# Lección 2

# Marcos Bujosa

# 17 de septiembre de 2024

# Índice

1.	Com	ponentes no observables del número de viajeros internacionales	1
	1.1.	Actividad 1 - generar una serie con el índice temporal y su cuadrado	1
	1.2.	Actividad 2 - Ajustar una tendencia lineal	2
	1.3.	Actividad 3 - Ajustar una tendencia cuadrática	3
	1.4.	Actividad 4 - Ajustar una tendencia cuadrática y un componente estacional determinista	3
2.	Componentes no observables del número de viajeros internacionales 2		
2.	Com	ponentes no observables del número de viajeros internacionales 2	6
2.	<b>Com</b> 2.1.	<b>ponentes no observables del número de viajeros internacionales 2</b> Actividad 1 - Estime el modelo con tendencia cuadrática y estacionalidad determinista	<b>6</b> 6
2.	Com 2.1. 2.2.	ponentes no observables del número de viajeros internacionales 2Actividad 1 - Estime el modelo con tendencia cuadrática y estacionalidad deterministaActividad 2 - Reducir el modelo eliminando secuencialmente variables no significativas	<b>6</b> 6
2.	Com 2.1. 2.2. 2.3.	ponentes no observables del número de viajeros internacionales 2Actividad 1 - Estime el modelo con tendencia cuadrática y estacionalidad deterministaActividad 2 - Reducir el modelo eliminando secuencialmente variables no significativasActividad 3 - Contrastar la ausencia de autocorrelación	<b>6</b> 6 6
2.	Com 2.1. 2.2. 2.3. 2.4.	ponentes no observables del número de viajeros internacionales 2Actividad 1 - Estime el modelo con tendencia cuadrática y estacionalidad deterministaActividad 2 - Reducir el modelo eliminando secuencialmente variables no significativasActividad 3 - Contrastar la ausencia de autocorrelaciónActividad 4 - Estimación del modelo con errores estándar robustos	6 6 6 7

# 1. Componentes no observables del número de viajeros internacionales

## Guión: componentesAirlinePass.inp

Vamos a reproducir el ejemplo de estimación de componentes no observables visto en clase. Los datos son mensuales y contienen el número de viajeros internacionales (en miles) en las líneas aéreas norteamericanas en los años 1949–1960 que aparece en manual de Box & Jenkins.

- 1. Objetivo
  - a) Reproducir el ejemplo visto en la lección 2.
- 2. Carga de datos Archivo -->Abrir datos -->Archivo de muestra y en la pestaña Gretl seleccione bjg. o bien teclee en linea de comandos:

open bjg

# 1.1. Actividad 1 - generar una serie con el índice temporal y su cuadrado

Pulse en el menú desplegable Añadir que aparece arriba, en el centro de la ventana principal de Gretl.

Añadir ->Variable índices

o bien teclee en linea de comandos:

genr time

Seleccione con el ratón la variable time y luego pulse en el menú desplegable *Añadir* que aparece arriba, en el centro de la ventana principal de Gretl.

Añadir ->Cuadrados de las variables seleccionadas

```
o bien teclee en linea de comandos:
```

square time

#### 1.2. Actividad 2 - Ajustar una tendencia lineal

- Estime el modelo mediante los menús desplegables: Modelo ->Mínimos Cuadrados Ordinarios; indique a Gretl el regresando y los regresores y pulse Aceptar.
- "Pinche" Archivo en la ventana del modelo estimado y seleccione guardar como un icono y cerrar o bien teclee en linea de comandos:

TendenciaLineal <- ols lg 0 time

(el cero 0 indica el término constante: const)

Recupere el modelo "pinchando" sobre su icono

o teclee en linea de comandos el nombre que ha dado al icono seguido de .show, es decir:

TendenciaLineal.show

- 1. Recuperemos los valores ajustados
  - Desde la ventana del modelo ajustado (recupérese con su icono), "pinche" en guardar ->valores estimados. Elija como nombre phat (puede añadir una descripción de la variable). Pulse en Aceptar
  - Repita para guardar los residuos con el nombre ehat

```
o bien teclee en linea de comandos:
series TendenciaLineal = $yhat
series Comp_irregular = $uhat
```

