

# Introducción a la estimación de sistemas de ecuaciones

Randall Romero Aguilar, PhD randall.romero@ucr.ac.cr

EC4301 - Macroeconometría

I Semestre 2020

Última actualización: 1 de junio de 2020





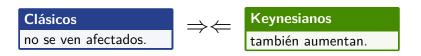
## Tabla de contenidos

- 1. Motivación
- 2. El modelo SUR

1. Motivación

# ¿Cómo afecta el dinero al producto? Keynesianos vs Clásicos\*

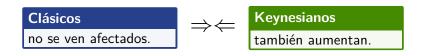
Cuando la oferta de dinero aumenta, el empleo y el producto real...



\*Basado en Walsh (2010, ch.1)

# ¿Cómo afecta el dinero al producto? Keynesianos vs Clásicos\*

Cuando la oferta de dinero aumenta, el empleo y el producto real...



En palabras de Lucas (1996):

Esta tensión entre dos ideas incompatibles —que cambios en dinero son cambios neutrales de unidades, y que inducen movimientos en empleo y producción de la misma direción—ha estado en el centro de la teoría monetaria al menos desde Hume (1752).

<sup>\*</sup>Basado en Walsh (2010, ch.1)



 Para resolver este problema, un econometrista estima el modelo

$$y_t = \bar{y} + \alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t$$

donde m es dinero, y es producto, z una variable de control.

 Para resolver este problema, un econometrista estima el modelo

$$y_t = \bar{y} + \alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t$$

donde m es dinero, y es producto, z una variable de control.

▶ Si  $\alpha_0 = \alpha_1 = 0$ , los keynesianos estarían en problemas.

 Para resolver este problema, un econometrista estima el modelo

$$y_t = \bar{y} + \alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t$$

donde m es dinero, y es producto, z una variable de control.

- ▶ Si  $\alpha_0 = \alpha_1 = 0$ , los keynesianos estarían en problemas.
- ▶ Si  $\alpha_0 > 0$ , los clásicos estarían en problemas.

 $\blacktriangleright$  Suponga que el banco central desea estabilizar el producto alrededor de  $\bar{y}.$ 

- Suponga que el banco central desea estabilizar el producto alrededor de  $\bar{y}$ .
- Para ello fija la oferta de dinero así:

donde se supone que el banco central espera  $\mathbb{E} z_t = 0$ .

- Suponga que el banco central desea estabilizar el producto alrededor de  $\bar{y}$ .
- Para ello fija la oferta de dinero así:

$$m_t^* = \operatorname*{argmin}_{m_t} \mathbb{E} \left( y_t - \bar{y} \right)^2$$

donde se supone que el banco central espera  $\mathbb{E} z_t = 0$ .

- Suponga que el banco central desea estabilizar el producto alrededor de  $\bar{y}$ .
- Para ello fija la oferta de dinero así:

$$m_t^* = \underset{m_t}{\operatorname{argmin}} \mathbb{E} (y_t - \bar{y})^2$$

$$= \underset{m_t}{\operatorname{argmin}} \mathbb{E} (\alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t)^2$$

donde se supone que el banco central espera  $\mathbb{E} z_t = 0$ .

- Suponga que el banco central desea estabilizar el producto alrededor de  $\bar{y}$ .
- Para ello fija la oferta de dinero así:

$$m_{t}^{*} = \underset{m_{t}}{\operatorname{argmin}} \mathbb{E} (y_{t} - \bar{y})^{2}$$

$$= \underset{m_{t}}{\operatorname{argmin}} \mathbb{E} (\alpha_{0}m_{t} + \alpha_{1}m_{t-1} + c_{0}z_{t} + c_{1}z_{t-1} + u_{t})^{2}$$

$$= -\frac{\alpha_{1}}{\alpha_{0}}m_{t-1} - \frac{c_{1}}{\alpha_{0}}z_{t-1}$$

donde se supone que el banco central espera  $\mathbb{E} z_t = 0$ .

