

IPC en la Eurozona

Datos

IPC en la Eurozona de 19 países (CPI_EZ19) desde enero de 1996 hasta septiembre de 2021. La modelización univariante se restringe a las observaciones hasta diciembre de 2020. Las nueve observaciones disponibles correspondientes a 2021 se reservan para un ejercicio de previsión extramuestral.

En la fase final del análisis, también se considera la serie análoga de IPC en USA (CPI_USA) observada en el mismo período.

La fuente de los datos es [The Federal Reserve Bank of St. Louis](#).

Ficheros: Versión del ejercicio en [pdf](#); [html](#).

- Datos: [IPC_Eurozona_y_USA.gdt](#)
- Guión de gretl: [Examen-IPC-EnLaEurozona.inp](#)

```
logs CPI_EZ19 CPI_USA
sdiff l_CPI_EZ19 l_CPI_USA
diff sd_l_CPI_EZ19
smpl 1996:01 2020:12
```

Análisis gráfico

```
rmplot CPI_EZ19 --output="rango-media_CPI_EZ19.png"
rmplot l_CPI_EZ19 --output="rango-media_l_CPI_EZ19.png"
```

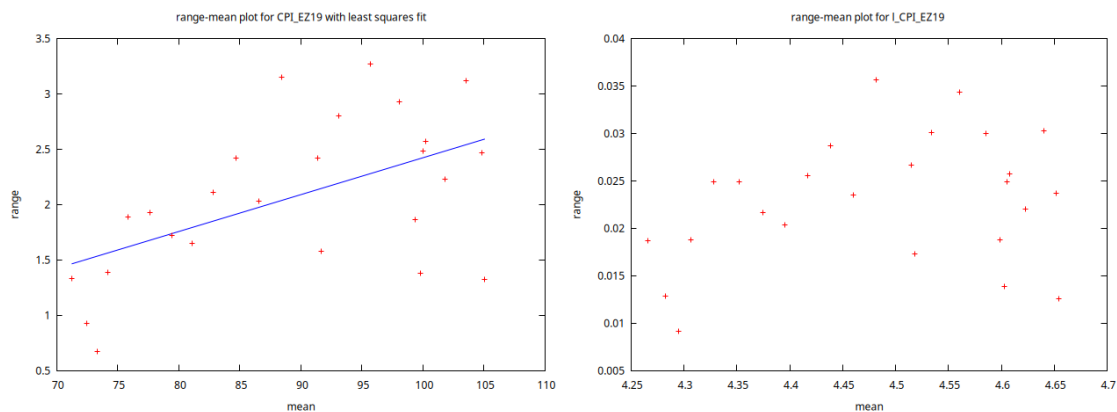


Figura 1: Gráficos rango-media de las series, en niveles CPI_EZ19 y logaritmos l_CPI_EZ19

```
gnuplot sd_l_CPI_EZ19 --time-series --with-lines --output="sd_l_CPI_EZ19.png"
gnuplot d_sd_l_CPI_EZ19 --time-series --with-lines --output="d_sd_l_CPI_EZ19.png"
```

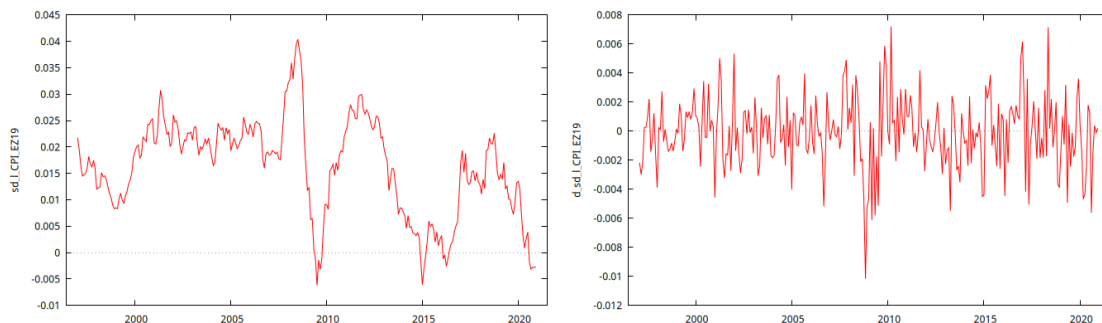


Figura 2: Series $sd_l_CPI_EZ19$ ($\nabla_{12} \ln CPI_EZ19_t$) y $d_sd_l_CPI_EZ19$ ($\nabla \nabla_{12} \ln CPI_EZ19_t$)