- 2. Gráfico de la serie y la tendencia lineal
  - Marque las variables 1g y Tendencia (pulsando ctrl). Pinche con el botón derecho del ratón sobre ellas. Elija Gráfico de series temporales

o bien teclee en linea de comandos:

```
GraficoTendenciaLineal <- gnuplot lg TendenciaLineal --time-series --with-lines
GraficoTendenciaLineal.show
```

En la zona inferior izquierda de la ventana principal puede ver una serie de iconos. Uno de ellos es la *vista* de iconos de sesión.

- 3. Gráfico del componente irregular
  - Marque la variable correspondiente al componente irregular (pulsando ctrl) y pinche con el botón derecho del ratón sobre ella. Elija Gráfico de series temporales o bien teclee en linea de comandos:

GraficoComponenteIrregular <- gnuplot Comp\_irregular --time-series --with-lines</pre> GraficoComponenteIrregular.show

- 4. Gráfico de la diferencia estacional del componente irregular
  - Seleccione con el ratón la variable correspondiente al componente irregular y luego pulse en el menú desplegable Añadir que aparece arriba, en el centro de la ventana principal de Gretl.

• Añadir ->Diferencias estacionales de las variables seleccionadas

o bien teclee en linea de comandos:

sdiff Comp\_irregular

 Genere un gráfico con la nueva serie diferenciada estacionalmente en linea de comandos:

```
GraficoComponenteIrregularD12 <- gnuplot sd_Comp_irregular --time-series --with-lines
GraficoComponenteIrregularD12.show
```

# 1.3. Actividad 3 - Ajustar una tendencia cuadrática

Repita el ejercicio anterior, pero ajustando una tendencia cuadrática

- Estime la tendencia por MCO y vea los resultados de la regresión
- Guarde los valores ajustados (TendenciaCuadratica)
- Guarde los residuos (ComponenteIrregular2)
- Dibuje la tendencia
- Dibuje el componente irregular
- Dibuje la diferencia estacional del componente irregular

# 1.4. Actividad 4 - Ajustar una tendencia cuadrática y un componente estacional determinista

Pulse en el menú desplegable Añadir que aparece arriba, en el centro de la ventana principal de Gretl.

#### Añadir ->Variables ficticias estacionales

o bien teclee en linea de comandos:

seasonals()

- Estime el modelo mediante los menús desplegables: Modelo ->Mínimos Cuadrados Ordinarios; indique a Gretl el regresando y los regresores y pulse Aceptar.
- "Pinche" Archivo en la ventana del modelo estimado y seleccione guardar como un icono y cerrar o bien teclee en linea de comandos:

```
ModeloCompleto \ <- ols lg const time sq_time S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 S8 S9 S10 S11 ModeloCompleto.show
```

- 1. Genere una nueva serie con la tendencia y otra con el componente estacional estimados
  - Cálculo de la tendencia estimada:  $\hat{\beta}_1 \text{ const} + \hat{\beta}_2 \text{ time} + \hat{\beta}_3 \text{ sq_time}$ Guardar ->Definir una nueva variable y teclee:

series Tendencia3 = \$coeff[1] + \$coeff[2]\*time + \$coeff[3]\*sq\_time

```
o bien:
```

series Tendencia3 = \$coeff(const) + \$coeff(time)\*time + \$coeff(sq\_time)\*sq\_time

• De manera análoga genere una serie con el componente estacional

- Genere los siguientes gráficos
  - la serie y su tendencia cuadrática
  - El componente estacional
  - El componente irregular
  - La serie y su ajuste

```
GraficoTendencia3 <- gnuplot lg Tendencia3 --time-series --with-lines
GraficoTendencia3.show
GraficoComponenteEstacional3 <- gnuplot Comp_Estacional3 --time-series --with-lines
GraficoComponenteIrregular3 = $uhat
GraficoComponenteIrregular3 <- gnuplot ComponenteIrregular3 --time-series --with-lines
GraficoComponenteIrregular3.show
series Ajuste3 = $yhat
GraficoAjuste3 <- gnuplot lg Ajuste3 --time-series --with-lines
GraficoAjuste3.show</pre>
```

