Universidad Mayor de San Andrés Maestría en Ciencia y Análisis de Datos Series de Tiempo

Taller - Modelamiento ARMA

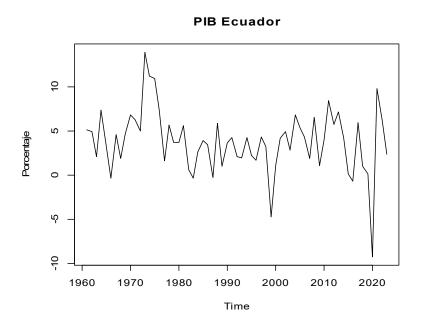
NOMBRE: Lucy Gabriela Cuarita Ajno

Aplicar el modelo ARMA(p,q) para los datos del PIB caso ECUADOR, colocar todos los resultados obtenidos en R incluido el SSE.

SOLUCION

ANÁLISIS DESCRIPTIVO DE LOS DATOS

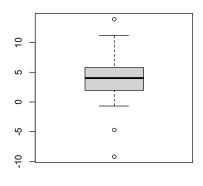
El gráfico muestra la serie temporal del PIB del Ecuador, donde existen picos sobresalientes en el año 1973, 1999 y 2020, en este último caso es probable que se deba a la pandemia y en los otros casos corresponde revisar los hechos acontecidos en esos periodos.:

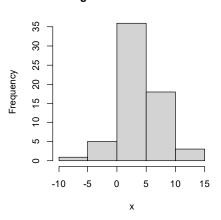


Asimismo, se advierte lo siguiente:

- En el boxplot se observan los 3 datos atípicos identificados en el gráfico de la serie de tiempo del PIB del Ecuador.
- El histograma muestra un sesgo a la izquierda esto debido posiblemente a los datos atípicos identificados

Histograma del PIB Ecuador





PRUEBAS ESTADÍSTICAS APLICADAS A LA SERIE DE TIEMPO

Prueba de estacionariedad

Aplicando la prueba de Dickey-Fuller se tiene un p-valor de 0.219738 a un nivel de significancia del 5% se concluye que *la serie es no estacionaria por lo tanto tiene raíz unitaria*.

Prueba de explosividad

Aplicando la prueba de Dickey-Fuller se tiene un p-valor de 0.780262 a un nivel de significancia del 5% se concluye que *la serie no es explosiva por lo tanto tiene varianza constante.*

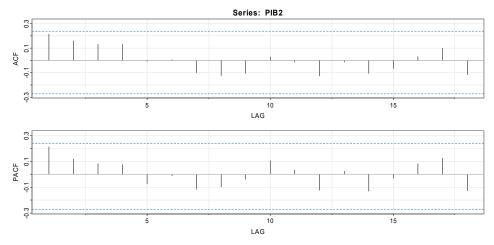
Prueba de nivel estacionario

Aplicando la prueba de Kwiatkowski- Phillips-Schmidt se tiene un p-valor de 0.1 a un nivel de significancia del 5% se concluye que *la serie tiene nivel estacionario.*

Prueba de tendencia estacionaria

Aplicando la prueba de Kwiatkowski- Phillips-Schmidt se tiene un p-valor de 0.1 a un nivel de significancia del 5% se concluye que *la serie tiene tendencia estacionaria.*

La aplicación de las últimas pruebas corrobora el análisis descriptivo donde se advierte que la **serie es estacionaria** tanto en nivel como en tendencia. Asimismo, el ACF muestra que la autocorrelación se encuentra dentro de las bandas de confianza puede dar indicios de que la serie es estacionaria.



SELECCIÓN DEL MODELO ARMA

En la selección del modelo realizamos las permutaciones correspondientes de tal manera que luego se elija las que tengan los valores más pequeños en las métricas, como se muestra en la siguiente tabla:

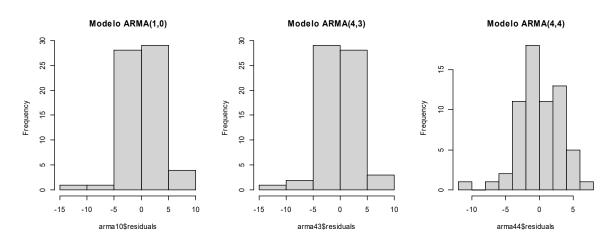
| ARMA | sigma2 | loglik | aic | ME | RMSE | MAE | MPE | MAPE | MASE | ACF1 | BIC |
|-------|--------|----------|---------|--------|-------|-------|---------|---------|-------|--------|---------|
| (0,1) | 11,932 | -167,511 | 341,021 | -0,003 | 3,454 | 2,513 | -29,785 | 208,888 | 0,757 | 0,017 | 347,45 |
| (0,2) | 11,888 | -167,395 | 342,79 | -0,005 | 3,448 | 2,525 | -31,727 | 213,845 | 0,76 | 0,008 | 351,363 |
| (0,3) | 11,774 | -167,102 | 344,203 | -0,004 | 3,431 | 2,498 | -28,719 | 213,922 | 0,752 | 0,016 | 354,919 |
| (0,4) | 11,37 | -166,116 | 344,231 | -0,013 | 3,372 | 2,513 | -35,839 | 212,198 | 0,757 | 0,012 | 357,09 |
| (1,0) | 11,862 | -167,329 | 340,658 | -0,005 | 3,444 | 2,518 | -31,4 | 211,961 | 0,758 | -0,01 | 347,088 |
| (1,1) | 11,735 | -167,002 | 342,004 | -0,011 | 3,426 | 2,519 | -33,593 | 220,432 | 0,759 | 0,01 | 350,576 |
| (1,2) | 11,73 | -166,989 | 343,978 | -0,011 | 3,425 | 2,519 | -33,451 | 218,744 | 0,758 | 0,001 | 354,693 |
| (1,3) | 11,601 | -166,665 | 345,33 | -0,011 | 3,406 | 2,482 | -30,982 | 214,014 | 0,747 | 0,011 | 358,189 |
| (1,4) | 11,344 | -166,051 | 346,103 | -0,016 | 3,368 | 2,51 | -36,61 | 212,634 | 0,756 | 0,003 | 361,105 |
| (2,0) | 11,821 | -167,222 | 342,445 | -0,007 | 3,438 | 2,524 | -32,683 | 217,515 | 0,76 | -0,004 | 351,017 |
| (2,1) | 11,732 | -166,993 | 343,986 | -0,011 | 3,425 | 2,519 | -33,509 | 219,352 | 0,759 | 0,004 | 354,702 |
| (2,2) | 11,715 | -166,95 | 345,899 | -0,011 | 3,423 | 2,513 | -32,75 | 216,602 | 0,757 | -0,006 | 358,758 |
| (2,3) | 10,42 | -164,948 | 343,895 | -0,013 | 3,228 | 2,388 | -26,004 | 188,775 | 0,719 | 0,026 | 358,897 |
| (2,4) | 10,246 | -164,564 | 345,128 | -0,016 | 3,201 | 2,381 | -30,845 | 190,708 | 0,717 | 0,006 | 362,273 |
| (3,0) | 11,661 | -166,814 | 343,628 | -0,008 | 3,415 | 2,489 | -30,195 | 212,813 | 0,749 | -0,004 | 354,343 |
| (3,1) | 11,637 | -166,751 | 345,502 | -0,01 | 3,411 | 2,491 | -31,556 | 213,272 | 0,75 | 0 | 358,361 |
| (3,2) | 10,252 | -164,55 | 343,1 | -0,015 | 3,202 | 2,372 | -29,289 | 188,279 | 0,714 | -0,006 | 358,102 |
| (3,3) | 10,244 | -164,518 | 345,035 | -0,015 | 3,201 | 2,372 | -30,106 | 190,416 | 0,714 | 0,003 | 362,181 |
| (3,4) | 10,18 | -164,405 | 346,81 | -0,015 | 3,191 | 2,412 | -30,656 | 188,09 | 0,726 | 0,004 | 366,098 |
| (4,0) | 11,584 | -166,618 | 345,235 | -0,015 | 3,403 | 2,503 | -35,565 | 215,223 | 0,754 | 0,009 | 358,094 |
| (4,1) | 11,487 | -166,389 | 346,777 | -0,011 | 3,389 | 2,513 | -34,409 | 212,65 | 0,757 | 0,005 | 361,779 |
| (4,2) | 11,48 | -166,376 | 348,752 | -0,009 | 3,388 | 2,513 | -33,876 | 212,082 | 0,757 | 0,003 | 365,897 |
| (4,3) | 9,998 | -164,195 | 346,39 | -0,014 | 3,162 | 2,349 | -41,217 | 193,653 | 0,707 | -0,009 | 365,679 |
| (4,4) | 9,314 | -163,634 | 347,268 | 0 | 3,052 | 2,364 | -26,796 | 164,038 | 0,712 | 0,065 | 368,7 |

Por lo expuesto en la tabla e identificando los valores menos en cada una de las métricas se advierten tres posibles modelos:

- ARMA(1,0)
- ARMA(4,3)
- ARMA(4,4)

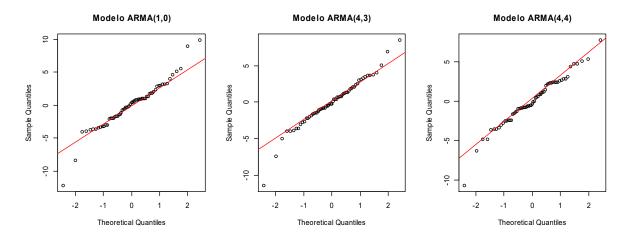
Normalidad - Histograma de los residuales

Los histogramas muestran el sesgo negativo debido a los datos atípicos, no obstante los residuales del modelo ARMA(4,4) muestran cierta normalidad en los datos.