Modelo univariante

```
arima 2 1 1 ; 0 0 1 ; sd_l_CPI_EZ19 --nc
modtest --normality --quiet
modtest --arch 4 --quiet
modtest --autocorr 39 --quiet
```

Function evaluations: 72

Evaluations of gradient: 21

Model 1: ARIMA, using observations 1997:02-2020:12 (T = 287)

Estimated using AS 197 (exact ML)

Dependent variable: (1-L) $sd_l_CPI_EZ19$

Standard errors based on Hessian

	coefficient	std. error	z	p-value
phi_1	0.996342	0.197306	5.050	4.42e-07 ***
phi_2	-0.126782	0.0762252	-1.663	0.0963 *
theta_1	-0.810433	0.186377	-4.348	1.37e-05 ***
Theta_1	-0.597103	0.0465570	-12.83	1.18e-37 ***

Mean dependent var	-0.000085	S.D. dependent var	0.002414
Mean of innovations	-0.000082	S.D. of innovations	0.002020
R-squared	0.950824	Adjusted R-squared	0.950302
Log-likelihood	1370.893	Akaike criterion	-2731.787
Schwarz criterion	-2713.489	Hannan-Quinn	-2724.453

		Real	Imaginary	Modulus	Frequency

AR					
Root	1	1.1812	0.0000	1.1812	0.0000
Root	2	6.6775	0.0000	6.6775	0.0000
MA					
Root	1	1.2339	0.0000	1.2339	0.0000
MA (seasonal)					
Root	1	1.6748	0.0000	1.6748	0.0000

Test for null hypothesis of normal distribution:

Chi-square(2) = 3.986 with p-value 0.13629

Test for ARCH of order 4

Test statistic: $TR^2 = 1.782307$,

with p-value = $P(\text{Chi-square}(4) > 1.782307) = 0.775718$

Test for autocorrelation up to order 39

Ljung-Box Q' = 49.2155,
with p-value = $P(\text{Chi-square}(35) > 49.2155) = 0.05601$

Previsiones de inflación

`fcast 2019:01 2021:09 --plot="prediccion2021.png"`

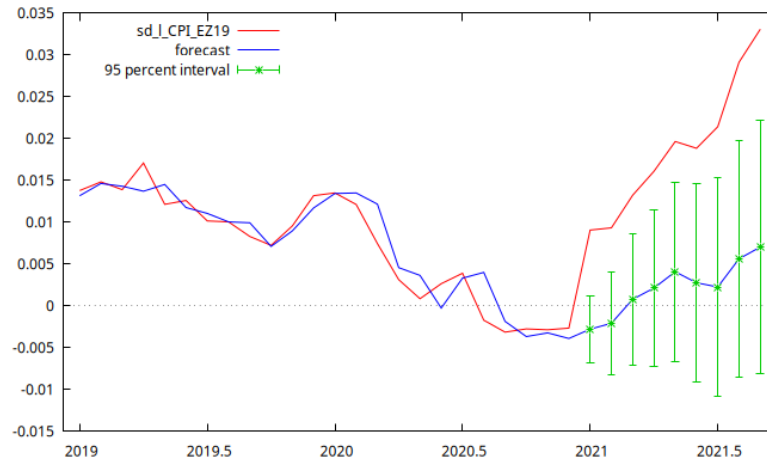


Figura 3: Valores históricos, valores ajustados y previsiones extramuestrales estáticas (desde enero hasta septiembre de 2021) de la tasa logarítmica anual de inflación, calculadas con el [modelo ARIMA](#) que se muestra en la sección anterior. En este contexto, la expresión “previsión extramuestral” significa que los valores observados en 2021 no se han tenido en cuenta, ni para especificar ni para estimar el modelo ARIMA.