#### Código completo de la práctica componentesAirlinePass.inp

```
open bjg
genr time
square time
TendenciaLineal <- ols lg 0 time
TendenciaLineal.show
series TendenciaLineal = $yhat
series Comp_irregular = $uhat
GraficoTendenciaLineal <- gnuplot lg TendenciaLineal --time-series --with-lines
GraficoTendenciaLineal.show
GraficoComponenteIrregular <- gnuplot Comp_irregular --time-series --with-lines
GraficoComponenteIrregular.show
sdiff Comp_irregular
GraficoComponenteIrregularD12 <- gnuplot sd_Comp_irregular --time-series --with-lines
GraficoComponenteIrregularD12.show
# modelo con tendencia cuadrática
TendenciaCuadratica <- ols lg 0 time sq_time
TendenciaCuadratica.show
series TendenciaCuadratica = $yhat
series Comp_irregular2 = $uhat
GraficoTendenciaCuadratica <- gnuplot lg TendenciaCuadratica --time-series --with-lines
GraficoTendenciaCuadratica.show
GraficoComponenteIrregular2 <- gnuplot Comp_irregular2 --time-series --with-lines
GraficoComponenteIrregular2.show
sdiff Comp_irregular2
GraficoComponenteIrregular2D12 <- gnuplot sd_Comp_irregular2 --time-series --with-lines</pre>
GraficoComponenteIrregular2D12.show
# modelo con tendencia cuadrática
seasonals()
ModeloCompleto <- ols lg const time sq_time S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 S8 S9 S10 S11
ModeloCompleto.show
```

GraficoAjuste3.show

# 2. Componentes no observables del número de viajeros internacionales 2

Guión: componentesAirlinePass2.inp

Continuamos el ejemplo anterior, pero ahora vamos a reducir el modelo quitando variables no significativas.

# 2.1. Actividad 1 - Estime el modelo con tendencia cuadrática y estacionalidad determinista

Repita la estimación del último modelo de la practica anterior

```
open bjg
genr time
square time
seasonals()
ModeloInicial <- ols lg const time sq_time S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 S8 S9 S10 S11
ModeloInicial.show
```

#### 2.2. Actividad 2 - Reducir el modelo eliminando secuencialmente variables no significativas

Los p-valores de algunos parámetros indican que sus estimaciones son no significativas. En particular los correspondientes a las variables ficticias de enero, febrero y octubre.

Reduzca el modelo, eliminando aquellas variables no significativas al 5%. Verifique que el conjunto de variables excluidas es conjuntamente no significativo.

 Desde la ventana del modelo estimado "pinche" en contrastes -->omitir variables y marque la opción Eliminación secuencial de variables utilizando el valor p a dos colas, indique una significación del 5% y pulse en Aceptar

PrimeraReduccion <- omit --auto=0.05</pre>

### 2.3. Actividad 3 - Contrastar la ausencia de autocorrelación

- Observe bajo el valor de contraste de Durbin-Watson (0,691477).
- Desde la ventana del modelo estimado "pinche" en contrastes -->valor p del estadístico Durbin-Watson.
   o bien teclee en linea de comandos:

scalar DW = \$dw
scalar PDW = \$dwpval
print DW
print PDW

Claramente se rechaza la ausencia de autocorrelación de orden uno.

 Desde la ventana del modelo estimado "pinche" en contrastes -->Autocorrelación. E indique por ejemplo 3 retardos. o bien teclee en linea de comandos:

modtest --autocorr 3

Claramente se rechaza la ausencia de autocorrelación y se observa que el retardo de orden uno es muy significativo.

