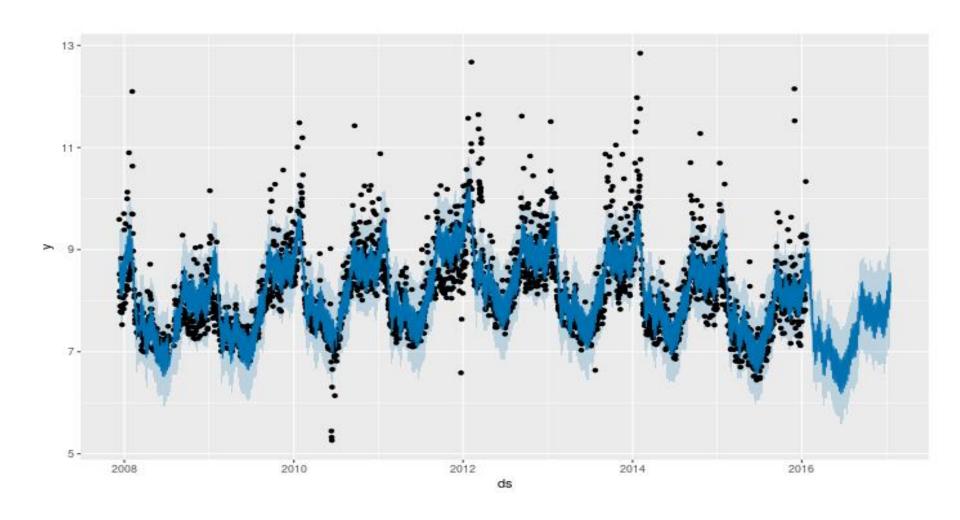
Introducción a las series cronológicas



Oscar Centeno Mora

1

Importancia de pronosticar series de tiempo

4

Tipos de series de tiempo

2

¿Qué es una serie de tiempo?

5

Componentes y análisis de las series de tiempo

3

Objetivo de la serie temporal

6

Análisis visual de la serie de tiempo

7

Longitud de la serie de tiempo

8

Etapas de análisis de una serie de tiempo

9

Medidas de rendimiento

Importancia de pronosticar series de tiempo

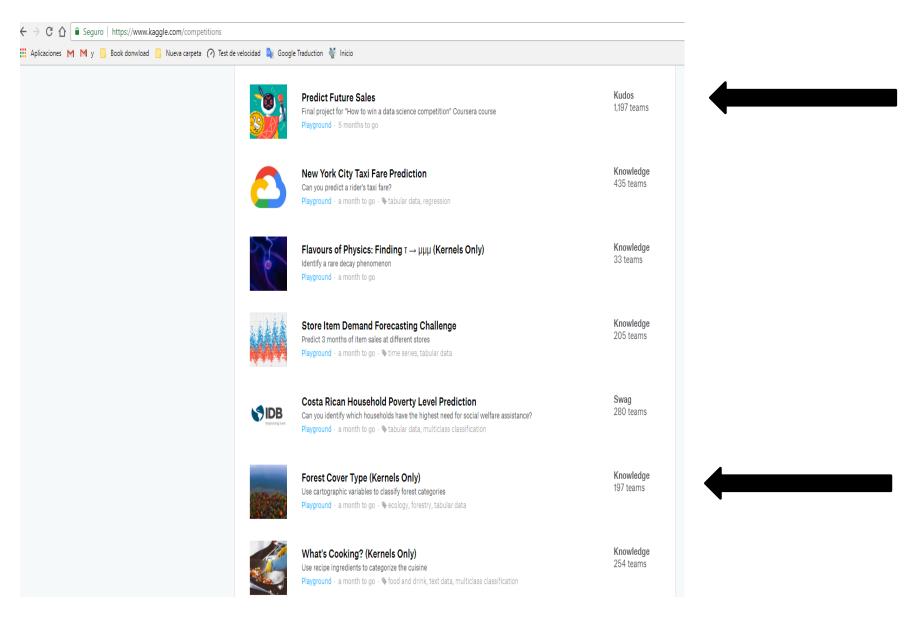
Importancia de pronosticar una ST

- El análisis de las series temporales juega un rol esencial tanto para conocer un determinado fenómeno como para pronosticar hacia el futuro.
- Los millones y billones que gastan los empresas y otros para predecir por ejemplo el movimiento financiero, la demanda salarial, el comportamiento y la demanda de la población, etc., son tan solo unos pocos casos de argumenta para apostarle al análisis de las series temporales.
- "By **time series** analysis, we build models depicting the cutting tool states, coacervate information from dynamic date and construct feature vectors for discrimination."