For 95% confidence intervals, $z(0.025) = 1.96$

	sd_l_CPI_EZ19	prediction	std. error	95% interval
2021:01	0.009061	-0.002785	0.002020	-0.006743 - 0.001174
2021:02	0.009329	-0.002077	0.003133	-0.008218 - 0.004064
2021:03	0.013229	0.000790	0.004017	-0.007083 - 0.008662
2021:04	0.016089	0.002134	0.004776	-0.007227 - 0.011494
2021:05	0.019648	0.004081	0.005456	-0.006612 - 0.014775
2021:06	0.018839	0.002759	0.006080	-0.009158 - 0.014676
2021:07	0.021417	0.002257	0.006662	-0.010801 - 0.015314
2021:08	0.029129	0.005622	0.007209	-0.008508 - 0.019752
2021:09	0.033079	0.007039	0.007728	-0.008107 - 0.022185

Forecast evaluation statistics using 9 observations

Mean Error	0.016667
Root Mean Squared Error	0.01738
Mean Absolute Error	0.016667
Mean Percentage Error	94.137
Mean Absolute Percentage Error	94.137
Theil's U2	4.5538
Bias proportion, UM	0.91961

Regression proportion, UR	0.062114
Disturbance proportion, UD	0.018276

Test de cointegración

```
coint 12 sd_l_CPI_EZ19 sd_l_CPI_USA --test-down
```

Step 1: testing for a unit root in sd_l_CPI_EZ19

Augmented Dickey-Fuller test for sd_l_CPI_EZ19

testing down from 12 lags, criterion AIC

sample size 275

unit-root null hypothesis: $a = 1$

```
test with constant
including 12 lags of (1-L)sd_l_CPI_EZ19
model: (1-L)y = b0 + (a-1)*y(-1) + ... + e
estimated value of (a - 1): -0.0362294
test statistic: tau_c(1) = -2.02684
asymptotic p-value 0.2754
1st-order autocorrelation coeff. for e: 0.024
lagged differences: F(12, 261) = 7.802 [0.0000]
```

Step 2: testing for a unit root in sd_l_CPI_USA

Augmented Dickey-Fuller test for sd_l_CPI_USA

testing down from 12 lags, criterion AIC

sample size 275

unit-root null hypothesis: $a = 1$

```
test with constant
including 12 lags of (1-L)sd_l_CPI_USA
model: (1-L)y = b0 + (a-1)*y(-1) + ... + e
estimated value of (a - 1): -0.0547106
test statistic: tau_c(1) = -2.28513
asymptotic p-value 0.1769
1st-order autocorrelation coeff. for e: 0.064
lagged differences: F(12, 261) = 17.296 [0.0000]
```

Step 3: cointegrating regression

Cointegrating regression -

OLS, using observations 1997:01-2020:12 (T = 288)

Dependent variable: sd_l_CPI_EZ19

	coefficient	std. error	t-ratio	p-value
const	0.00335470	0.000698099	4.805	2.50e-06 ***
sd_l_CPI_USA	0.615399	0.0292987	21.00	6.70e-60 ***
Mean dependent var	0.016197	S.D. dependent var		0.009102
Sum squared resid	0.009351	S.E. of regression		0.005718
R-squared	0.606701	Adjusted R-squared		0.605326
Log-likelihood	1079.614	Akaike criterion		-2155.228
Schwarz criterion	-2147.902	Hannan-Quinn		-2152.292
rho	0.940690	Durbin-Watson		0.137999