- Suponga que el banco central desea estabilizar el producto alrededor de  $\bar{y}$ .
- Para ello fija la oferta de dinero así:

$$m_{t}^{*} = \underset{m_{t}}{\operatorname{argmin}} \mathbb{E} (y_{t} - \bar{y})^{2}$$

$$= \underset{m_{t}}{\operatorname{argmin}} \mathbb{E} (\alpha_{0}m_{t} + \alpha_{1}m_{t-1} + c_{0}z_{t} + c_{1}z_{t-1} + u_{t})^{2}$$

$$= -\frac{\alpha_{1}}{\alpha_{0}}m_{t-1} - \frac{c_{1}}{\alpha_{0}}z_{t-1}$$

donde se supone que el banco central espera  $\mathbb{E} z_t = 0$ .

► La regla de política sería

$$m_t^* = \pi_1 m_{t-1} + \pi_2 z_{t-1} + \nu_t$$

Ahora suponga que el producto real depende solo de cambios sorpresivos en la oferta de dinero  $\nu_t$ :

$$y_t = \bar{y} + d_0 v_t + d_1 z_t + d_2 z_{t-1} + u_t$$

л

Ahora suponga que el producto real depende solo de cambios sorpresivos en la oferta de dinero  $\nu_t$ :

$$y_t = \bar{y} + d_0 v_t + d_1 z_t + d_2 z_{t-1} + u_t$$

Pero la regla de política implica  $v_t = m_t - \pi_1 m_{t-1} - \pi_2 z_{t-1}$ .

Л

Ahora suponga que el producto real depende solo de cambios sorpresivos en la oferta de dinero  $\nu_t$ :

$$y_t = \bar{y} + d_0 v_t + d_1 z_t + d_2 z_{t-1} + u_t$$

Pero la regla de política implica  $v_t = m_t - \pi_1 m_{t-1} - \pi_2 z_{t-1}$ .

Entonces:

$$y_t = \bar{y} + d_0[m_t - \pi_1 m_{t-1} - \pi_2 z_{t-1}] + d_1 z_t + d_2 z_{t-1} + u_t$$

л

Ahora suponga que el producto real depende solo de cambios sorpresivos en la oferta de dinero  $\nu_t$ :

$$y_t = \bar{y} + d_0 v_t + d_1 z_t + d_2 z_{t-1} + u_t$$

Pero la regla de política implica  $v_t = m_t - \pi_1 m_{t-1} - \pi_2 z_{t-1}$ .

#### **Entonces:**

$$y_t = \bar{y} + d_0[m_t - \pi_1 m_{t-1} - \pi_2 z_{t-1}] + d_1 z_t + d_2 z_{t-1} + u_t$$
  
=  $\bar{y} + d_0 m_t - d_0 \pi_1 m_{t-1} + d_1 z_t + (d_2 - d_0 \pi_2) z_{t-1} + u_t$ 

Ahora suponga que el producto real depende solo de cambios sorpresivos en la oferta de dinero  $\nu_t$ :

$$y_t = \bar{y} + d_0 v_t + d_1 z_t + d_2 z_{t-1} + u_t$$

Pero la regla de política implica  $v_t = m_t - \pi_1 m_{t-1} - \pi_2 z_{t-1}$ .

#### Entonces:

$$y_t = \bar{y} + d_0[m_t - \pi_1 m_{t-1} - \pi_2 z_{t-1}] + d_1 z_t + d_2 z_{t-1} + u_t$$
  
=  $\bar{y} + d_0 m_t - \frac{d_0 \pi_1}{d_0 m_t} m_{t-1} + d_1 z_t + \frac{d_2 - d_0 \pi_2}{d_0 m_t} z_{t-1} + u_t$ 



### El econometrista compara los dos modelos:

keynes 
$$y_t = \bar{y} + \alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t$$
  
clásico  $y_t = \bar{y} + d_0 m_t - d_0 \pi_1 m_{t-1} + d_1 z_t + (d_2 - d_0 \pi_2) z_{t-1} + u_t$ 

La estimación de la regresión no puede distinguir entre las dos hipótesis propuestas: los modelos resultan en regresiones observacionalmente equivalentes.

### El econometrista compara los dos modelos:

keynes 
$$y_t = \bar{y} + \alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t$$
  
clásico  $y_t = \bar{y} + d_0 m_t - d_0 \pi_1 m_{t-1} + d_1 z_t + (d_2 - d_0 \pi_2) z_{t-1} + u_t$ 

- ► La estimación de la regresión no puede distinguir entre las dos hipótesis propuestas: los modelos resultan en regresiones observacionalmente equivalentes.
- Los parámetros estimados pueden depender de la regla de política.

