

# **Tópicos de Econometría II**

## **Monitoria**

Jorge Enrique Muñoz Ayala  
Julián David Rojas Aguilar

Bogotá, 26 de septiembre de 2020

## 1 Introducción

## 2 Demostración

- Condiciones de primer orden
- Forma matricial
- Raíces del polinomio
- Forma matricial

- La serie de tiempo observada es la suma del componente cíclico y tendencial, pues el estacional tuvo que haber sido removido previamente. Luego,

$$y_t = \tau_t + c_t, \text{ para } t = 1, 2, \dots, T. \quad (1)$$

- Para separar los componentes, es necesario asumir que:
  - ▶ Los errores son pequeños en comparación del componente cíclico, calcular el último requeriría, tan solo, de la diferencia entre la serie observada y el componente tendencial.
  - ▶ El componente tendencial varía “suavemente” a lo largo del tiempo.

- Así, el proceso de estimación requiere desarrollar:

$$\underset{\{\tau_t\}_{t=0}^{T+1}}{\text{Mín}} \underbrace{\sum_{t=1}^T (y_t - \tau_t)^2}_{\text{Desviaciones de la tendencia}} + \lambda_{HP} \underbrace{\sum_{t=1}^T [(\tau_{t+1} - \tau_t) - (\tau_t - \tau_{t-1})]^2}_{\text{Medida de suavidad}} \quad (2)$$

Donde:

- ▶ Teóricamente, las desviaciones de  $y_t$  con respecto a su tendencia en largos períodos de tiempo deberían ser, en promedio, cercanas a cero.
- ▶ El parámetro  $\lambda_{HP}$  es un número positivo que penaliza la variabilidad en el componente tendencial de la serie. A mayor sea  $\lambda_{HP}$ , más suave la solución.
- ▶ Para el primer término, a más cercano sea  $\tau_t$  de  $y_t$ , mejor. Para el segundo, a más cerca sea la segunda diferencia de  $\tau_t$  a cero, mejor.
- ▶ Los valores comúnmente empleados son:
  - ★ 100 para datos anuales.
  - ★ 1.600 para datos trimestrales.
  - ★ 14.400 para datos mensuales.

- Así, la secuencia resultante es:

$$\tau_t = \sum_{s=1}^T \alpha_{t,s} y_s \quad (3)$$

- Para un  $\lambda_{HP}$  lo suficientemente grande, en el óptimo,  $\tau_{t+1} - \tau_t$  deberían estar cerca a una constante arbitraria  $\beta$ , tal que  $\tau_t \approx g_0 + \beta t$ . Es decir, cuando  $\lambda_{HP} \rightarrow \infty$ , la solución de (2) es el MCO de un modelo de tendencia lineal con respecto al tiempo.
- Cuando los errores no son pequeños comparados con el componente cíclico, no es posible seleccionar un  $\lambda_{HP} \rightarrow \infty$ .
- Si el componente cíclico, primer término de (2), y la segunda diferencia de los componentes tendenciales, segundo término de (2), fuesen idénticos e independientemente distribuidos,  $\mathcal{N}(0, \sigma_1^2)$  y  $\mathcal{N}(0, \sigma_2^2)$ , respectivamente, entonces la *esperanza condicional* de  $\tau_t$ , dadas las observaciones, sería la solución a (2) cuando  $\sqrt{\lambda} = \sigma_1 / \sigma_2$ .

- La ventaja de emplear la solución exacta es que las observaciones al inicio y al final del período de muestra no se pierden.
- Como cualquier filtro, altera las propiedades de correlación serial de la información, por lo que los reportes deben ser interpretados con cuidado.

## 1 Introducción

## 2 Demostración

- Condiciones de primer orden
- Forma matricial
- Raíces del polinomio
- Forma matricial

Sea el problema de minimización:

$$\text{Min}_{\{\tau_t\}_{t=0}^T} V = \sum_{t=0}^T [(y_t - \tau_t)^2] + \lambda_{HP} \sum_{t=1}^{T-1} [(\tau_{t+1} - \tau_t) - (\tau_t - \tau_{t-1}))^2] \quad (4)$$