Step 4: testing for a unit root in uhat

Augmented Dickey-Fuller test for uhat

testing down from 12 lags, criterion AIC

sample size 275

unit-root null hypothesis: $a = 1$

```
test without constant
including 12 lags of (1-L)uhat
```

```

model: (1-L)y = (a-1)*y(-1) + ... + e
estimated value of (a - 1): -0.0441694
test statistic: tau_c(2) = -1.65158
asymptotic p-value 0.7002
1st-order autocorrelation coeff. for e: 0.011
lagged differences: F(12, 262) = 6.873 [0.0000]

```

There is evidence for a cointegrating relationship if:

- (a) The unit-root hypothesis is not rejected for the individual variables, and
- (b) the unit-root hypothesis is rejected for the residuals (uhat) from the cointegrating regression.

Preguntas

Pregunta 1

(2 pts.) ¿Qué implican las figuras 1 y 2 sobre la estabilidad en el nivel y la variabilidad del IPC? ¿Qué transformaciones de los datos resultan adecuadas para estabilizar los dos primeros momentos muestrales? Interprete las series mostradas en la Figura 2 considerando las transformaciones aplicadas a los datos originales.

([Respuesta 1](#))

Pregunta 2

(2 pts.) Comente detalladamente los resultados de estimación y diagnóstico del [Modelo univariante](#) para la serie $\nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t$.

([Respuesta 2](#))

Pregunta 3

(2 pts.) Analice los resultados del ejercicio de previsión extramuestral presentados en la Figura 3 y en la [cuadro debajo de dicha figura](#). ¿Son satisfactorias las previsiones para los nueve meses de 2021? Justifique su respuesta y comente el error de September de 2021, sugiriendo posibles causas del comportamiento de la inflación en ese año.

([Respuesta 3](#))

Pregunta 4

(1 pts. — cada apartado correcto 0,1 pts. Cada apartado incorrecto -0,1 pts.)

En referencia a los resultados de estimación y diagnóstico del [Modelo univariante](#), indique cuáles de las siguientes formulaciones matemáticas expresan correctamente el modelo estimado, redondeando a tres decimales (preste atención al orden de las transformaciones, el signo de los parámetros, la coherencia de la expresión, etc.):

1. $(1 - ,996B + ,127B^2)\nabla \text{sd_1_CPI_EZ19}_t = (1 - ,810B)(1 - ,597B^{12}) \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$
2. $(1 - ,996B + ,127B^2)\nabla \text{sd_1_CPI_EZ19}_t = (1 + ,810B)(1 + ,597B^{12}) \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$
3. $(1 + ,996B - ,127B^2)\nabla \nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t = (1 - ,810B)(1 - ,597B^{12}) \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$
4. $(1 - ,996B + ,127B^2) \ln \nabla \nabla_{12} \text{CPI_EZ19}_t = (1 - ,810B)(1 - ,597B^{12}) \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$
5. $\nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1 - ,810B)(1 - ,597B^{12})}{\nabla (1 - ,996B + ,127B^2)} \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$
6. $\nabla \ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1 - ,810B)(1 - ,597B^{12})}{\nabla_{12} (1 - ,996B + ,127B^2)} \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$
7. $\ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1 - ,810B)(1 - ,597B^{12})}{\nabla \nabla_{12} (1 - ,996B + ,127B^2)} \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$

$$8. (1 - ,996B + ,127B^2) \ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1-,810B)(1-,597B^{12})}{\nabla \nabla_{12}} \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$$

$$9. \frac{(1-,996B+,127B^2)}{(1-,810B)(1-,597B^{12})} \nabla \nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t = \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$$

$$10. \nabla \nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1-,996B+,127B^2)}{(1-,810B)(1-,597B^{12})} \hat{a}_t; \quad t \in \mathbb{Z}$$

(Respuesta 4)

Pregunta 5

(0.5 pts.) En relación con los resultados del [Test de cointegración](#) de Engle-Granger, indique si la siguiente afirmación es verdadera o falsa (incluya una breve explicación):

El resultado de la Etapa 1 implica que se rechaza la hipótesis nula de NO estacionariedad con un 10 % de significación.