Normalidad - Gráfico de cuantiles

El gráfico de los cuantiles muestra que los residuales del modelo <u>ARMA(4,4)</u> aparentemente son normales con la salvedad de algunos atípicos.



Normalidad - Prueba de Shapiro

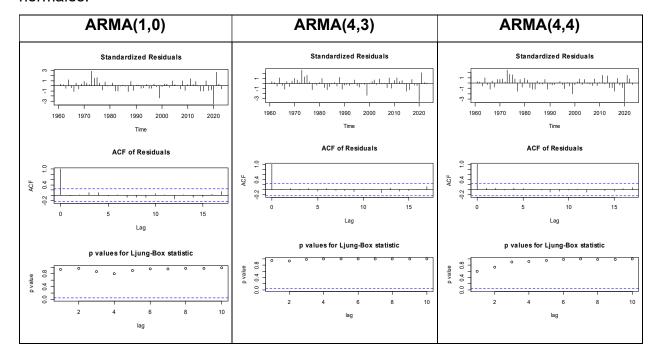
| Modelo | W | P-valor | Conclusión |
|-----------|---------|---------|----------------------------|
| ARMA(1,0) | 0.94828 | 0.0102 | Residuales no son normales |
| ARMA(4,3) | 0.96597 | 0.07864 | Residuales son normales |
| ARMA(4,4) | 0.97294 | 0.1791 | Residuales son normales |

Normalidad - Kolmogorov Smirnov

| Modelo | D | P-valor | Conclusión |
|-----------|----------|---------|-------------------------|
| ARMA(1,0) | 0.091096 | 0.2176 | Residuales son normales |
| ARMA(4,3) | 0.067898 | 0.6684 | Residuales son normales |
| ARMA(4,4) | 0.073217 | 0.5494 | Residuales son normales |

Gráfico de las autocorrelaciones de los residuales

El gráfico muestra que los residuales son independientes salvo en los puntos donde se identificaron los 3 puntos atípicos. Los residuales son incorrelacionados y posiblemente normales.



PREDICCIONES

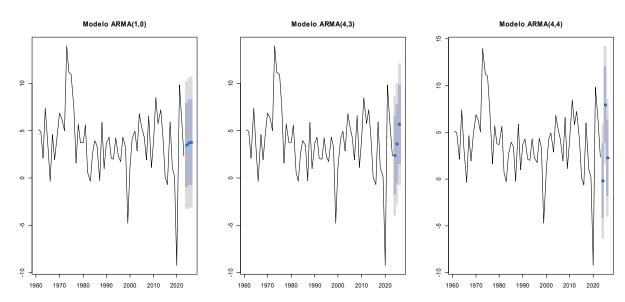
Utilizando los tres modelos se realizan las predicciones, como se muestra:

| Año | Dato real | ARMA(1,0) | ARMA(4,3) | ARMA(4,4) |
|------|-----------|-----------|-----------|-----------|
| 2022 | 6,1861 | 5.168741 | 3.805524 | 2.721077 |
| 2023 | 2,3552 | 4.133980 | 3.482484 | 3.415379 |
| | SSE | 18.12481 | 17.79484 | 23.67120 |

Las predicciones muestran que:

- ARMA(1,0) provee la mejor predicción para el año 2022.
- ARMA(4,4) se aproxima más al dato del año 2023.

Sin embargo, el SSE muestra que ARMA(4,3) proporciona predicciones más cercanas a los datos reales, aunque el modelo ARMA(1,0) también está muy cerca.



CONCLUSIÓN.

Por todo lo expuesto en los apartados anteriores se elige al modelos ARMA(4,3), con el que se deberían seguir aplicando pruebas adicionales, para consolidar la selección.

MODELO ARMA(4,3)

$$\begin{array}{lll} X_t = 3.8070 + 0.5100 X_{t-1} & -0.0525 X_{t-2} & -0.6411 X_{t-3} + 0.2839 X_{t-4} + W_t \\ & -0.4013 W_{t-1} + 0.1510 W_{t-2} + 0.7424 W_{t-3} \end{array}$$