^{-1} \begin{pmatrix} 7 \\ 2 \end{pmatrix} + \left(I - \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix}L\right)^{-1} \varepsilon_{t}$$

$$= \begin{pmatrix} -0.4 \\ -2.8 \end{pmatrix} + \sum_{i=0}^{\infty} \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix}^{i} \varepsilon_{t-i}$$

$$= \begin{pmatrix} -0.4 \\ -2.8 \end{pmatrix} + \varepsilon_{t} + \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix} \varepsilon_{t-1} + \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix}^{2} \varepsilon_{t-2}$$

$$+ \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix}^{3} \varepsilon_{t-3} + \cdots$$

d'où:

$$Y_{t} = \begin{pmatrix} -0.4 \\ -2.8 \end{pmatrix} + \varepsilon_{t} + \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix} \varepsilon_{t-1} + \begin{pmatrix} 1.14 & -0.75 \\ 0.9 & -0.21 \end{pmatrix} \varepsilon_{t-2} + \begin{pmatrix} 0.918 & -0.795 \\ 0.954 & -0.513 \end{pmatrix} \varepsilon_{t-3} + \cdots$$

3) Faire le graphe de l'ARI pour $Y_{1,t}$ et $Y_{2,t}$.

Pour répondre à cette question normalement on doit utiliser la forme VMA précédente mais on doit remarquer que Σ n'est pas diagonale, alors on commence par orthogonaliser les innovations avec la méthode de cholesky:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 & 0 \\ P_2 & P_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} P_1 & P_2 \\ 0 & P_3 \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} P_1^2 & P_1 P_2 \\ P_1 P_2 & P_2^2 + P_3^2 \end{pmatrix}$$

d'où $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0.5 & 0.866 \end{pmatrix}$, alors on réécrit la forme VMA structurelle

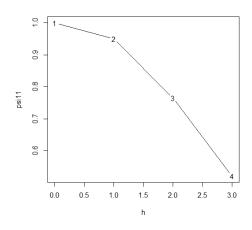
$$Y_{t} = \begin{pmatrix} -0.4 \\ -2.8 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0.5 & 0.866 \end{pmatrix} u_{t} + \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0.5 & 0.866 \end{pmatrix} u_{t-1}$$

$$+ \begin{pmatrix} 1.14 & -0.75 \\ 0.9 & -0.21 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0.5 & 0.866 \end{pmatrix} u_{t-2} + \begin{pmatrix} 0.918 & -0.795 \\ 0.954 & -0.513 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0.5 & 0.866 \end{pmatrix} u_{t-3} + \cdots$$

$$= \begin{pmatrix} -0.4 \\ -2.8 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0.5 & 0.866 \end{pmatrix} u_{t} + \begin{pmatrix} 0.95 & -0.433 \\ 0.75 & 0.2598 \end{pmatrix} u_{t-1}$$

$$+ \begin{pmatrix} 0.765 & -0.6495 \\ 0.795 & -0.18186 \end{pmatrix} u_{t-2} + \begin{pmatrix} 0.5205 & -0.68847 \\ 0.6975 & -0.44426 \end{pmatrix} u_{t-3} + \cdots$$

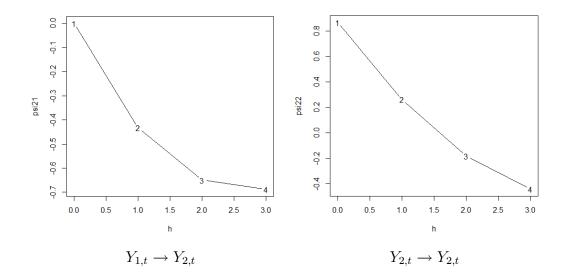
le graphe de l'ARI pour $Y_{1,t}$ (c'est la première colonne des coefficients):



Effet d'un choc de $Y_{1,t}$ sur $Y_{1,t}$

Effet d'un choc de $Y_{2,t} \to Y_{1,t}$

le graphe de l'ARI pour $Y_{2,t}$ (c'est la deuxième colonne des coefficients):



