

Modelos de series de tiempo multivariadas VAR(p)

Javier López

Universidad los Libertadores

Abril, 2020

- 1 Introducción
- 2 VAR(p)
- 3 Especificación del Modelo

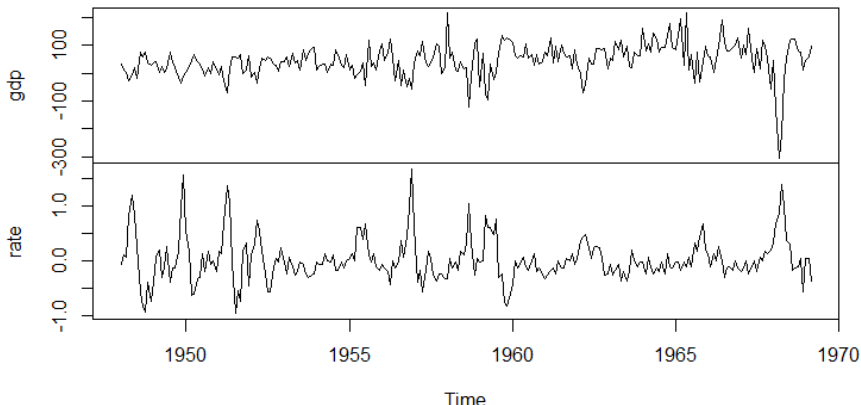
Introducción

Como habíamos vistos anteriormente en series de tiempo univariadas, uno de nuestros objetivos es realizar pronósticos de una variable, ahora en series de tiempo multivariadas vamos a tener un vector aleatorio compuesto por varias series de tiempo univariadas relacionadas entre si buscando el mismo objetivo.

Ejemplo PIB y Desempleo en EEUU

Sea el vector aleatorio $\mathbf{Y}_t = (Y_{1t}, Y_{2t})$, donde Y_{1t} es el PIB de EEUU y Y_{2t} es la tasa de desempleo en EEUU.

data



Objetivos de las series de tiempo multivariadas

Sea el vector aleatorio k -dimensional $\mathbf{Y}_t = (Y_{1t}, Y_{2t}, \dots, Y_{kt})$, luego los objetivos son:

- Definir funciones f_1, f_2, \dots, f_k que nos permitan realizar pronósticos.
- Encontrar la interrelación entre las variables.

Estacionario

Débilmente estacionario

\mathbf{Y}_t es débilmente estacionario si $\mathbb{E}(\mathbf{Y}_t) = \mu$ y $\text{Cov}(\mathbf{Y}_t) = \mathbb{E}[(\mathbf{Y}_t - \mu)(\mathbf{Y}_t - \mu)'] = \Sigma_Y$ ($k \times k$) es semidefinida positiva

Estrictamente estacionario

\mathbf{Y}_t es estrictamente estacionario si la función de densidad de probabilidad conjunta de (Y_{t1}, \dots, Y_{tk}) es la misma de $(Y_{t,k+1}, \dots, Y_{t,k+j})$ donde k y j son arbitrarios.

Covarianza

Covarianza Cruzada

$$\Gamma_l = \text{Cov}(\mathbf{Y}_t, \mathbf{Y}_{t-l}) = \mathbb{E}[(\mathbf{Y}_t - \mu)(\mathbf{Y}_{t-l} - \mu)']$$

Γ_0 es la matriz de covarianza de \mathbf{Y}_t

Note que el (i, j) elemento de $\Gamma_l = \Gamma_l[\gamma_{l,ij}]$ es $\gamma_{l,ij}$, donde $\gamma_{l,ij}$ es la covarianza entre $Y_{i,t}$ y $Y_{j,t-l}$

Esta mide la dependencia lineal de Y_{it} y el l -ésimo rezago de Y_{jt}

Correlación

Matriz de Correlación Cruzada - CCM (en inglés)

$$\rho_1 = D^{-1}\Gamma_1 D^{-1} = [\rho_{l,ij}]$$

Donde $D = \text{diag}\{\sigma_1, \dots, \sigma_k\}$ con $\sigma_i^2 = \text{Var}(Y_{it}) = \gamma_{0,ij}$ que es el ij -ésimo elemnto de Γ_0