Importancia de pronosticar una ST



Importancia de pronosticar una ST

https://www.slideshare.net/DevieMohan1/endofyear-fintech-thoughts-and-predictions

There is definitely a banking investment race...



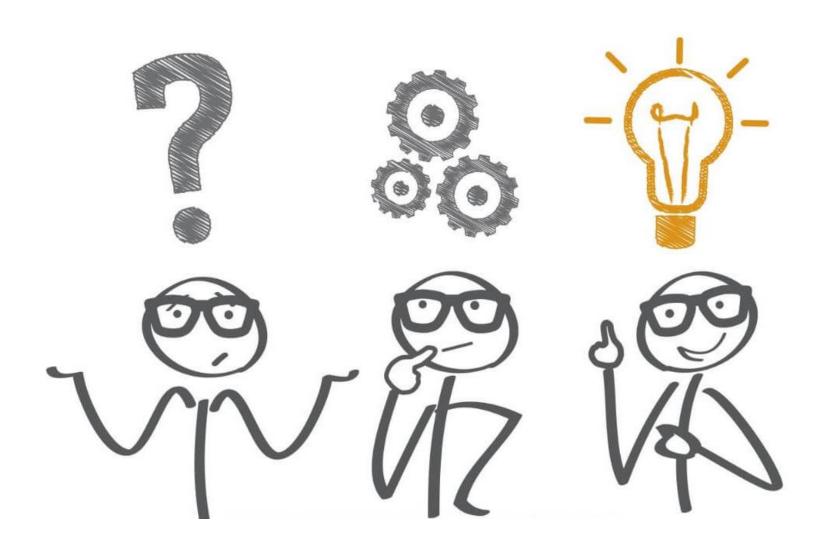
Prediction 3: Gamification, RegTech and Tax Advisory will see big investments from banks

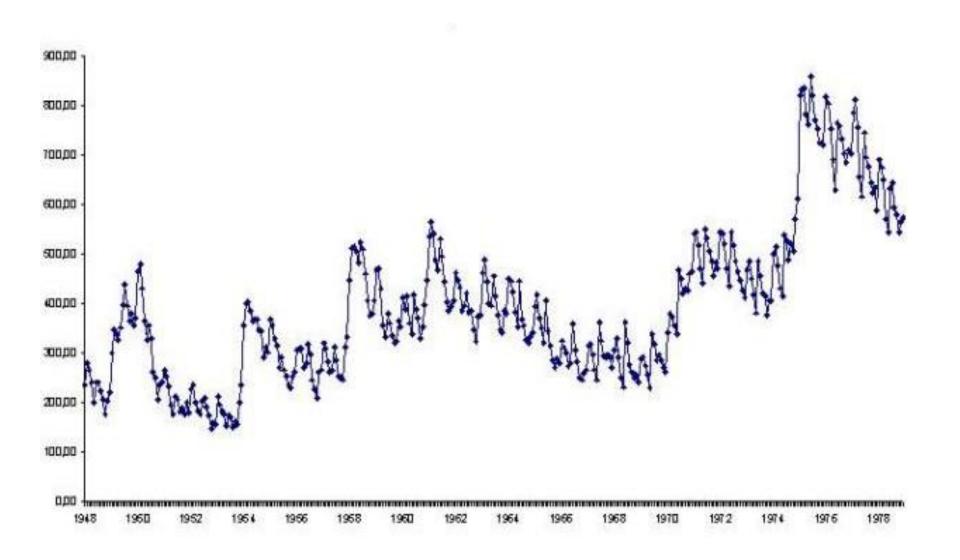
1

Importancia de pronosticar series de tiempo

2

¿Qué es una serie de tiempo?





