

# Econometria de Séries Temporais

VAR: função impulso-resposta

---

João Ricardo Costa Filho

*"The most important questions of life are, for the most part, really only problems in probability."*

Laplace (1812)

*"In God we trust. All others must bring data."*

William Edwards Deming

**Como a economia se comporta após um choque?**

---

# O problema da identificação de parâmetros

## O problema da identificação de parâmetros

Trabalhemos com um VAR na sua **forma estrutural** no qual  $n = 2$  (Enders 2015; Bueno 2012):

$$\begin{aligned}y_t &= b_1 - a_{12}z_t + b_{11}y_{t-1} + b_{12}z_{t-1} + \sigma_y \varepsilon_{yt} \\z_t &= b_2 - a_{21}y_t + b_{21}y_{t-1} + b_{22}z_{t-1} + \sigma_z \varepsilon_{zt},\end{aligned}$$

## O problema da identificação de parâmetros

Trabalhemos com um VAR na sua **forma estrutural** no qual  $n = 2$  (Enders 2015; Bueno 2012):

$$y_t = b_1 - a_{12}z_t + b_{11}y_{t-1} + b_{12}z_{t-1} + \sigma_y \varepsilon_{yt}$$

$$z_t = b_2 - a_{21}y_t + b_{21}y_{t-1} + b_{22}z_{t-1} + \sigma_z \varepsilon_{zt},$$

onde  $y_t$  e  $z_t$  são estacionários,

## O problema da identificação de parâmetros

Trabalhemos com um VAR na sua **forma estrutural** no qual  $n = 2$  (Enders 2015; Bueno 2012):

$$y_t = b_1 - a_{12}z_t + b_{11}y_{t-1} + b_{12}z_{t-1} + \sigma_y \varepsilon_{yt}$$

$$z_t = b_2 - a_{21}y_t + b_{21}y_{t-1} + b_{22}z_{t-1} + \sigma_z \varepsilon_{zt},$$

onde  $y_t$  e  $z_t$  são estacionários,  $\varepsilon_{yt} \sim RB(0, 1)$  e  $\varepsilon_{zt} \sim RB(0, 1)$ , e

## O problema da identificação de parâmetros

Trabalhemos com um VAR na sua **forma estrutural** no qual  $n = 2$  (Enders 2015; Bueno 2012):

$$y_t = b_1 - a_{12}z_t + b_{11}y_{t-1} + b_{12}z_{t-1} + \sigma_y \varepsilon_{yt}$$

$$z_t = b_2 - a_{21}y_t + b_{21}y_{t-1} + b_{22}z_{t-1} + \sigma_z \varepsilon_{zt},$$

onde  $y_t$  e  $z_t$  são estacionários,  $\varepsilon_{yt} \sim RB(0, 1)$  e  $\varepsilon_{zt} \sim RB(0, 1)$ , e  $\varepsilon_{yt} \perp \varepsilon_{zt} \implies \text{Cov}(\varepsilon_{yt}, \varepsilon_{zt}) = 0$ .



## O problema da identificação de parâmetros

Trabalhemos com um VAR na sua **forma estrutural** no qual  $n = 2$  (Enders 2015; Bueno 2012):

$$y_t = b_1 - a_{12}z_t + b_{11}y_{t-1} + b_{12}z_{t-1} + \sigma_y \varepsilon_{yt}$$

$$z_t = b_2 - a_{21}y_t + b_{21}y_{t-1} + b_{22}z_{t-1} + \sigma_z \varepsilon_{zt},$$

onde  $y_t$  e  $z_t$  são estacionários,  $\varepsilon_{yt} \sim RB(0, 1)$  e  $\varepsilon_{zt} \sim RB(0, 1)$ , e  $\varepsilon_{yt} \perp \varepsilon_{zt} \implies \text{Cov}(\varepsilon_{yt}, \varepsilon_{zt}) = 0$ . Já sabemos que podemos escrever o modelo anterior na forma reduzida (Bueno 2012):

$$X_t = \Phi_0 + \Phi_1 X_{t-1} + e_t,$$

## O problema da identificação de parâmetros

Trabalhemos com um VAR na sua **forma estrutural** no qual  $n = 2$  (Enders 2015; Bueno 2012):

$$y_t = b_1 - a_{12}z_t + b_{11}y_{t-1} + b_{12}z_{t-1} + \sigma_y \varepsilon_{yt}$$