4) La prévision et l'erreur prévisionnelle, $\forall h$. pour h = 1,

$$\widehat{Y}_{t}(1) = \begin{pmatrix} 7 \\ 2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix} Y_{t}$$

$$Y_{t+1} - \widehat{Y}_{t}(1) = \varepsilon_{t+1}$$

pour h = 2,

$$\widehat{Y}_{t}(2) = \begin{pmatrix} 7 \\ 2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix} \widehat{Y}_{t}(1)$$

$$Y_{t+2} - \widehat{Y}_{t}(2) = \varepsilon_{t+2} + \begin{pmatrix} 0.5 & 0.1 \\ 0.4 & 0.5 \end{pmatrix} \varepsilon_{t+1}$$

pour $h \ge 2$

$$\widehat{Y}_{t}\left(h\right) = \left(\begin{array}{c} 7\\2 \end{array}\right) + \left(\begin{array}{cc} 1.2 & -0.5\\ 0.6 & 0.3 \end{array}\right) \widehat{Y}_{t}\left(h-1\right)$$

 et

$$Y_{t+h} - \widehat{Y}_t(h) = \varepsilon_{t+h} + \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix} \varepsilon_{t+h-1} + \dots + \begin{pmatrix} 1.2 & -0.5 \\ 0.6 & 0.3 \end{pmatrix}^{h-1} \varepsilon_{t+1}$$

5) Décomposition de la variance de l'erreur prévisionnelle pour $Y_{1,t}$: On utilise la forme VMA Structurelle: pour h = 1:

$$E\left(\left(Y_{t+1}-\widehat{Y}_{t}\left(1\right)\right)\left(Y_{t+1}-\widehat{Y}_{t}\left(1\right)\right)'\right)=\Sigma$$

d'où

$$E(Y_{1,t+1} - E(Y_{1,t+1}/I_t))^2 = E(u_{1,t+1})^2 = 1$$

d'où la contribution due à $u_{1,t}$ est $\omega_{11}^{(1)} = \frac{1}{1} = 100\%$ et la contribution due à $u_{2,t}$ est $\omega_{12}^{(1)} =$ $\frac{0}{1} = 0\%$. pour h=2,

$$E(Y_{1,t+2} - E(Y_{1,t+2}/I_t))^2 = E(u_{1,t+2} + 0.95u_{1,t+1} - 0.433u_{2,t+1})^2$$

= 2.0900

d'où la contribution due à $u_{1,t}$ est $\omega_{11}^{(2)} = \frac{1+0.95^2}{2.0900} = 91.029\%$ et la contribution due à $u_{2,t}$ est $\omega_{12}^{(2)} = \frac{0.433^2}{2.0900} = 8.97080\%.$

$$E(Y_{1,t+3} - E(Y_{1,t+3}/I_t))^2 = E(u_{1,t+3} + 0.95u_{1,t+2} - 0.433u_{2,t+2} + 0.765u_{1,t+1} - 0.6495u_{2,t+1})^2$$

$$= 3.0971$$

d'où la contribution due à $u_{1,t}$ est $\omega_{11}^{(3)} = \frac{1 + 0.95^2 + 0.765^2}{3.0971} = 80.324\%$ et la contribution $\mbox{due à } u_{2,t} \mbox{ est } \omega_{12}^{(3)} = \frac{0.433^2 + 0.6495^2}{3.\,097\,1} = 19.6\,75\%.$

pour
$$h = 4$$
,

$$E(Y_{1,t+4} - E(Y_{1,t+4}/I_t))^2$$

$$= E \left(u_{1,t+4} + 0.95u_{1,t+3} - 0.433u_{2,t+3} + 0.765u_{1,t+2} - 0.6495u_{2,t+2} + 0.5205u_{1,t+1} - 0.68847u_{2,t+1}\right)^2$$

$$= 3.842$$

d'où la contribution due à $u_{1,t}$ est $\omega_{11}^{(4)} = \frac{1 + 0.95^2 + 0.765^2 + 0.5205^2}{3.842} = 71.802\%$ et la contribution due à $u_{2,t}$ est $\omega_{12}^{(4)} = \frac{0.433^2 + 0.6495^2 + 0.68847^2}{3.842} = 28.197\%$.

A vous de faire la même chose pour $Y_{2,t}$.