## El econometrista compara los dos modelos:

keynes 
$$y_t = \bar{y} + \alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t$$
  
clásico  $y_t = \bar{y} + d_0 m_t - d_0 \pi_1 m_{t-1} + d_1 z_t + (d_2 - d_0 \pi_2) z_{t-1} + u_t$ 

- ► La estimación de la regresión no puede distinguir entre las dos hipótesis propuestas: los modelos resultan en regresiones observacionalmente equivalentes.
- Los parámetros estimados pueden depender de la regla de política.
- Así, el ejercicio estaría sujeto a la crítica de Lucas (1976): no podemos predecir qué pasaría si cambia la política, porque el modelo podría no ser invariante a la política misma.

# Un econometrista con más problemas

 Suponga que el econometrista se conforma con estimar el modelo

$$y_t = \bar{y} + \alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t$$

y que  $z_t$  es el déficit fiscal.

## Un econometrista con más problemas

 Suponga que el econometrista se conforma con estimar el modelo

$$y_t = \bar{y} + \alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t$$

y que  $z_t$  es el déficit fiscal.

▶ Si  $\tau$  es la tasa impositiva media y el gasto público  $\bar{g}$  es constante, entonces:

$$z_t = \bar{g} - \tau y_t$$

## Un econometrista con más problemas

 Suponga que el econometrista se conforma con estimar el modelo

$$y_t = \bar{y} + \alpha_0 m_t + \alpha_1 m_{t-1} + c_0 z_t + c_1 z_{t-1} + u_t$$

y que  $z_t$  es el déficit fiscal.

▶ Si  $\tau$  es la tasa impositiva media y el gasto público  $\bar{g}$  es constante, entonces:

$$z_t = \bar{g} - \tau y_t$$

► En este caso, estimar el modelo por OLS resulta en estimadores sesgados e inconsistentes!

# Nota: Sesgo de simultaneidad

► Considere el modelo

$$C_t = \alpha + \beta Y_t + \epsilon$$
$$Y_t = C_t + I_t$$

► Considere el modelo

$$C_t = \alpha + \beta Y_t + \epsilon$$
$$Y_t = C_t + I_t$$

▶ Esto implica que  $Y_t = \frac{\alpha + I_t}{1 - \beta} + \frac{\epsilon_t}{1 - \beta}$ .

Considere el modelo

$$C_t = \alpha + \beta Y_t + \epsilon$$
$$Y_t = C_t + I_t$$

- ▶ Esto implica que  $Y_t = \frac{\alpha + I_t}{1 \beta} + \frac{\epsilon_t}{1 \beta}$ .
- Si se estima la primera ecuación por OLS, la estimación será inconsistente porque

$$\operatorname{Cov}(Y_t, \epsilon_t) = \operatorname{Cov}\left(\frac{\epsilon_t}{1-\beta}, \epsilon_t\right) = \frac{1}{1-\beta}\operatorname{Var}(\epsilon_t) \neq 0$$

# Un modelo de ecuaciones simultáneas (VAR estructural)

Dado que en modelos macro las variables son endógenas, es necesario considerar un sistema de ecuaciones.

$$\begin{bmatrix} 1 & -\alpha_0 & -c_0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \tau & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_t \\ m_t \\ z_t \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{y} \\ 0 \\ \bar{g} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & \alpha_1 & c_1 \\ 0 & \pi_1 & \pi_2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_{t-1} \\ m_{t-1} \\ z_{t-1} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} u_t \\ \nu_t \\ 0 \end{bmatrix}$$

Ω

# Un modelo de ecuaciones simultáneas (VAR estructural)

Dado que en modelos macro las variables son endógenas, es necesario considerar un sistema de ecuaciones.

$$\begin{bmatrix} 1 & -\alpha_0 & -c_0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \tau & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_t \\ m_t \\ z_t \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{y} \\ 0 \\ \bar{g} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & \alpha_1 & c_1 \\ 0 & \pi_1 & \pi_2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_{t-1} \\ m_{t-1} \\ z_{t-1} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} u_t \\ \nu_t \\ 0 \end{bmatrix}$$

ightharpoonup Su estimación exige imponer (muchas) restricciones. Por ejemplo, acá imponemos la restricción de que  $z_t$  no afecta a  $m_t$  en el mismo período.