(Respuesta 5)

Pregunta 6

(0.5 pts.) En relación con los resultados del [Test de cointegración](#) de Engle-Granger, indique si la siguiente afirmación es verdadera o falsa (incluya una breve explicación):

El resultado de la Etapa 1 implica que NO se rechaza la hipótesis nula de estacionariedad con un 5 % de significación.

(Respuesta 6)

Pregunta 7

(0.5 pts.) En relación con los resultados del [Test de cointegración](#) de Engle-Granger, indique si la siguiente afirmación es verdadera o falsa (incluya una breve explicación):

A partir del resultado de la Etapa 2 NO rechazamos, con un 15 % de significación, que la diferencia estacional del logaritmo del IPC en EE.UU. es una serie NO estacionaria en media.

(Respuesta 7)

Pregunta 8

(0.5 pts.) En relación con los resultados del [Test de cointegración](#) de Engle-Granger, indique si la siguiente afirmación es verdadera o falsa (incluya una breve explicación):

A partir del resultado de la Etapa 2 rechazamos, con un 20 % de significación, que la diferencia estacional del logaritmo del IPC en EE.UU. es estacionaria en media.

(Respuesta 8)

Pregunta 9

(0.5 pts.) En relación con los resultados del [Test de cointegración](#) de Engle-Granger, indique si la siguiente afirmación es verdadera o falsa (incluya una breve explicación):

Los resultados globales del test de Engle-Granger sugieren que las series están cointegradas.

(Respuesta 9)

Pregunta 10

(0.5 pts.) En relación con la Figura 3, explique por qué los intervalos de confianza son (o no son) crecientes con el horizonte temporal.

(Respuesta 10)

Respuestas

Respuesta 1

En la Figura 1, el gráfico de la izquierda muestra que la variabilidad local del IPC en la Eurozona (medida por el rango) aumenta con el nivel (media local), sugiriendo la conveniencia de aplicar una transformación logarítmica. El gráfico de la derecha revela que la transformación logarítmica elimina dicha dependencia, ya que la variabilidad de $\ln \text{CPI_EZ19}_t$ no crece con el nivel.

En la Figura 2, el gráfico de la izquierda presenta $\nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t$, que puede interpretarse como la tasa logarítmica de variación anual del IPC, y parece ser "no estacionaria en media". El gráfico de la derecha muestra los cambios mensuales de $\nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t$, reflejando la variación de la inflación anual y parece ser estacionario en media, lo que sugiere que una diferencia regular logra estabilizar la media local de la serie $\nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t$.

(Pregunta 1)

Respuesta 2

Es un modelo estacional $\text{ARIMA}(2, 1, 1) \times (0, 1, 1)$ del logaritmo del IPC (es decir, con una diferencia regular, otra estacional, y con partes $\text{AR}(2)$ y $\text{MA}(1)$ regulares y $\text{MA}(1)$ estacional).

Los coeficientes son significativos al 1 %, excepto ϕ_2 , que solo es significativo al 10 %. Las raíces de los polinomios AR y MA se encuentran fuera del círculo de radio unidad, aunque el coeficiente θ_1 no rechaza la hipótesis de ser -1 en una estimación dentro de un intervalo de confianza del 95 %:

$$-0,81 \pm 1,96 \cdot 0,186 \Rightarrow (-1,17, -0,44).$$

Los estadísticos de los residuos no rechazan las hipótesis de:

- Normalidad (p-valor = 13.63 %)
- Homoscedasticidad (p-valor = 77.57 %)
- Ausencia de autocorrelación hasta el retardo 39 (p-valor = 5.6 %, muy ajustado).

Por lo tanto, no hay indicios concluyentes de mala especificación o incumplimiento de hipótesis.