$$z_t = b_2 - a_{21}y_t + b_{21}y_{t-1} + b_{22}z_{t-1} + \sigma_z \varepsilon_{zt},$$

onde  $y_t$  e  $z_t$  são estacionários,  $\varepsilon_{yt} \sim RB(0, 1)$  e  $\varepsilon_{zt} \sim RB(0, 1)$ , e  $\varepsilon_{yt} \perp \varepsilon_{zt} \implies \text{Cov}(\varepsilon_{yt}, \varepsilon_{zt}) = 0$ . Já sabemos que podemos escrever o modelo anterior na forma reduzida (Bueno 2012):

$$X_t = \Phi_0 + \Phi_1 X_{t-1} + e_t,$$

$$\Phi_0 \equiv A^{-1}B_0,$$

## O problema da identificação de parâmetros

Trabalhemos com um VAR na sua **forma estrutural** no qual  $n = 2$  (Enders 2015; Bueno 2012):

$$y_t = b_1 - a_{12}z_t + b_{11}y_{t-1} + b_{12}z_{t-1} + \sigma_y \varepsilon_{yt}$$

$$z_t = b_2 - a_{21}y_t + b_{21}y_{t-1} + b_{22}z_{t-1} + \sigma_z \varepsilon_{zt},$$

onde  $y_t$  e  $z_t$  são estacionários,  $\varepsilon_{yt} \sim RB(0, 1)$  e  $\varepsilon_{zt} \sim RB(0, 1)$ , e  $\varepsilon_{yt} \perp \varepsilon_{zt} \implies \text{Cov}(\varepsilon_{yt}, \varepsilon_{zt}) = 0$ . Já sabemos que podemos escrever o modelo anterior na forma reduzida (Bueno 2012):

$$X_t = \Phi_0 + \Phi_1 X_{t-1} + e_t,$$

$$\Phi_0 \equiv A^{-1}B_0,$$

$$\Phi_1 \equiv A^{-1}B_1,$$

## O problema da identificação de parâmetros

Trabalhemos com um VAR na sua **forma estrutural** no qual  $n = 2$  (Enders 2015; Bueno 2012):

$$y_t = b_1 - a_{12}z_t + b_{11}y_{t-1} + b_{12}z_{t-1} + \sigma_y \varepsilon_{yt}$$

$$z_t = b_2 - a_{21}y_t + b_{21}y_{t-1} + b_{22}z_{t-1} + \sigma_z \varepsilon_{zt},$$

onde  $y_t$  e  $z_t$  são estacionários,  $\varepsilon_{yt} \sim RB(0, 1)$  e  $\varepsilon_{zt} \sim RB(0, 1)$ , e  $\varepsilon_{yt} \perp \varepsilon_{zt} \implies \text{Cov}(\varepsilon_{yt}, \varepsilon_{zt}) = 0$ . Já sabemos que podemos escrever o modelo anterior na forma reduzida (Bueno 2012):

$$X_t = \Phi_0 + \Phi_1 X_{t-1} + e_t,$$

$$\Phi_0 \equiv A^{-1}B_0,$$

$$\Phi_1 \equiv A^{-1}B_1,$$

$$Ae_t \equiv B\varepsilon_t$$

# O problema da identificação de parâmetros

## O problema da identificação de parâmetros

- Não conseguimos identificar todos os parâmetros do modelo estrutural sem restrições adicionais (Bueno 2012).

## O problema da identificação de parâmetros

- Não conseguimos identificar todos os parâmetros do modelo estrutural sem restrições adicionais (Bueno 2012). Por quê?

## O problema da identificação de parâmetros

- Não conseguimos identificar todos os parâmetros do modelo estrutural sem restrições adicionais (Bueno 2012). Por quê?
  - Veja que, no modelo reduzido, estimamos nove parâmetros (seis da equação +  $VAR[e_{1,t}]$ ,  $VAR[e_{2,t}]$  e  $Cov[e_{1,t}, e_{2,t}]$ ).



## O problema da identificação de parâmetros

- Não conseguimos identificar todos os parâmetros do modelo estrutural sem restrições adicionais (Bueno 2012). Por quê?
  - Veja que, no modelo reduzido, estimamos nove parâmetros (seis da equação +  $VAR[e_{1,t}]$ ,  $VAR[e_{2,t}]$  e  $Cov[e_{1,t}, e_{2,t}]$ ).
  - Já no modelo estrutural, são dez parâmetros.