Luego, desarrollando la sumatoria, se sabe que  $V$  es:

$$\begin{aligned} V = & (y_0 - \tau_0)^2 + (y_1 - \tau_1)^2 + (y_2 - \tau_2)^2 + \dots + (y_{T-2} - \tau_{T-2})^2 + \dots \\ & + (y_{T-1} - \tau_{T-1})^2 + (y_T - \tau_T)^2 + \lambda_{HP} \{ [(\tau_2 - \tau_1) - (\tau_1 - \tau_0)]^2 \\ & + [(\tau_3 - \tau_2) - (\tau_2 - \tau_1)]^2 + [(\tau_4 - \tau_3) - (\tau_3 - \tau_2)]^2 + \dots \\ & + [(\tau_{T-2} - \tau_{T-3}) - (\tau_{T-3} - \tau_{T-4})]^2 \\ & + [(\tau_{T-1} - \tau_{T-2}) - (\tau_{T-2} - \tau_{T-3})]^2 \\ & + [(\tau_T - \tau_{T-1}) - (\tau_{T-1} - \tau_{T-2})]^2 \} \end{aligned}$$

De lo anterior, las derivadas de  $V$  con respecto a  $\tau_t$ , para  $t = 0, 1, 2, \dots, T-2, T-1, T$  o, lo que es lo mismo, las condiciones de primer orden, son:



# Demostración

## Condiciones de primer orden

$$\begin{aligned}\frac{\partial V}{\partial \tau_0} &= -2(y_0 - \tau_0) + 2\lambda_{HP}[(\tau_2 - \tau_1) - (\tau_1 - \tau_0)] \\ &= -2y_0 + 2\tau_0 + 2\lambda_{HP}\tau_2 - 4\lambda_{HP}\tau_1 + 2\lambda_{HP}\tau_0 \\ &= -y_0 + (\lambda_{HP} + 1)\tau_0 - 2\lambda_{HP}\tau_1 + \lambda_{HP}\tau_2 \\ &= 0, \text{ luego:} \\ y_0 &= (\lambda_{HP} + 1)\tau_0 - 2\lambda_{HP}\tau_1 + \lambda_{HP}\tau_2\end{aligned}\tag{5}$$

$$\begin{aligned}\frac{\partial V}{\partial \tau_1} &= -2(y_1 - \tau_1) + 2\lambda_{HP}[(\tau_2 - \tau_1) - (\tau_1 - \tau_0)](-2) \\ &\quad + 2\lambda_{HP}[(\tau_3 - \tau_2) - (\tau_2 - \tau_1)] \\ &= -y_1 - 2\lambda_{HP}\tau_0 + (5\lambda_{HP} + 1)\tau_1 - 4\lambda_{HP}\tau_2 + \lambda_{HP}\tau_3 \\ &= 0, \text{ luego:} \\ y_1 &= -2\lambda_{HP}\tau_0 + (5\lambda_{HP} + 1)\tau_1 - 4\lambda_{HP}\tau_2 + \lambda_{HP}\tau_3\end{aligned}\tag{6}$$

# Demostración

## Condiciones de primer orden

$$\begin{aligned}\frac{\partial V}{\partial \tau_2} &= -2(y_2 - \tau_2) + 2\lambda_{HP}[(\tau_2 - \tau_1) - (\tau_1 - \tau_0)] \\ &\quad + 2\lambda_{HP}[(\tau_3 - \tau_2) - (\tau_2 - \tau_1)](-2) \\ &\quad + 2\lambda_{HP}[(\tau_4 - \tau_3) - (\tau_3 - \tau_2)] \\ &= -y_2 + \lambda_{HP}\tau_0 - 4\lambda_{HP}\tau_1 + (6\lambda_{HP} + 1)\tau_2 - 4\lambda_{HP}\tau_3 + \lambda_{HP}\tau_4 \\ &= 0, \text{ luego:} \\ y_2 &= \lambda_{HP}\tau_0 - 4\lambda_{HP}\tau_1 + (6\lambda_{HP} + 1)\tau_2 - 4\lambda_{HP}\tau_3 + \lambda_{HP}\tau_4\end{aligned}\tag{7}$$

Nótese que llegamos hasta  $\partial V / \partial \tau_2$  dado que el patrón se repite para  $1 < t < T - 1$ . Luego, faltan por calcular solo dos derivadas, con respecto a  $T - 1$  y  $T$ . Sin embargo, se calcula con respecto a  $T - 2$  para corroborar.