- Las series de tiempo son observaciones sobre un determinado fenómeno efectuadas en el tiempo, en lapsos ojala equivalente, o con intervalos de igual valor.
- Ejemplos: exportaciones mensuales, ventas diarias de un producto, casos semanales de sida, temperatura promedio diaria, tasa anual de mortalidad, numero mensual de divorcios.
- Para un determinado tiempo t, que se considera el tiempo actual, se dice que una serie se constituye de tres momentos: pasado (rezagos, Y_{t-1} , Y_{t-2} , ..., Y_{t-k}), presente (Y_t), y los pronósticos (Y_{t+1} , Y_{t+2} , ..., Y_{t+h}).

 La ecuación de una serie temporal univariada, con lapsos entre los tiempos dichos equidistantes o iguales, se presenta como:

$$Y_{t-k}, Y_{t-2}, Y_{t-1}, Y_{t}, Y_{t+1}, Y_{t+2}, \dots Y_{t+h}$$

$$Rezagos (k)$$
Adelantos (h)

 Toda serie cronológica posee una parte determinística y estocástica.

- Una serie cronológica debería siempre estar compuesta de dos partes:
- La serie estocástica: una parte conocida (sistemática) susceptible de predecir y de una parte totalmente desconocida (aleatoria).
- La serie determinística: el pronostico es una ecuación matemática sin error, dado que no se posee más que el componente determinístico. Es una variable que está determinada o fija y que no cambia de una muestra a otra.

¿Entendemos bien por qué la serie es estocástica al inicio, y determinística en la proyección?



- Una serie cronológica puede ser de tipo continua o discreta.
- Una serie es continua si los valores se obtienen para todo tiempo t en un intervalo de tiempo. Ejemplo: registro continuo de la temperatura en un laboratorio...
- Una serie es discreta si sus observaciones se obtienen sólo en momentos particulares, usualmente equiespaciados. Ejemplo: número diario de pacientes en un hospital; ganancia semanal de una empresa.
- El presente curso utiliza únicamente series discretas equiespaciadas

- Finalmente, una serie de tiempo posee dos características esenciales:
- 1. Los valores están ordenados o presentados en el tiempo.
- 2. Existe una dependencia o correlación entre los valores de la serie en el tiempo.
- De no presentarse estos dos últimos, no se estaría en presencia de una serie cronológica.

1

Importancia de pronosticar series de tiempo

2

¿Qué es una serie de tiempo?

3

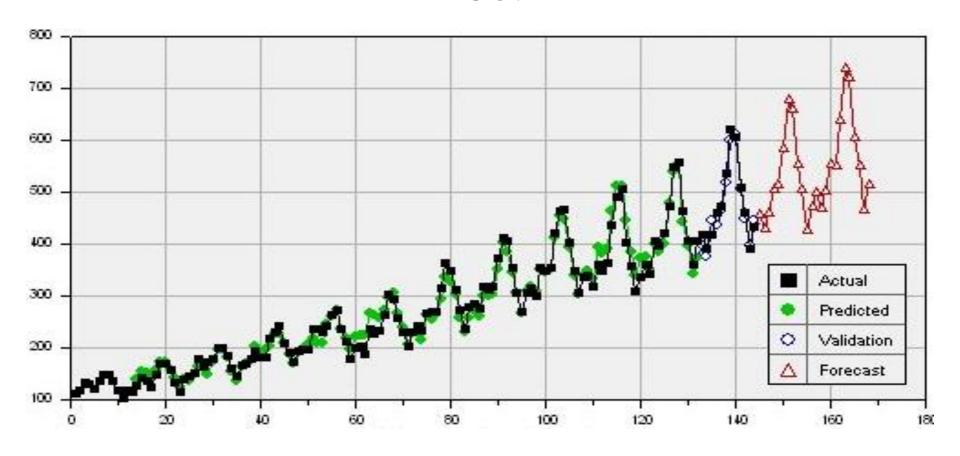
Objetivo de la serie temporal

Objetivo del análisis por series temporales

- Un análisis por series temporales podría buscar:
- 1. Descripción de la serie
- 2. Adecuar un modelo o técnica estocástica
- 3. Pronostico en un periodo h de la serie.
- El análisis de la serie debe preguntarse sobre el tipo de serie que se está analizando, los tipos de datos, y el período de referencia en la adecuación del mejor modelo estocástico.
- De igual forma, dependiendo de la serie, el pronóstico debe considerar ciertas restricciones.