## O problema da identificação de parâmetros

- Não conseguimos identificar todos os parâmetros do modelo estrutural sem restrições adicionais (Bueno 2012). Por quê?
  - Veja que, no modelo reduzido, estimamos nove parâmetros (seis da equação +  $VAR[e_{1,t}]$ ,  $VAR[e_{2,t}]$  e  $Cov[e_{1,t}, e_{2,t}]$ ).
  - Já no modelo estrutural, são dez parâmetros. O que fazer?

## O problema da identificação de parâmetros

- Não conseguimos identificar todos os parâmetros do modelo estrutural sem restrições adicionais (Bueno 2012). Por quê?
  - Veja que, no modelo reduzido, estimamos nove parâmetros (seis da equação +  $VAR[e_{1,t}]$ ,  $VAR[e_{2,t}]$  e  $Cov[e_{1,t}, e_{2,t}]$ ).
  - Já no modelo estrutural, são dez parâmetros. O que fazer?
- Sims (1980) propõe uma identificação recursiva: impor que alguns coeficientes sejam iguais a zero.

# A decomposição de Cholesky

## A decomposição de Cholesky

Vamos seguir Bueno (2012) e impor que  $a_{12} = 0$ . Sob essa restrição, temos:

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -a_{21} & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow$$

## A decomposição de Cholesky

Vamos seguir Bueno (2012) e impor que  $a_{12} = 0$ . Sob essa restrição, temos:

$$\begin{aligned} A^{-1} &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -a_{21} & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \\ \begin{bmatrix} y_t \\ z_t \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -a_{21} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{10} \\ b_{20} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -a_{21} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_{t-1} \\ z_{t-1} \end{bmatrix} + \\ &+ \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -a_{21} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sigma_y & 0 \\ 0 & \sigma_z \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \varepsilon_{yt} \\ \varepsilon_{zt} \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

## A decomposição de Cholesky

Os erros do modelo reduzido se tornam, portanto (Bueno 2012):

$$\begin{bmatrix} e_{1t} \\ e_{2t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sigma_y \varepsilon_{yt} \\ \sigma_z \varepsilon_{zt} - a_{21} \sigma_y \varepsilon_{yt} \end{bmatrix}.$$

## A decomposição de Cholesky

Os erros do modelo reduzido se tornam, portanto (Bueno 2012):

$$\begin{bmatrix} e_{1t} \\ e_{2t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sigma_y \varepsilon_{yt} \\ \sigma_z \varepsilon_{zt} - a_{21} \sigma_y \varepsilon_{yt} \end{bmatrix}.$$

Assim,

$$\text{VAR}[e_1] = \sigma_y^2;$$

$$\text{COV}[e_1, e_2] = -a_{21} \sigma_y^2;$$

$$\text{VAR}[e_2] = \sigma_z^2 + a_{21}^2 \sigma_y^2.$$



## Número de restrições

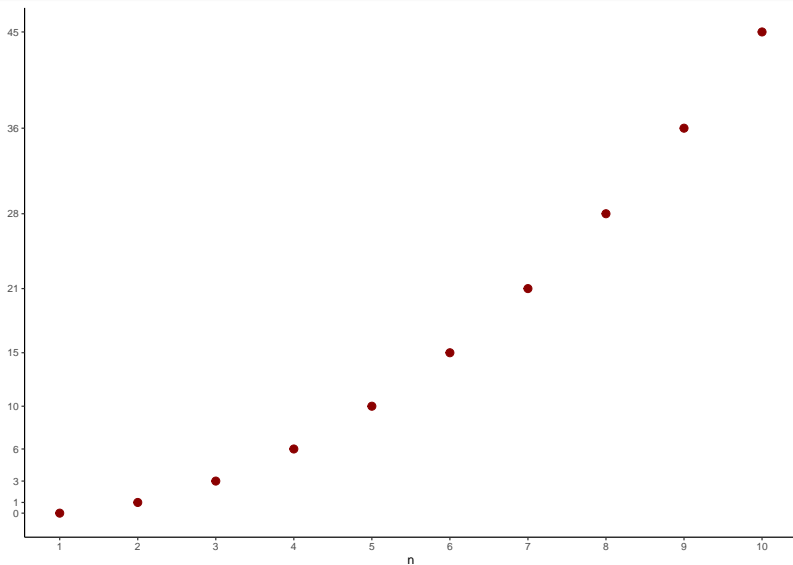
Quantas restrições precisamos impor em um VAR?