# Demostración

## Condiciones de primer orden

$$\begin{aligned}\frac{\partial V}{\partial \tau_{T-2}} &= -2(y_{T-2} - \tau_{T-2}) + 2\lambda_{HP}[(\tau_{T-2} - \tau_{T-3}) - (\tau_{T-3} - \tau_{T-4})] \\ &\quad + 2\lambda_{HP}[(\tau_{T-1} - \tau_{T-2}) - (\tau_{T-2} - \tau_{T-3})](-2) \\ &\quad + 2\lambda_{HP}[(\tau_T - \tau_{T-1}) - (\tau_{T-1} - \tau_{T-2})] \\ &= -y_{T-2} + \lambda_{HP}\tau_{T-4} - 4\lambda_{HP}\tau_{T-3} + (6\lambda_{HP} + 1)\tau_{T-2} \\ &\quad - 4\lambda_{HP}\tau_{T-1} + \lambda_{HP}\tau_T \\ &= 0, \text{ luego:}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}y_{T-2} &= \lambda_{HP}\tau_{T-4} - 4\lambda_{HP}\tau_{T-3} + (6\lambda_{HP} + 1)\tau_{T-2} \\ &\quad - 4\lambda_{HP}\tau_{T-1} + \lambda_{HP}\tau_T\end{aligned}\tag{8}$$

Así, solo queda:

$$\begin{aligned}\frac{\partial V}{\partial \tau_{T-1}} &= -2(y_{T-1} - \tau_{T-1}) + 2\lambda_{HP}[(\tau_{T-1} - \tau_{T-2}) - (\tau_{T-2} - \tau_{T-3})] \\ &\quad + 2\lambda_{HP}[(\tau_T - \tau_{T-1}) - (\tau_{T-1} - \tau_{T-2})](-2) \\ &= -y_{T-1} + \lambda_{HP}\tau_{T-3} - 4\lambda_{HP}\tau_{T-2} + (5\lambda_{HP} + 1)\tau_{T-1} - 2\lambda_{HP}\tau_T \\ &= 0, \text{ luego:} \\ y_{T-1} &= \lambda_{HP}\tau_{T-3} - 4\lambda_{HP}\tau_{T-2} + (5\lambda_{HP} + 1)\tau_{T-1} - 2\lambda_{HP}\tau_T\end{aligned}\tag{9}$$

$$\begin{aligned}\frac{\partial V}{\partial \tau_T} &= -2(y_T - \tau_T) + 2\lambda_{HP}[(\tau_T - \tau_{T-1}) - (\tau_{T-1} - \tau_{T-2})] \\ &= -2y_T + 2\tau_T + 2\lambda_{HP}\tau_{T-2} - 4\lambda_{HP}\tau_{T-1} + 2\lambda_{HP}\tau_T \\ &= -y_T + \lambda_{HP}\tau_{T-2} - 2\lambda_{HP}\tau_{T-1} + (\lambda_{HP} + 1)\tau_T \\ &= 0, \text{ luego:} \\ y_T &= \lambda_{HP}\tau_{T-2} - 2\lambda_{HP}\tau_{T-1} + (\lambda_{HP} + 1)\tau_T\end{aligned}\tag{10}$$

Nótese que lo anterior puede ser reescrito en forma matricial, a través de:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ \vdots \\ y_{T-3} \\ y_{T-2} \\ y_{T-1} \\ y_T \end{pmatrix}}_{y_t} = \lambda_{HP} \left[ \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ -2 & 5 & -4 & 1 & 0 & \dots \\ 1 & -4 & 6 & -4 & 1 & 0 & \dots \\ 0 & 1 & -4 & 6 & -4 & 1 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1 & -4 & 6 & -4 & 1 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 1 & -4 & 5 & -2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 1 & -2 & 1 \end{pmatrix}}_{F_t} + \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & \vdots \\ 0 & 0 & 1 & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & 0 & 1 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_{I_T} \right] \times \underbrace{\begin{pmatrix} \tau_0 \\ \tau_1 \\ \tau_2 \\ \tau_3 \\ \vdots \\ \tau_{T-3} \\ \tau_{T-2} \\ \tau_{T-1} \\ \tau_T \end{pmatrix}}_{\tau_t}$$

De lo anterior, se obtiene:

$$y_t = (\lambda_{HP} F_t + I_T) \tau_t \quad (11)$$

Si se despeja  $\tau_t$  de (11), se llega a:

$$\tau_t = (\lambda_{HP} F_t + I_T)^{-1} y_t \quad (12)$$

Sea  $\mathbb{F}$  un polinomio en función del operador rezago, tal que:

$$\begin{aligned}\mathbb{F}_{HP, 1 < t < T-1}(L) &= [\lambda_{HP}L^2 - 4\lambda_{HP}L^1 + (6\lambda_{HP} + 1)L^0 \\ &\quad - 4\lambda_{HP}L^{-1} + \lambda_{HP}L^{-2}] \\ &= [\lambda_{HP}(1 - L)^2(1 - L^{-1})^2 + 1]\end{aligned}\tag{13}$$