Objetivo del análisis por series temporales

 ¿Para qué han utilizado el análisis de una ST o SC?



Importancia de pronosticar series de tiempo

4

Tipos de series de tiempo

2

¿Qué es una serie de tiempo?

3

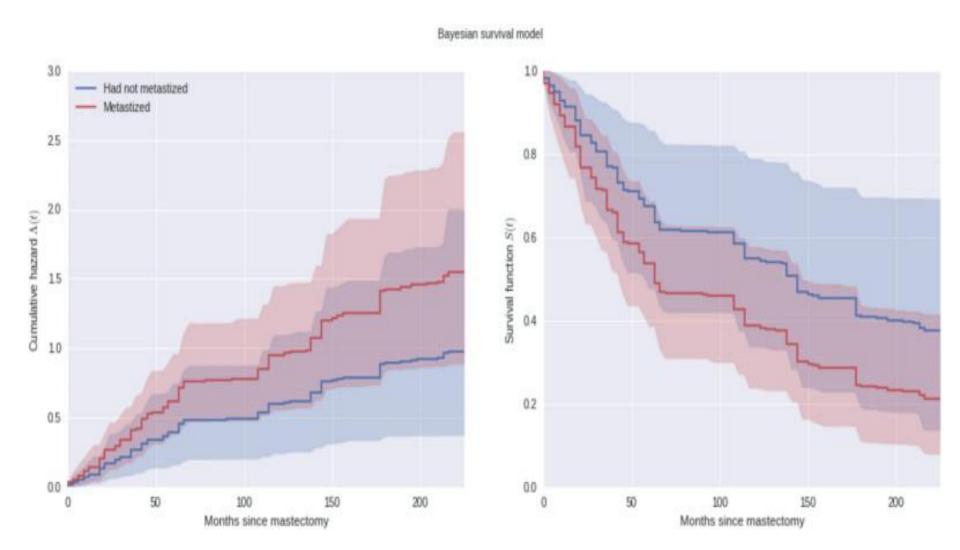
Objetivo de la serie temporal

¿Cuáles análisis temporales conocemos?

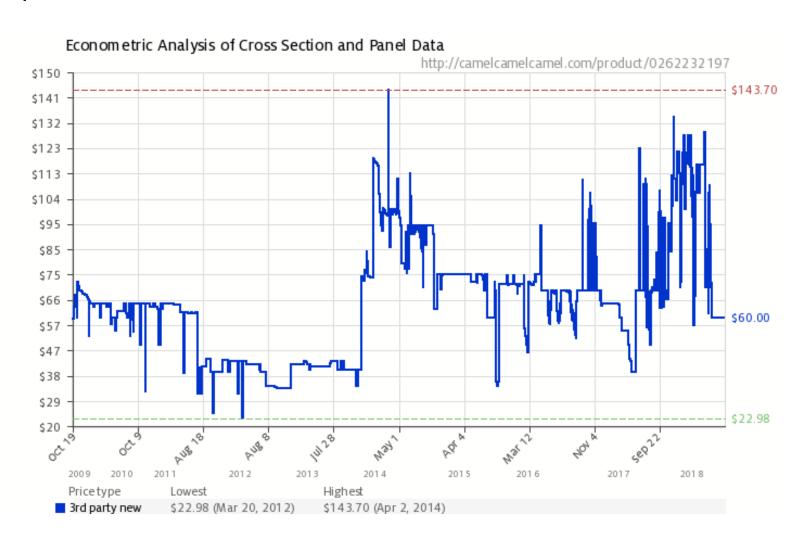


- En la carrera de estadística o economía, por lo general se estudian los siguientes modelos de tiempo:
- 1. Análisis de sobrevivencia
- Datos panel
- 3. Información geo-espacial en el tiempo
- 4. Regresiones en el tiempo
- 5. Series de tiempo univariadas (días)
- 6. Series de tiempo univariadas (trimestres, meses, años)
- 7. Series de tiempo multivariadas