## Número de restrições

Quantas restrições precisamos impor em um VAR?  $\frac{n^2-n}{2}$ .

## Número de restrições

Quantas restrições precisamos impor em um VAR?  $\frac{n^2-n}{2}$ .



## A decomposição triangular

No VAR com duas variáveis, a imposição foi:

## A decomposição triangular

No VAR com duas variáveis, a imposição foi:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ a_{21} & 1 \end{bmatrix}$$

## A decomposição triangular

No VAR com duas variáveis, a imposição foi:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ a_{21} & 1 \end{bmatrix}$$

E se fossem três variáveis?

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ a_{21} & 1 & 0 \\ a_{31} & a_{32} & 1 \end{bmatrix}$$

## A decomposição triangular

No VAR com duas variáveis, a imposição foi:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ a_{21} & 1 \end{bmatrix}$$

E se fossem três variáveis?

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ a_{21} & 1 & 0 \\ a_{31} & a_{32} & 1 \end{bmatrix}$$

Note que **a ordem das variáveis importa para as IRFs!**

## Funções impulso-resposta

Em um VAR(p), se os autovalores do polinômio  $I - \sum_{i=1}^p \Phi_i L^i$  estiverem **fora** do círculo unitário, podemos utilizar a decomposição de Wold e rescrever o modelo como um VMA( $\infty$ ).

$$X_t = \mu + \sum_{j=0}^{\infty} \Phi_1^j e_{t-j}.$$



## Funções impulso-resposta

Em um VAR(p), se os autovalores do polinômio  $I - \sum_{i=1}^p \Phi_i L^i$  estiverem **fora** do círculo unitário, podemos utilizar a decomposição de Wold e rescrever o modelo como um VMA( $\infty$ ).

$$X_t = \mu + \sum_{j=0}^{\infty} \Phi_1^j e_{t-j}.$$

(Note que o Bueno (2012) utilizou  $\bar{X}$  ao invés de  $\mu$ ).

## As três representações de um VAR(p)

---

## O processo estocástico

Assim como os processos univariados, nós podemos, sob certas condições determinadas pelos parâmetros, escrever o processo estocástico de três formas:

## O processo estocástico

Assim como os processos univariados, nós podemos, sob certas condições determinadas pelos parâmetros, escrever o processo estocástico de três formas:

- VAR(p):

## O processo estocástico

Assim como os processos univariados, nós podemos, sob certas condições determinadas pelos parâmetros, escrever o processo estocástico de três formas:

- VAR(p): projeções.

# O processo estocástico

Assim como os processos univariados, nós podemos, sob certas condições determinadas pelos parâmetros, escrever o processo estocástico de três formas:

- VAR(p): projeções.
- VARMA(p,q):

## O processo estocástico

Assim como os processos univariados, nós podemos, sob certas condições determinadas pelos parâmetros, escrever o processo estocástico de três formas:

- $\text{VAR}(p)$ : projeções.
- $\text{VARMA}(p,q)$ : estacionariedade.

## O processo estocástico

Assim como os processos univariados, nós podemos, sob certas condições determinadas pelos parâmetros, escrever o processo estocástico de três formas:

- VAR(p): projeções.
- VARMA(p,q): estacionariedade.
- VMA( $\infty$ ):



## O processo estocástico

Assim como os processos univariados, nós podemos, sob certas condições determinadas pelos parâmetros, escrever o processo estocástico de três formas:

- $\text{VAR}(p)$ : projeções.
- $\text{VARMA}(p,q)$ : estacionariedade.
- $\text{VMA}(\infty)$ : funções impulso-resposta.

Vamos aos dados!

Leia os **livros** e os **artigos**, não  
fique só com os slides!!!!

Bueno, Rodrigo De Losso da Silveira. 2012. *Econometria de Séries Temporais*. Cengage Learning.

Enders, Walter. 2015. *Applied Econometric Time Series Fourth Edition*. New York (US): University of Alabama.

Sims, Christopher A. 1980. "Macroeconomics and Reality." *Econometrica: Journal of the Econometric Society*, 1–48.