Y definiendo  $\mathbb{G} = \mathbb{F}^{-1}$ , es posible reescribir (11) y (12), respectivamente, como:

$$y_t = \mathbb{F}(L)\tau_t\tag{14}$$

$$\tau_t = \mathbb{G}(L)y_t\tag{15}$$

Nótese que, para pasar de (14) a (15), es necesario que las raíces se ubiquen por fuera del círculo unitario.

### Propiedades del polinomio

- *Carácter recíproco de las raíces:* Dado que  $\mathbb{F}(z)$  es simétrico, si  $z^*$  es una raíz, entonces  $1/z^*$  también es una raíz.

Nótese que, si:

$$\mathbb{F}(z^*) = [\lambda_{HP}(1 - z^*)^2(1 - 1/z^*)^2 + 1] = 0$$

Entonces,

$$\mathbb{F}(1/z^*) = [\lambda_{HP}(1 - 1/z^*)^2(1 - z^*)^2 + 1] = \mathbb{F}(z^*) = 0$$

- *Carácter complejo de las raíces:* Para cualquier número real,  $z$ ,  $\mathbb{F}(z) > 0$ . Luego, las raíces deben ser complejas. Por consiguiente,  $z^*$  y  $1/z^*$  deben ser conjugados.

Las raíces del problema son los  $\theta_i$ , para  $i = 1, 2$ , tales que:

$$\mathbb{F}(z) = \frac{\lambda_{HP}}{\theta_1 \theta_2} (1 - \theta_1 z)(1 - \theta_2 z)(1 - \theta_1 z^{-1})(1 - \theta_2 z^{-1}) \quad (16)$$

Donde  $|\theta_i| < 1$ , o el proceso no sería invertible. Además, como nos interesa  $\mathbb{G}$ , para determinar (15), reescribimos la ecuación y la descomponemos en sumas a través del método de fracciones parciales. Esto es:

$$\mathbb{G}(z) = \frac{\theta_1 \theta_2}{\lambda_{HP}} \underbrace{\frac{1}{(1 - \theta_1 z)(1 - \theta_2 z)(1 - \theta_1 z^{-1})(1 - \theta_2 z^{-1})}}_{\text{Término a descomponer}} \quad (17)$$

$$\begin{aligned} 1 &= A_1(1 - \theta_2 z)(1 - \theta_1 z^{-1})(1 - \theta_2 z^{-1}) \\ &+ A_2(1 - \theta_1 z)(1 - \theta_1 z^{-1})(1 - \theta_2 z^{-1}) \\ &+ A_3(1 - \theta_1 z)(1 - \theta_2 z)(1 - \theta_2 z^{-1}) \\ &+ A_4(1 - \theta_1 z)(1 - \theta_2 z)(1 - \theta_1 z^{-1}) \end{aligned}$$



Sea  $z = 1/\theta_1$ , entonces:

$$1 = A_1(1 - \theta_2/\theta_1)(1 - \theta_1^2)(1 - \theta_1\theta_2), \text{ sii}$$
$$A_1 = [(1 - \theta_2/\theta_1)(1 - \theta_1^2)(1 - \theta_1\theta_2)]^{-1} \quad (18)$$

Análogamente, evaluando para  $z = 1/\theta_2$ ,  $z = \theta_1$  y  $z = \theta_2$ , se concluye que:

$$A_2 = [(1 - \theta_1/\theta_2)(1 - \theta_2^2)(1 - \theta_1\theta_2)]^{-1} \quad (19)$$

$$A_3 = [(1 - \theta_2/\theta_1)(1 - \theta_1^2)(1 - \theta_1\theta_2)]^{-1} \quad (20)$$

$$A_4 = [(1 - \theta_1/\theta_2)(1 - \theta_2^2)(1 - \theta_1\theta_2)]^{-1} \quad (21)$$

Nótese que  $A_1 = A_3$ ,  $A_2 = A_4$  y, además,  $A_1$  es el conjugado de  $A_2$ . Esto último se ve claramente reescribiendo la ecuación en coordenadas polares.