Análisis de sobrevivencia

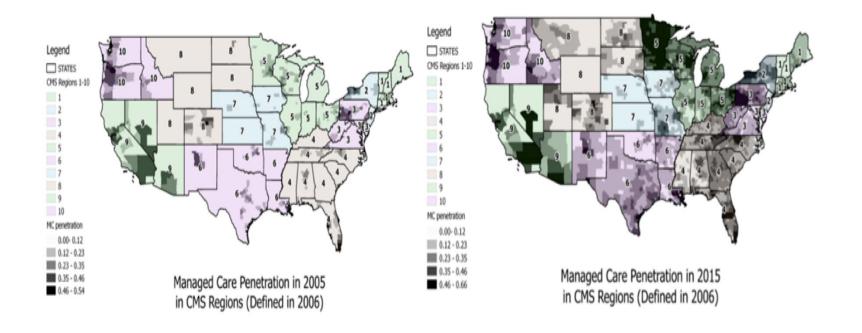


Datos panel

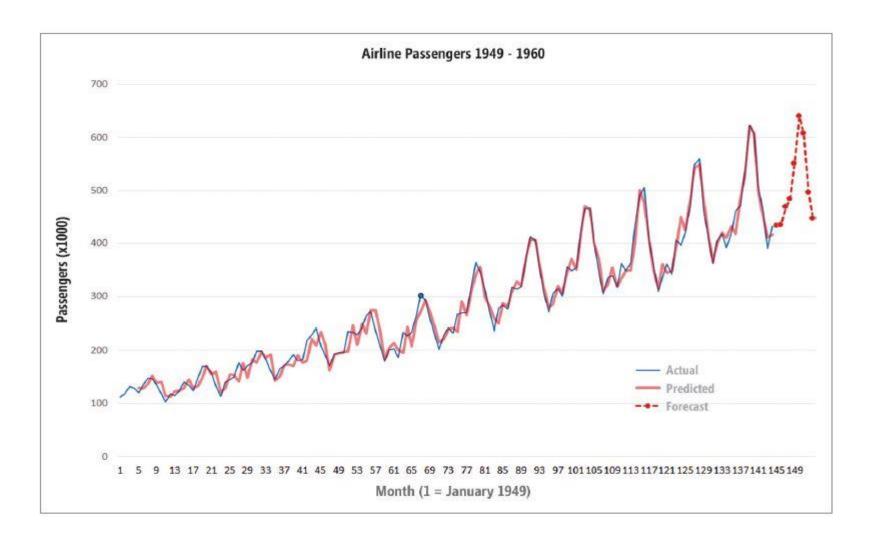


Información geo-espacial en el tiempo

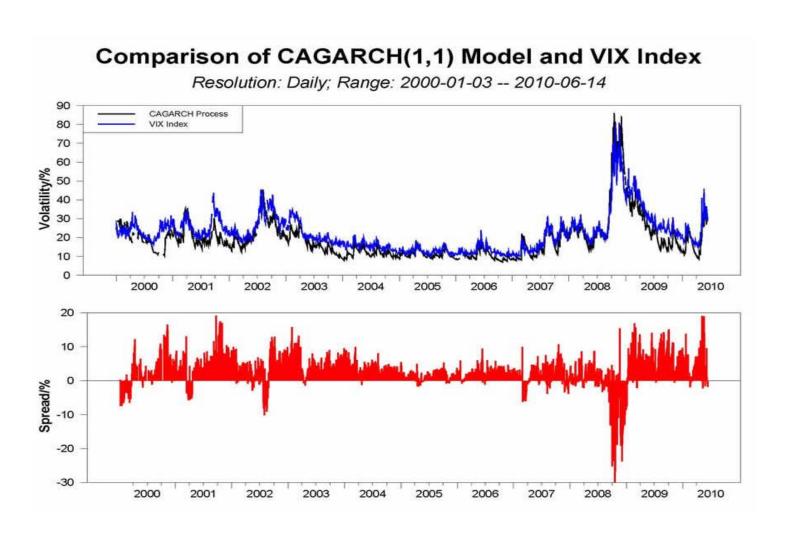
Figure 1: Medicare Managed Care Penetration Across the Ten CMS Regions, Before and After the MMA