Aclaraciones sobre la descripción del modelo. Más arriba lo describo como un modelo estacional $\text{ARIMA}(2, 1, 1) \times (0, 1, 1)_{12}$ del logaritmo del IPC. Es necesario indicar a qué variable se refiere el modelo. También valdría decir que es un modelo estacional $\text{ARIMA}(2, 1, 1) \times (0, 0, 1)_{12}$ de la diferencia estacional del logaritmo del IPC; o que es un modelo estacional $\text{ARIMA}(2, 0, 1) \times (0, 0, 1)_{12}$ de la primera diferencia de la diferencia estacional del logaritmo del IPC; es decir, un modelo estacional $\text{ARMA}(2, 1) \times (0, 1)_{12}$ de la primera diferencia de la diferencia estacional del logaritmo del IPC.

Limitarse a decir que es un modelo estacional $\text{ARIMA}(2, 1, 1) \times (0, 0, 1)_{12}$ sin indicar de qué variable se trata, es una descripción incorrecta por ser insuficiente. Tenga en cuenta que para modelar los datos es necesario aplicar las transformaciones necesarias para tener una serie con aspecto de realización de un proceso estacionario (el gráfico de la derecha de la [figura 2](#)). Fíjese que, de algún modo, en todas las descripciones del párrafo anterior se incluyen todas las transformaciones aplicadas al IPC para estimar los parámetros del [Modelo univariante](#).

Aclaraciones sobre la valoración del R^2 . Aunque hay distintas descripciones del modelo, el conjunto de datos usado en la estimación con Gretl es la diferencia estacional del logaritmo del IPC (`sd_1_CPI_EZ19`).

Como dicha serie es NO estacionaria en media (véase el gráfico de la izquierda de la [figura 2](#)), tanto los datos usados por Gretl como los datos ajustados son series no estacionarias. Por tanto, tenemos dos series no estacionarias que crecen y decrecen al unísono. Por tanto la diferencia entre ellas $|\hat{e}_t| = |y_t - \hat{y}_t|$ en cada instante es mucho menor que la distancia a la media muestral de la serie $|y_t - \bar{y}|$ casi todo el tiempo.

Consecuentemente, el coeficiente de determinación $R^2 = 1 - \frac{\sum \hat{e}_t^2}{\sum (y_t - \bar{y})^2}$ es necesariamente muy elevado. Por ello, no es correcto sacar conclusiones de este hecho, ya que un elevado R^2 es lo que cabe esperar siempre que ajustamos datos no estacionarios.

Por otra parte, hacer mención a los valores concretos tomados por estadísticos que sirven para comparar modelos (como los criterios de información) está fuera de lugar, pues no se está comparando el modelo con ningún otro (además, estos modelos no son modelos de regresión con término constante ajustados por MCO, por lo que el R^2 y el R^2 ajustado no tienen una interpretación clara).

Aclaraciones a respuestas incorrectas dadas por algunos alumnos. Es importante aclarar que un parámetro con valor absoluto próximo a 1 en un modelo AR(2) no implica que exista una raíz próxima al círculo unidad. En un polinomio de grado 2, la relación entre los parámetros y sus raíces es más compleja (usted la conoce desde el colegio: para el polinomio $ax^2 + bx + c$ es la función $\frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$; donde, en el caso de un AR(2): $c = 1$, $b = \phi_1$ y $a = \phi_2$).

De hecho, aunque ϕ_1 fuera exactamente 1, si ϕ_2 se encuentra en el intervalo (0, -1) el modelo es estacionario (consulte el triángulo de la región de estacionariedad de un AR 2 en la [figura 1](#) de las notas de clase).

En el polinomio de grado uno $1 - \phi_1 x$, la raíz es simplemente la inversa de ϕ_1 . Pero recuerde que esta relación tan simple no aplica a polinomios de grado superior.

([Pregunta 2](#))

Respuesta 3

Tanto la figura con las previsiones como el cuadro correspondiente muestran que los valores observados de la tasa logarítmica de inflación exceden las bandas de error del 95 % de las previsiones univariantes. Por lo tanto, las previsiones no son satisfactorias. Por ejemplo, la tasa de inflación anual prevista para septiembre de 2021 era del 0.70 %, mientras que el valor observado fue del 3.31 %, resultando en un error de 2.6 puntos porcentuales.