Correlación Muestral

CCM Muestral

- $\hat{\mu}_y = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \mathbf{Y}_t$
- $\hat{\Gamma}_0 = \frac{1}{n-1} \sum_{t=1}^n (\mathbf{Y}_t - \hat{\mu}_y)(\mathbf{Y}_t - \hat{\mu}_y)^l$
- $\hat{\Gamma}_l = \frac{1}{n-1} \sum_{t=1}^n (\mathbf{Y}_t - \hat{\mu}_y)(\mathbf{Y}_{t-l} - \hat{\mu}_y)^l$
- $\hat{\rho}_l = \hat{D}^{-1} \hat{\Gamma}_l \hat{D}^{-1}$, donde $\hat{D} = \text{diag}\{\gamma_{0,11}^{1/2}, \dots, \gamma_{0,kk}^{1/2}\}$
y $\gamma_{0,ii}$ es el elemento (i, i) de Γ_0

Esta se puede ver como una generalización del ACF univariado para \mathbf{Y}_t

Testeando correlación cruzada

Deseamos detectar la existencia de dependencia lineal dinámica en los datos. Formalmente es contrastar la siguiente hipótesis:

$$H_0 : \rho_1 = \dots = \rho_m = 0$$

$$H_a : \rho_i \neq 0$$

Test de Ljung-Box

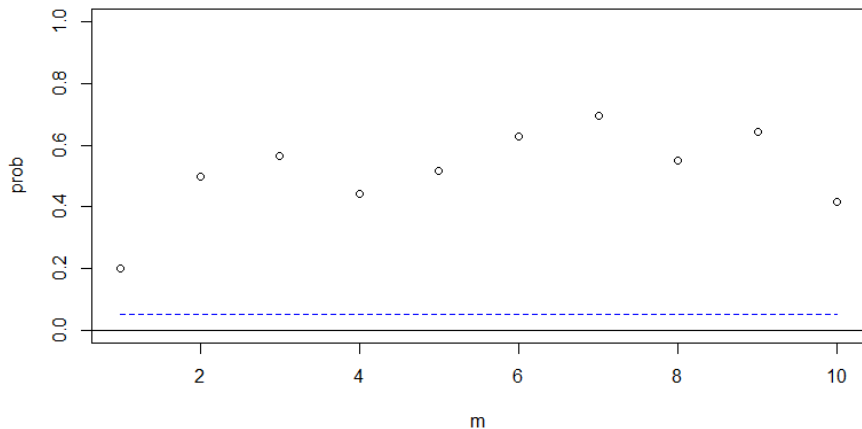
$$Q_k(m) = n^2 \sum_{l=1}^m \frac{1}{n-l} \text{tr}(\hat{\Gamma}_l' \hat{\Gamma}_0^{-1} \hat{\Gamma}_l' \hat{\Gamma}_0^{-1})$$

donde $\text{tr}(A)$ es la traza de una matriz A .

$Q_k(m)$ es asintoticamente distribuida Chi-cuadrado con mk^2

Correlación cruzada

p-values of Ljung-Box statistics



VAR(p)

$$\mathbf{Y}_t = \phi_0 + \sum_{i=1}^p \phi_i \mathbf{Y}_{t-i} + \mathbf{a}_t$$

Donde ϕ_0 es k -dimensional, ϕ_i es de dimensión $(k \times k)$, $i > 0$
 \mathbf{a}_t es iid con media cero y matriz de varianza Σ_a definida positiva.

Notación:

$$\phi(B)\mathbf{Y}_t = \phi_0 + \mathbf{a}_t$$

Donde $\phi(B) = I_k - \sum_{i=1}^p \phi_i B^i$ es una matriz polinomial de grado p
 $\phi_l = [\phi_{l,ij}]$ donde $\phi_{l,ij}$ es el l -ésimo rezago de la matriz de coeficientes AR

Ejemplo VAR(1)

$$\mathbf{Y}_t = \phi_0 + \phi_1 \mathbf{Y}_{t-1} + \mathbf{a}_t$$

$$\begin{bmatrix} Y_{1t} \\ Y_{2t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \phi_{10} \\ \phi_{20} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \phi_{1,11} & \phi_{1,12} \\ \phi_{1,21} & \phi_{1,22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Y_{1,t-1} \\ Y_{2,t-1} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} a_{1t} \\ a_{2t} \end{bmatrix}$$

o su equivalente

$$y_{1t} = \phi_{10} + \phi_{1,11} Y_{1,t-1} + \phi_{1,12} Y_{2,t-1} + a_{1t}$$

$$y_{2t} = \phi_{20} + \phi_{1,21} Y_{1,t-1} + \phi_{1,22} Y_{2,t-1} + a_{2t}$$

$\phi_{1,12}$ muestra la dependencia lineal de Y_{1t} sobre $Y_{2,t-1}$ en presencia de $Y_{1,t-1}$

Estacionariedad del VAR(p)

$\phi(B)\mathbf{Y}_t = \phi_0 + \mathbf{a}_t$ donde $\phi(B) = I_k - \sum_{i=1}^p \phi_i B^i$
usando series expandidas podemos escribir:

$$\mathbf{Y}_t = \Phi \mathbf{Y}_{t-1} + \mathbf{b}_t$$

donde:

$$\mathbf{b}_t = (\mathbf{a}_t', \mathbf{0}')'$$

$$\Phi = \begin{bmatrix} \phi_1 & \phi_2 & \dots & \phi_{p-1} & \phi_p \\ \mathbf{I} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{I} \end{bmatrix}$$

luego, para que el modelo sea estacionario el determinante de $|\mathbf{I} - \Phi \mathbf{B}| = 0$ debe ser mayor que 1 en valor absoluto.