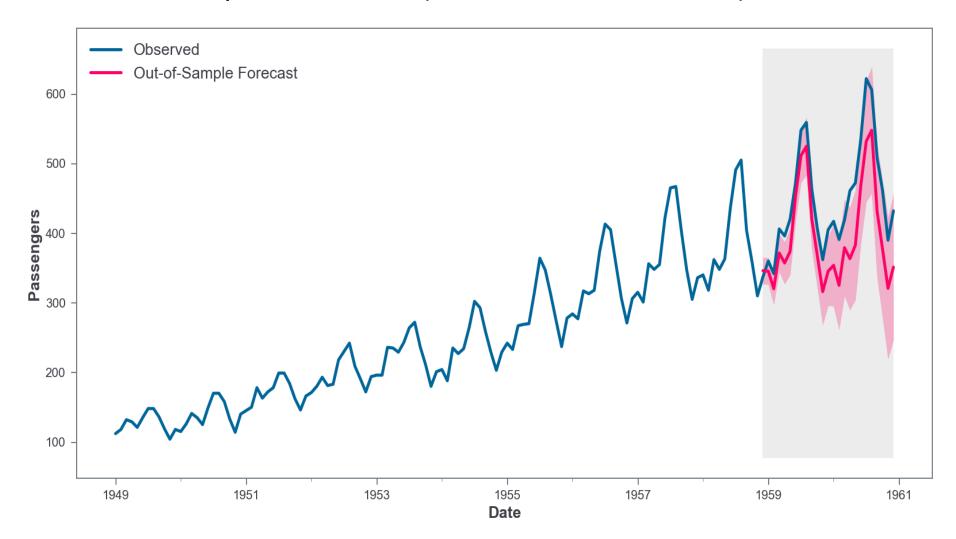
Regresión en el tiempo



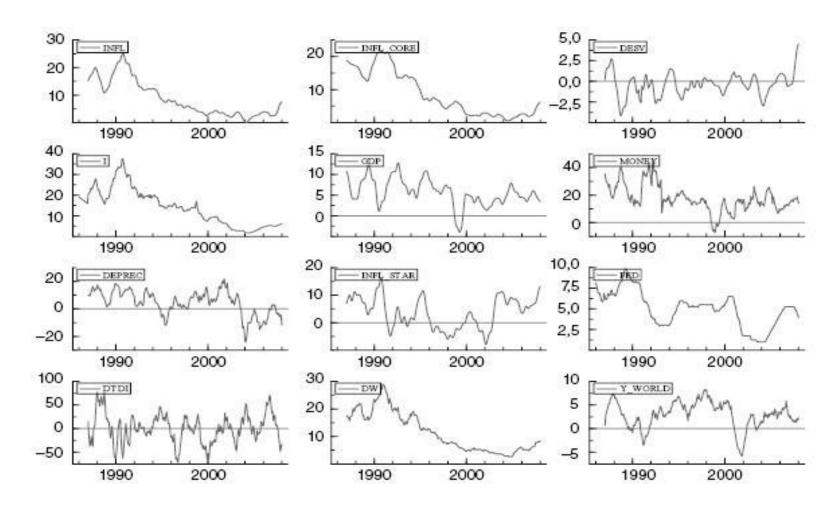
Series de tiempo univariadas (días)



Series de tiempo univariadas (trimestres, meses, años)



Series de tiempo multivariadas



Importancia de pronosticar series de tiempo

4

Tipos de series de tiempo

2

¿Qué es una serie de tiempo?