# 2.4. Actividad 4 - Estimación del modelo con errores estándar robustos

Los test de autocorrelación indican que la inferencia empleada para reducir el modelo es incorrecta. A la hora de calcular las desviaciones típicas de las estimaciones hay que tener en cuenta que las perturbaciones están autocorreladas.

 Estime el modelo inicial con errores estándar robustos: Modelo ->Mínimos Cuadrados Ordinarios; indique a Gretl el regresando y los regresores; marque la opción Desviaciones típicas robustas y pulse Aceptar.

o bien teclee en linea de comandos:

```
<code>ModeloInicialDTR <- ols lg const time sq_time S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 S8 S9 S10 S11 --robust ModeloInicialDTR.show</code>
```

Fíjese que al 5 % de significación, solo es no significativa al dummie correspondiente al mes de febrero.

• Reduzca el modelo, eliminando aquellas variables no significativas al 5 %. Verifique que el conjunto de variables excluidas es conjuntamente no significativo.

Desde la ventana del modelo estimado "pinche" en contrastes -->omitir variables y marque la opción Eliminación secuencial de variables utilizando el valor p a dos colas, indique una significación del 5% y pulse en Aceptar o bien teclee en linea de comandos:

ModeloReducidoDTR <- omit --auto=0.05

Fíjese que únicamente se elimina la dummie correspondiente a febrero.

# 2.5. Actividad 4 - Estimación incluyendo en el modelo la autocorrelación de orden uno en las perturbaciones

 Re-estime el modelo incluyendo en el modelo un AR(1) para las perturbaciones: Modelo ->Series temporales univariantes ->Errores AR ->AR(1) y pulse Aceptar.

o bien teclee en linea de comandos:

```
\tt ModeloAR1 \ <- ar1 lg const time sq_time S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 S8 S9 S10 S11 ModeloAR1.show
```

- Elimine secuencialmente las variables no significativas al 5%
- Haga un gráfico de los residuos y observe que "son estacionarios" (es decir, que tienen el aspecto de una realización de un proceso estacionario)
- Haga un gráfico de frecuencias de los residuos y observe que tiene la forma campaniforme compatible con una distribución gaussiana.

Marque con el ratón la variable **Residuos** y pinchado en la serie marcada con el botón derecho del ratón seleccione *Distribución de frecuencias*.

O bien mediante el comando

freq Residuos --show-plot

donde --show-plot indica que se genere el gráfico en una ventana. Observe que dicho comando también genera una ventana de texto con la distribución de frecuencias relativa y acumulada.

Realice el contraste de normalidad de los residuos: Desde la ventana del modelo estimado "pinche" en contrastes -->Normalidad de los residuos y marque la opción Eliminación secuencial de variables utilizando el valor p a dos colas, indique una significación del 5% y pulse en Aceptar

O bien desde la ventana principal: marque la variable Residuos y "pinche" en Variable -->Contraste de Normalidad

O bien mediante el comando

Código completo de la práctica componentesAirlinePass2.inp

```
open bjg
genr time
square time
seasonals()
ModeloInicial <- ols lg const time sq_time S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 S8 S9 S10 S11
ModeloInicial.show
PrimeraReduccion <- omit --auto=0.05
scalar DW = $dw
scalar PDW = $dwpval
print DW
print PDW
modtest --autocorr 3
ModeloInicialDTR <- ols lg const time sq_time S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 S8 S9 S10 S11 --robust
ModeloInicialDTR.show
ModeloReducidoDTR <- omit --auto=0.05
ModeloAR1 <- ar1 lg const time sq_time S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 S8 S9 S10 S11
ModeloAR1.show
ModeloAR1Reducido <- omit --auto=0.05
ModeloAR1Reducido.show
series Residuos = $uhat
GraficoResiduos <- gnuplot Residuos --time-series --with-lines
GraficoResiduos.show
freq Residuos --show-plot
series Residuos = $uhat
GraficoResiduos <- gnuplot Residuos --time-series --with-lines
GraficoResiduos.show
normtest Residuos --all
```