## Resolviendo el sesgo de simulateidad

Según Sims (1980, pp.14-15)

Debido a que los grandes modelos existentes contienen demasiadas restricciones increíbles, la investigación empírica dedicada a probar teorías macroeconómicas alternativas con demasiada frecuencia procede en un marco de una o pocas ecuaciones.

## Resolviendo el sesgo de simulateidad

Según Sims (1980, pp.14-15)

Debido a que los grandes modelos existentes contienen demasiadas restricciones increíbles, la investigación empírica dedicada a probar teorías macroeconómicas alternativas con demasiada frecuencia procede en un marco de una o pocas ecuaciones. Esta razón es suficiente para que valga la pena investigar la posibilidad de crear grandes modelos en un estilo que no tienda a acumular restricciones tan caprichosamente...

g

## Resolviendo el sesgo de simulateidad

Según Sims (1980, pp.14-15)

Debido a que los grandes modelos existentes contienen demasiadas restricciones increíbles, la investigación empírica dedicada a probar teorías macroeconómicas alternativas con demasiada frecuencia procede en un marco de una o pocas ecuaciones. Esta razón es suficiente para que valga la pena investigar la posibilidad de crear grandes modelos en un estilo que no tienda a acumular restricciones tan caprichosamente... Debe ser factible estimar modelos macro de gran escala como formas reducidas sin restricciones, tratando todas las variable como endógenas.

# Un vector autor-regresivo (VAR)

Así, lo que Sims (1980) propone† es estimar

$$y_t = \bar{y} + \alpha_{11}y_{t-1} + \alpha_{12}m_{t-1} + \alpha_{13}z_{t-1} + u_t^y$$

$$m_t = \bar{m} + \alpha_{21}y_{t-1} + \alpha_{22}m_{t-1} + \alpha_{23}z_{t-1} + u_t^m$$

$$z_t = \bar{z} + \alpha_{31}y_{t-1} + \alpha_{32}m_{t-1} + \alpha_{33}z_{t-1} + u_t^z$$

Este es un modelo reducido: Las variables  $y_t, m_t, z_t$  no interactuan contemporáneamente.

<sup>&</sup>lt;sup>†</sup>El modelo original de Sims es de 6 ecuaciones; acá solo ilustramos la propuesta.

# Un vector autor-regresivo (VAR)

Así, lo que Sims (1980) propone† es estimar

$$y_t = \bar{y} + \alpha_{11}y_{t-1} + \alpha_{12}m_{t-1} + \alpha_{13}z_{t-1} + u_t^y$$

$$m_t = \bar{m} + \alpha_{21}y_{t-1} + \alpha_{22}m_{t-1} + \alpha_{23}z_{t-1} + u_t^m$$

$$z_t = \bar{z} + \alpha_{31}y_{t-1} + \alpha_{32}m_{t-1} + \alpha_{33}z_{t-1} + u_t^z$$

- Este es un modelo reducido: Las variables  $y_t, m_t, z_t$  no interactuan contemporáneamente.
- ► También es un modelo SUR: todas las ecuaciones tienen los mismos regresores; los errores están correlacionados.

<sup>&</sup>lt;sup>†</sup>El modelo original de Sims es de 6 ecuaciones; acá solo ilustramos la propuesta.

# Un vector autor-regresivo (VAR)

Así, lo que Sims (1980) propone† es estimar

$$y_t = \bar{y} + \alpha_{11}y_{t-1} + \alpha_{12}m_{t-1} + \alpha_{13}z_{t-1} + u_t^y$$

$$m_t = \bar{m} + \alpha_{21}y_{t-1} + \alpha_{22}m_{t-1} + \alpha_{23}z_{t-1} + u_t^m$$

$$z_t = \bar{z} + \alpha_{31}y_{t-1} + \alpha_{32}m_{t-1} + \alpha_{33}z_{t-1} + u_t^z$$

- Este es un modelo reducido: Las variables  $y_t, m_t, z_t$  no interactuan contemporáneamente.
- ► También es un modelo SUR: todas las ecuaciones tienen los mismos regresores; los errores están correlacionados.
- Al ser un modelo SUR con regresores idénticos, puede estimarse con OLS ecuación por ecuación.