5

Componentes y análisis de las series de tiempo

3

Objetivo de la serie temporal

Componentes de una serie cronológica

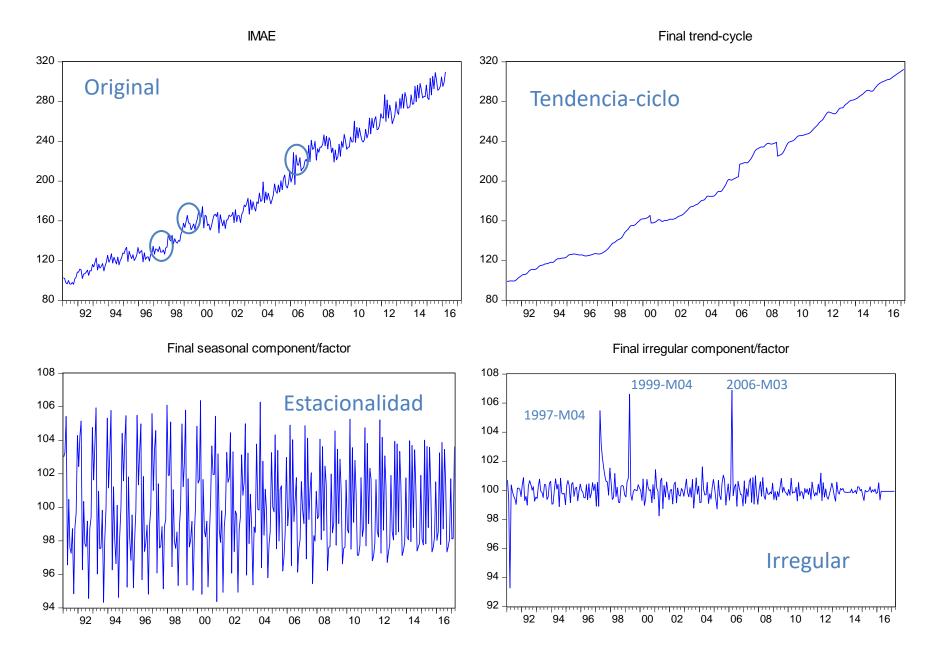
- Una serie cronológica, de forma clásica, se constituye de 4 componentes: tendencia (T), movimientos cíclicos (C), variación estacional (E), y movimientos irregulares (I).
- Una posible ecuación estaría dada como:

$$SC = T + C + E + I$$

 La tendencia (T) es un movimiento de larga duración que persiste durante un período de tiempo, largo o corto. Se trata de ver si existe algún crecimiento, decrecimiento o constancia en la serie.

Componentes de una serie cronológica

- Los movimientos cíclicos (C), son oscilaciones alrededor de la tendencia producidos por periodos alternativos de prosperidad y depresión. Tiene una duración de 2 a 10 años, medido de máximo a máximo o de mínimo a mínimo. Pueden ser periódicos o no.
- La variación estacional (E) se le atribuye a los los movimientos que se producen dentro del año y que se repiten de un año a otro. Se observa en algunas series de periodicidad mayor al año (mensual, trimestral, semanal, etc). Se produce por cambios climáticos, cambios en las costumbres, festividades, inicio de clases, navidad, etc. Es también un ciclo pero corto.
- Los movimientos irregulares (I), son las oscilaciones erráticas o accidentales que obedecen a variadas causas. No siguen ningún patrón específico de comportamiento y por tanto son impredecibles. Es lo que queda de la serie luego de haber eliminado la tendencia, el ciclo y el estacional. Ejemplos: huelgas, terremotos, subida precios del petróleo, etc.