Las previsiones univariantes se basan en la extrapolación del comportamiento histórico (con mayor peso en el pasado reciente). Los resultados sugieren que, tras un estancamiento en 2020 debido a la pandemia, la inflación ha repuntado, posiblemente debido al aumento de precios de materias primas, especialmente energía, y al incremento de la demanda que las cadenas de suministro globales aún no pueden satisfacer.

([Pregunta 3](#))

Respuesta 4

1. $(1 - ,996B + ,127B^2)\nabla \text{sd_1_CPI_EZ19}_t = (1 - ,810B)(1 - ,597B^{12})\hat{a}_t$

En el polinomio AR aparecen los opuestos de los coeficientes ϕ_1 y ϕ_2 . En los polinomios MA aparecen los valores de θ_1 y Θ_1 (recuerde que Gretl no sigue el mismo convenio en signos de los coeficientes MA que el que se utiliza en el manual de Box y Jenkins). **Expresión correcta.**

2. $(1 - ,996B + ,127B^2)\nabla \text{sd_1_CPI_EZ19}_t = (1 + ,810B)(1 + ,597B^{12})\hat{a}_t$

Los coeficientes MA deberían tener los signos opuestos. **Expresión INCORRECTA.**

3. $(1 + ,996B - ,127B^2)\nabla \nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t = (1 - ,810B)(1 - ,597B^{12})\hat{a}_t$

Los coeficientes ϕ_1 y ϕ_2 deberían aparecer cambiados de signo en el polinomio AR. **Expresión INCORRECTA.**

$$4. (1 - ,996B + ,127B^2) \ln \nabla \nabla_{12} \text{CPI_EZ19}_t = (1 - ,810B)(1 - ,597B^{12}) \hat{a}_t$$

Los signos de los parámetros son correctos, pero el logaritmo se aplica a la diferenciación regular y estacional del IPC. **Expresión INCORRECTA.**

$$5. \nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1-,810B)(1-,597B^{12})}{\nabla(1-,996B+,127B^2)} \hat{a}_t$$

Esta es una representación de la tasa de inflación logarítmica anual en tanto por uno, como una media móvil infinita. Tenga en cuenta que, si la expresión tuviese sentido, querría decir que $\nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t$ tiene representación MA, algo imposible ya que no es estacionaria (véase el gráfico izquierdo de la Figura 2). Para ello, se ha invertido el polinomio autorregresivo, así como el operador diferencia regular (que incluye una raíz unitaria). Dicha expresión NO es convergente. **Expresión INCORRECTA.**

$$6. \nabla \ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1-,810B)(1-,597B^{12})}{\nabla_{12}(1-,996B+,127B^2)} \hat{a}_t$$

Esta es una representación de la tasa de inflación logarítmica intermensual en tanto por uno, como una media móvil infinita (a pesar de no ser estacionaria). Para ello, se ha invertido el polinomio autorregresivo, así como el operador diferencia estacional (que incluye doce raíces unitarias). **Expresión INCORRECTA.**

$$7. \ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1-,810B)(1-,597B^{12})}{\nabla \nabla_{12}(1-,996B+,127B^2)} \hat{a}_t$$

Esta es una representación del logaritmo del IPC como una media móvil infinita (a pesar de no ser estacionaria). Para ello, se ha invertido el polinomio autorregresivo, incluyendo los operadores diferencia ordinaria y estacional (con raíces en el círculo unitario). Dicha expresión no es convergente. **Expresión INCORRECTA.**

$$8. (1 - ,996B + ,127B^2) \ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1-,810B)(1-,597B^{12})}{\nabla \nabla_{12}} \hat{a}_t$$

El modelo se ha formulado invirtiendo exclusivamente los operadores de diferencia ordinaria y estacional (con raíces en el círculo unitario). Dicha expresión no es convergente. **Expresión INCORRECTA.**

$$9. \frac{(1-,996B+,127B^2)}{(1-,810B)(1-,597B^{12})} \nabla \nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t = \hat{a}_t$$