<sup>&</sup>lt;sup>†</sup>El modelo original de Sims es de 6 ecuaciones; acá solo ilustramos la propuesta.

En la segunda parte de este curso aprenderemos:

la teoría básica de estimación de sistemas de ecuaciones.

- la teoría básica de estimación de sistemas de ecuaciones.
- la distinción entre modelos estructural, recursivo, y reducido.

- la teoría básica de estimación de sistemas de ecuaciones.
- la distinción entre modelos estructural, recursivo, y reducido.
- la estimación y uso de los modelos VAR y VECM.

- la teoría básica de estimación de sistemas de ecuaciones.
- la distinción entre modelos estructural, recursivo, y reducido.
- la estimación y uso de los modelos VAR y VECM.
- el concepto de integración.

- la teoría básica de estimación de sistemas de ecuaciones.
- la distinción entre modelos estructural, recursivo, y reducido.
- la estimación y uso de los modelos VAR y VECM.
- el concepto de integración.
- el uso de herramientas analíticas:

- la teoría básica de estimación de sistemas de ecuaciones.
- la distinción entre modelos estructural, recursivo, y reducido.
- la estimación y uso de los modelos VAR y VECM.
- el concepto de integración.
- el uso de herramientas analíticas:
  - la causalidad de Granger,

- la teoría básica de estimación de sistemas de ecuaciones.
- la distinción entre modelos estructural, recursivo, y reducido.
- la estimación y uso de los modelos VAR y VECM.
- el concepto de integración.
- el uso de herramientas analíticas:
  - la causalidad de Granger,
  - las funciones de impulso respuesta,

- la teoría básica de estimación de sistemas de ecuaciones.
- la distinción entre modelos estructural, recursivo, y reducido.
- la estimación y uso de los modelos VAR y VECM.
- el concepto de integración.
- el uso de herramientas analíticas:
  - la causalidad de Granger,
  - las funciones de impulso respuesta,
  - la descomposición de varianza,

- la teoría básica de estimación de sistemas de ecuaciones.
- la distinción entre modelos estructural, recursivo, y reducido.
- la estimación y uso de los modelos VAR y VECM.
- el concepto de integración.
- el uso de herramientas analíticas:
  - la causalidad de Granger,
  - las funciones de impulso respuesta,
  - la descomposición de varianza,
  - los pronósticos.



► Hay modelos uniecuacionales que aplican a un grupo de variables relacionadas.

- Hay modelos uniecuacionales que aplican a un grupo de variables relacionadas.
- Ejemplos:

- Hay modelos uniecuacionales que aplican a un grupo de variables relacionadas.
- ► Ejemplos:
  - Modelo CAPM

$$r_{it} - r_{ft} = \alpha_i + \beta_i \left( r_{Mt} - r_{ft} \right) + \epsilon_{it}$$

- Hay modelos uniecuacionales que aplican a un grupo de variables relacionadas.
- Ejemplos:
  - Modelo CAPM

$$r_{it} - r_{ft} = \alpha_i + \beta_i \left( r_{Mt} - r_{ft} \right) + \epsilon_{it}$$

Modelos de inversión

$$I_{it} = \beta_{1i} + \beta_{2i}F_{it} + \beta_{3i}C_{it} + \epsilon_{it}$$

- Hay modelos uniecuacionales que aplican a un grupo de variables relacionadas.
- Ejemplos:
  - Modelo CAPM

$$r_{it} - r_{ft} = \alpha_i + \beta_i \left( r_{Mt} - r_{ft} \right) + \epsilon_{it}$$

Modelos de inversión.

$$I_{it} = \beta_{1i} + \beta_{2i}F_{it} + \beta_{3i}C_{it} + \epsilon_{it}$$

ightharpoonup Como los errores  $\epsilon_{it}$  de las distintas ecuaciones pueden estar correlacionados, es preferible considerar los modelos de manera conjunta.

12

# Modelo de regresiones aparentemente no relacionadas (SUR)

► En este modelo se presentan un grupo de variables dependientes, pero NO simultáneas.

# Modelo de regresiones aparentemente no relacionadas (SUR)

- ► En este modelo se presentan un grupo de variables dependientes, pero NO simultáneas.
- Cada ecuación puede tener sus propias variables explicativas o éstas pueden ser las mismas para todas las ecuaciones.