Especificación del Modelo

Test secuencial de razón de verosimilitud

$$H_0 : \phi_s = 0 \text{ Vs } H_a : \phi_s \neq 0$$

$$\Lambda = \frac{\max\{L(B_{s-1}; \Sigma_a)\}}{\max\{L(B_s; \Sigma_a)\}} = \left(\frac{|\hat{\Sigma}_{a,s}|}{|\hat{\Sigma}_{a,s-1}|} \right)^{\frac{n-s}{2}}, \text{ se distribuye } \chi_{k^2}^2$$

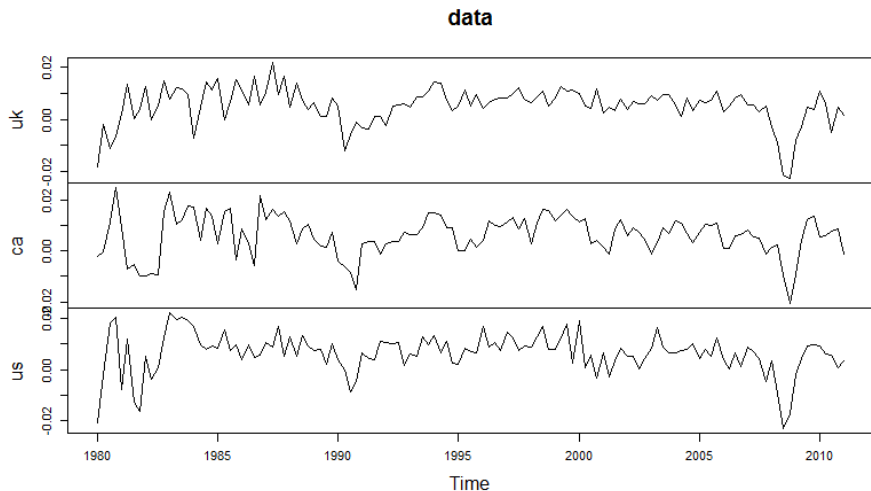
Criterios de información

$$AIC(s) = \ln|\hat{\Sigma}_{a,s}| + \frac{2}{n}sk^2$$

$$BIC(s) = \ln|\hat{\Sigma}_{a,s}| + \frac{\ln(n)}{n}sk^2$$

$$HQ(s) = \ln|\hat{\Sigma}_{a,s}| + \frac{2\ln(\ln(n))}{n}sk^2$$

Ejemplo: PIB Reino Unido, Canada y EEUU



Criterios de información para serie de PIB

p	AIC	BIC	HQ
0	-30.96	-30.96	-30.96
1	-31.88	-31.68	-31.80
2	-31.96	-31.56	-31.80
3	-31.92	-31.31	-31.68
4	-31.90	-31.08	-31.57
5	-31.78	-30.76	-31.37
6	-31.71	-30.49	-31.21
7	-31.62	-30.19	-31.04
8	-31.76	-30.13	-31.10
9	-31.69	-29.86	-30.95
10	-31.60	-29.56	-30.77
11	-31.60	-29.36	-30.69
12	-31.62	-29.17	-30.63
13	-31.67	-29.02	-30.60

A word cloud shaped like a heart, composed of various words in different languages expressing gratitude. The most prominent words are 'GRACIAS', 'THANK', and 'YOU'. Other visible words include 'DANKSCHEEN', 'BIYAN', 'SHUKRIA', 'TASHAKKUR ATU', 'SUKSAMA', 'EKMET', 'MERCI', 'BOLZIN', 'MERCY', 'ARIGATO', 'SHUKURIA', 'GOZAIMASHITA', 'EFCHARISTO', 'JUSPAXAR', 'DANKSCHEEN', 'TASHAKKUR ATU', 'SUKSAMA', 'EKMET', 'MERCI', 'BOLZIN', 'MERCY', 'ARIGATO', 'SHUKURIA', 'GOZAIMASHITA', 'EFCHARISTO', 'JUSPAXAR'.