Se trata de la representación AR de la variación de la inflación anual ($\nabla \nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t$). Para ello, se ha empleado la inversa del polinomio MA (que no tiene raíces en el círculo unitario; véase [los resultados de estimación del modelo univariante](#)). **Expresión correcta.**

$$10. \nabla \nabla_{12} \ln \text{CPI_EZ19}_t = \frac{(1-,810B)(1-,597B^{12})}{(1-,996B+,127B^2)} \hat{a}_t$$

El modelo se ha formulado invirtiendo el polinomio AR, $1 - \theta_1 B - \theta_2 B^2$, pero no los operadores diferencia. **Expresión correcta**, lo que significa que, una vez diferenciados los datos, hay una representación MA (ya que los datos diferenciados son estacionarios; véase el gráfico derecho de la Figura 2).

Aclaraciones a respuestas incorrectas dadas por algunos alumnos. Las expresiones 5 a 8 son incorrectas porque contienen los operadores ∇ o ∇_{12} (o ambos) en el denominador. Dado que $\nabla = 1 - B$ tiene una raíz en el círculo unidad y $\nabla_{12} = 1 - B^{12}$ tiene 12 raíces en el círculo unidad, cualquier expresión que incluya estos operadores en el denominador carece de sentido por dos razones. Primero, cualquier secuencia que utilice la inversa de estos operadores será no convergente. Segundo, dado que no estamos empleando la inversa convergente (que no existe), no queda claro qué tipo de inversa se está utilizando, ya que entre las inversas no convergentes existen infinitas alternativas.

En resumen, estas expresiones son incorrectas porque implican la inversión de un polinomio con raíces unitarias al incluir los operadores ∇ o ∇_{12} en el denominador.

Por tanto, no es correcto argumentar que la expresión es inadecuada solo porque los operadores ∇ o ∇_{12} no están junto a la variable. Por ejemplo, en la expresión

$$\nabla \nabla_{12}(1 - 0,996B + 0,127B^2) \ln \text{CPI_EZ19}_t = (1 - 0,810B)(1 - 0,597B^{12}) \hat{a}_t,$$

los operadores no se encuentran adyacentes a la variable; sin embargo, la expresión sigue siendo correcta, pues el [producto entre polinomios es conmutativo](#); por tanto,

$$\nabla \nabla_{12}(1 - 0,996B + 0,127B^2) = (1 - 0,996B + 0,127B^2)\nabla \nabla_{12}.$$

([Pregunta 4](#))

Respuesta 5

Dado que el p-valor (0,2754) es mayor que 0.1, **la afirmación es falsa**: no se rechaza la hipótesis del contraste.

([Pregunta 5](#))

Respuesta 6

La afirmación es falsa. La hipótesis nula del test ADF es que la serie es NO estacionaria.

([Pregunta 6](#))

Respuesta 7

La hipótesis nula del test es que la serie es NO estacionaria y el p-valor del estadístico, 0.1769; como dicho p-valor no es inferior 15 %, no se rechaza la hipótesis nula al 15 % de significación. **La afirmación es verdadera.**

([Pregunta 7](#))

Respuesta 8

La hipótesis nula del test es que la serie es NO estacionaria. **La afirmación es falsa.**

([Pregunta 8](#))

Respuesta 9

El test ADF aplicado a los residuos de la presunta regresión cointegrante no rechaza la no estacionariedad con un p-valor bastante elevado (0.7002), por lo que la conclusión sería que las series no están cointegradas. **La afirmación es falsa.**

([Pregunta 9](#))

Respuesta 10

Los intervalos de confianza de las previsiones son crecientes con el horizonte temporal porque el modelo es no estacionario (tenga en cuenta que el [Modelo univariante](#) estimado incorpora una diferencia regular, dado que la variable dependiente es: (1-L) sd_1_CPI_EZ19, donde (1-L) representa el operador diferencia regular).

([Pregunta 10](#))