## El modelo SUR: ecuaciones no simultáneas

Las ecuaciones del sistema son

$$\begin{cases} \mathbf{y}_1 = \mathbf{x}_1 \, \beta_1 + \epsilon_1 \\ \mathbf{y}_2 = \mathbf{x}_2 \, \beta_2 + \epsilon_2 \\ \vdots \\ \mathbf{y}_M = \mathbf{x}_M \, \beta_M + \epsilon_M \end{cases}$$

## El modelo SUR: ecuaciones no simultáneas

Las ecuaciones del sistema son

$$\begin{cases} \mathbf{y}_1 = \mathbf{x}_1 \, \beta_1 + \epsilon_1 \\ \mathbf{y}_2 = \mathbf{x}_2 \, \beta_2 + \epsilon_2 \\ \vdots \\ \mathbf{y}_M = \mathbf{x}_M \, \beta_M + \epsilon_M \end{cases}$$

que se pueden expresar como

$$\begin{bmatrix} \mathbf{y}_1 \\ \mathbf{y}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{y}_M \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbf{x}_2 & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbf{x}_M \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_M \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \epsilon_1 \\ \epsilon_2 \\ \vdots \\ \epsilon_M \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{y}$$

14

## El modelo SUR: errores correlacionados

Se asume que perturbaciones de distintas observaciones no están correlacionadas, aunque las perturbaciones de distintas ecuaciones sí pueden estar correlacionados:

$$\mathbb{E}\left[\epsilon_{i}\epsilon_{j}'|\mathbf{x}\right] = \sigma_{ij}I$$

### El modelo SUR: errores correlacionados

Se asume que perturbaciones de distintas observaciones no están correlacionadas, aunque las perturbaciones de distintas ecuaciones sí pueden estar correlacionados:

$$\mathbb{E}\left[\epsilon_i \epsilon_j' | \mathbf{x}\right] = \sigma_{ij} I$$

o bien

$$\mathbb{E}\left[\epsilon\epsilon'|\mathbf{x}\right] = \begin{bmatrix} \sigma_{11}I & \sigma_{12}I & \dots & \sigma_{1M}I\\ \sigma_{21}I & \sigma_{22}I & \dots & \sigma_{2M}I\\ & & \ddots & \\ \sigma_{M1}I & \sigma_{M2}I & \dots & \sigma_{MM}I \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{\Sigma \otimes I}{}$$

# El producto Kronecker

Nota:

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} aB & bB \\ cB & dB \end{bmatrix}$$

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} aB & bB \\ cB & dB \end{bmatrix}$$

► Algunas propiedades importantes:

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} aB & bB \\ cB & dB \end{bmatrix}$$

Algunas propiedades importantes:

$$(A \otimes B)' = A' \otimes B'$$

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} aB & bB \\ cB & dB \end{bmatrix}$$

► Algunas propiedades importantes:

$$(A \otimes B)' = A' \otimes B'$$
$$(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$$

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} aB & bB \\ cB & dB \end{bmatrix}$$

Algunas propiedades importantes:

$$(A \otimes B)' = A' \otimes B'$$
$$(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$$
$$(A \otimes B)(C \otimes D) = (AC) \otimes (BD)$$

### Estimación de un modelo SUR

El modelo SUR

$$\begin{array}{c} \mathbf{Y} = \mathbf{x} \, \beta + \epsilon \\ \mathbb{E} \left[ \epsilon | \, \mathbf{x} \right] = 0 \\ \mathrm{Var} \left[ \epsilon | \, \mathbf{x} \right] = \Omega = \Sigma \otimes I \end{array} \right\} \begin{subarray}{l} \mathsf{supuestos} \ \mathsf{del} \ \mathsf{modelo} \ \mathsf{generalization} \\ \mathsf{zado} \ \mathsf{de} \ \mathsf{regresi\'{e}n} \ \mathsf{lineal!} \\ \end{split}$$

puede ser estimado por FGLS:

$$\hat{\beta}^{\mathsf{GLS}} = \left[\mathbf{x}' \, \Omega^{-1} \, \mathbf{x}\right]^{-1} \mathbf{x}' \, \Omega^{-1} \mathbf{Y}$$
$$= \left[\mathbf{x}' (\Sigma \otimes I)^{-1} \, \mathbf{x}\right]^{-1} \mathbf{x}' (\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

17

## Caso especial del modelo SUR

Si todas las regresiones tienen los mismos regresores, estimar el sistema SUR por GLS es equivalente a estimar ecuación por ecuación con OLS.

## Caso especial del modelo SUR

- Si todas las regresiones tienen los mismos regresores, estimar el sistema SUR por GLS es equivalente a estimar ecuación por ecuación con OLS.
- Este resultado justifica que un VAR sin restricciones se estima ecuación por ecuación con OLS.

En el caso especial  $\mathbf{x}_1 = \cdots = \mathbf{x}_M = \mathbb{X}$  tenemos

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbf{x}_2 & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbf{x}_M \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbb{X} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbb{X} & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbb{X} \end{bmatrix} = I \otimes \mathbb{X}$$

$$\hat{\beta}^{\mathsf{GLS}} = \left[\mathbf{x}'(\Sigma \otimes I)^{-1}\,\mathbf{x}\right]^{-1}\mathbf{x}'(\Sigma \otimes I)^{-1}\mathbf{Y}$$

En el caso especial  $\mathbf{x}_1 = \cdots = \mathbf{x}_M = \mathbb{X}$  tenemos

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbf{x}_2 & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbf{x}_M \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbb{X} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbb{X} & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbb{X} \end{bmatrix} = I \otimes \mathbb{X}$$

$$\hat{\beta}^{\mathsf{GLS}} = \left[ \mathbf{x}'(\Sigma \otimes I)^{-1} \, \mathbf{x} \right]^{-1} \, \mathbf{x}'(\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$
$$= \left[ (I \otimes \mathbb{X})'(\Sigma \otimes I)^{-1} (I \otimes \mathbb{X}) \right]^{-1} (I \otimes \mathbb{X})'(\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

En el caso especial  $\mathbf{x}_1 = \cdots = \mathbf{x}_M = \mathbb{X}$  tenemos

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbf{x}_2 & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbf{x}_M \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbb{X} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbb{X} & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbb{X} \end{bmatrix} = I \otimes \mathbb{X}$$

$$\hat{\beta}^{\mathsf{GLS}} = \left[ \mathbf{x}'(\Sigma \otimes I)^{-1} \, \mathbf{x} \right]^{-1} \, \mathbf{x}'(\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

$$= \left[ (I \otimes \mathbb{X})'(\Sigma \otimes I)^{-1} (I \otimes \mathbb{X}) \right]^{-1} (I \otimes \mathbb{X})'(\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

$$= \left[ (I \otimes \mathbb{X}')(\Sigma^{-1} \otimes I)(I \otimes \mathbb{X}) \right]^{-1} (I \otimes \mathbb{X}')(\Sigma^{-1} \otimes I) \mathbf{Y}$$

En el caso especial  $\mathbf{x}_1 = \cdots = \mathbf{x}_M = \mathbb{X}$  tenemos

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbf{x}_2 & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbf{x}_M \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbb{X} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbb{X} & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbb{X} \end{bmatrix} = I \otimes \mathbb{X}$$

$$\hat{\beta}^{\mathsf{GLS}} = \left[ \mathbf{x}'(\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{x} \right]^{-1} \mathbf{x}'(\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

$$= \left[ (I \otimes \mathbb{X})'(\Sigma \otimes I)^{-1} (I \otimes \mathbb{X}) \right]^{-1} (I \otimes \mathbb{X})'(\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

$$= \left[ (I \otimes \mathbb{X}')(\Sigma^{-1} \otimes I)(I \otimes \mathbb{X}) \right]^{-1} (I \otimes \mathbb{X}')(\Sigma^{-1} \otimes I) \mathbf{Y}$$

$$= \left[ \Sigma^{-1} \otimes (\mathbb{X}'\mathbb{X}) \right]^{-1} \left[ \Sigma^{-1} \otimes \mathbb{X}' \right] \mathbf{Y}$$

En el caso especial  $\mathbf{x}_1 = \cdots = \mathbf{x}_M = \mathbb{X}$  tenemos

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbf{x}_2 & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbf{x}_M \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbb{X} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbb{X} & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbb{X} \end{bmatrix} = I \otimes \mathbb{X}$$

$$\hat{\beta}^{\mathsf{GLS}} = \left[ \mathbf{x}' (\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{x} \right]^{-1} \mathbf{x}' (\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

$$= \left[ (I \otimes \mathbb{X})' (\Sigma \otimes I)^{-1} (I \otimes \mathbb{X}) \right]^{-1} (I \otimes \mathbb{X})' (\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

$$= \left[ (I \otimes \mathbb{X}') (\Sigma^{-1} \otimes I) (I \otimes \mathbb{X}) \right]^{-1} (I \otimes \mathbb{X}') (\Sigma^{-1} \otimes I) \mathbf{Y}$$

$$= \left[ \Sigma^{-1} \otimes (\mathbb{X}'\mathbb{X}) \right]^{-1} \left[ \Sigma^{-1} \otimes \mathbb{X}' \right] \mathbf{Y}$$

$$= \left[ \Sigma \otimes (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1} \right] \left[ \Sigma^{-1} \otimes \mathbb{X}' \right] \mathbf{Y}$$

En el caso especial  $\mathbf{x}_1 = \cdots = \mathbf{x}_M = \mathbb{X}$  tenemos

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbf{x}_2 & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbf{x}_M \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbb{X} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \mathbb{X} & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & \mathbb{X} \end{bmatrix} = I \otimes \mathbb{X}$$

y el estimador GLS es

$$\hat{\beta}^{\mathsf{GLS}} = \left[ \mathbf{x}' (\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{x} \right]^{-1} \mathbf{x}' (\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

$$= \left[ (I \otimes \mathbb{X})' (\Sigma \otimes I)^{-1} (I \otimes \mathbb{X}) \right]^{-1} (I \otimes \mathbb{X})' (\Sigma \otimes I)^{-1} \mathbf{Y}$$

$$= \left[ (I \otimes \mathbb{X}') (\Sigma^{-1} \otimes I) (I \otimes \mathbb{X}) \right]^{-1} (I \otimes \mathbb{X}') (\Sigma^{-1} \otimes I) \mathbf{Y}$$

$$= \left[ \Sigma^{-1} \otimes (\mathbb{X}'\mathbb{X}) \right]^{-1} \left[ \Sigma^{-1} \otimes \mathbb{X}' \right] \mathbf{Y}$$

$$= \left[ \Sigma \otimes (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1} \right] \left[ \Sigma^{-1} \otimes \mathbb{X}' \right] \mathbf{Y}$$

$$= \left[ I \otimes (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1} \mathbb{X}' \right] \mathbf{Y}$$

10

$$\hat{\beta}^{\mathsf{GLS}} = \begin{bmatrix} I \otimes (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1}\mathbb{X}' & \mathbf{Y} \\ 0 & (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1}\mathbb{X}' & 0 & \dots & 0 \\ 0 & (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1}\mathbb{X}' & \dots & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & \dots & (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1}\mathbb{X}' \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{y}_1 \\ \mathbf{y}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{y}_M \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1}\mathbb{X}' \mathbf{y}_1 \\ (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1}\mathbb{X}' \mathbf{y}_2 \\ \vdots \\ (\mathbb{X}'\mathbb{X})^{-1}\mathbb{X}' \mathbf{y}_M \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{\beta}_1^{\mathsf{OLS}} \\ \hat{\beta}_2^{\mathsf{OLS}} \\ \vdots \\ \hat{\beta}_M^{\mathsf{OLS}} \end{bmatrix}$$

Si todas las regresiones tienen los mismos regresores, el sistema SUR puede estimarse con OLS ecuación por ecuación.

## Referencias I

- Greene, William H. (2012). *Econometric Analysis*. 7<sup>a</sup> ed. Prentice Hall. ISBN: 978-0-13-139538-1.
  - Lucas, Robert E. (1996). "Nobel Lecture: Monetary Neutrality". En: *Journal of Political Economy* 104.4, págs. 661-682.
- Lucas, Robert Jr (ene. de 1976). "Econometric policy evaluation: A critique". En: Carnegie-Rochester Conference Series on Public Policy 1.1, págs. 19-46.
- Sims, Christopher A. (ene. de 1980). "Macroeconomics and Reality". En:
- Walsh, Carl E. (2010). *Monetary Theory and Policy*. 3<sup>a</sup> ed. MIT Press. ISBN: 978-0262-013772.