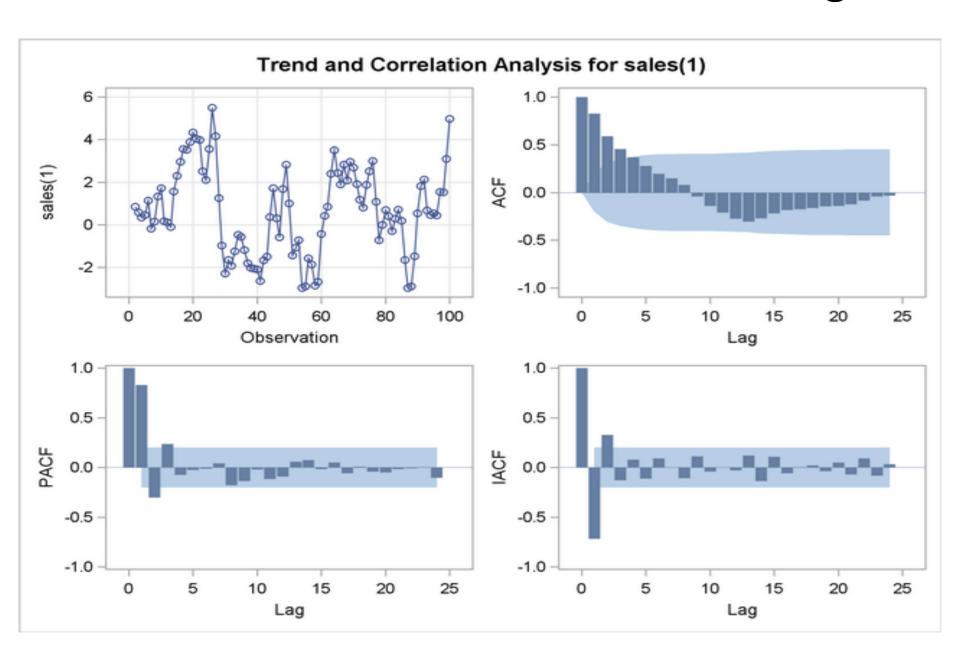
Componentes de una serie cronológica

- Las técnicas estudiadas en el presente curso tratarán tanto de identificar la composición de la serie, y pronosticar la serie en cuestión.
- Si bien existen métodos para únicamente saber la composición y hacer una descripción de la serie, el objetivo del curso se centra más en estudiar métodos que estimen y pronostiquen los valores.
- Si están interesados en un análisis más descriptivo de la serie, el Census Bureau de Estados Unidos ha desarrollado una metodología para mejorar los componentes de las series de tiempo: https://www.census.gov/econ/currentdata/

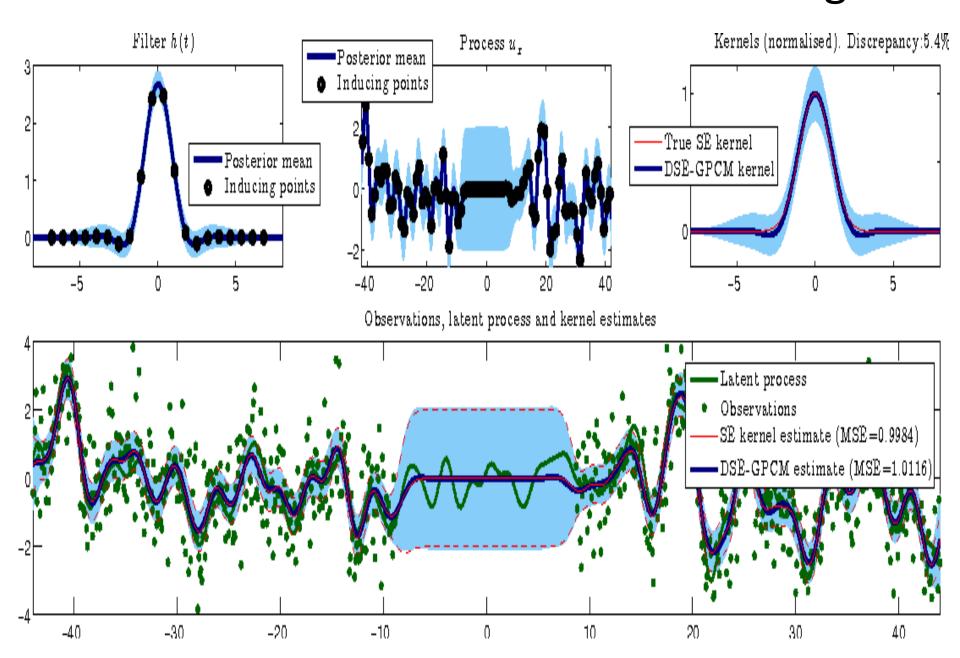
Otra forma de analizar la serie cronológica

- El análisis por la descompocisión de una serie fueron los primeros en establecerse.
- Una segunda generación es el análisis de la serie por sus observaciones pasadas, o sus auto correlaciones. Este es el más utilizado para los modelos paramétricos.
- Una tercera generación es el análisis mediante la adecuación de las relaciones y las capas ocultas de las auto-correlaciones. Estos son los modelos no paramétricos.
- Estos tres tipos son los modelos que estudiatemos en el presente curso.

Otra forma de analizar la serie cronológica



Otra forma de analizar la serie cronológica



Índice

1

Importancia de pronosticar series de tiempo

4

Tipos de series de tiempo

2

¿Qué es una serie de tiempo?

5

Componentes y análisis de las series de tiempo

3

Objetivo de la serie temporal

6

Análisis visual de la serie de tiempo

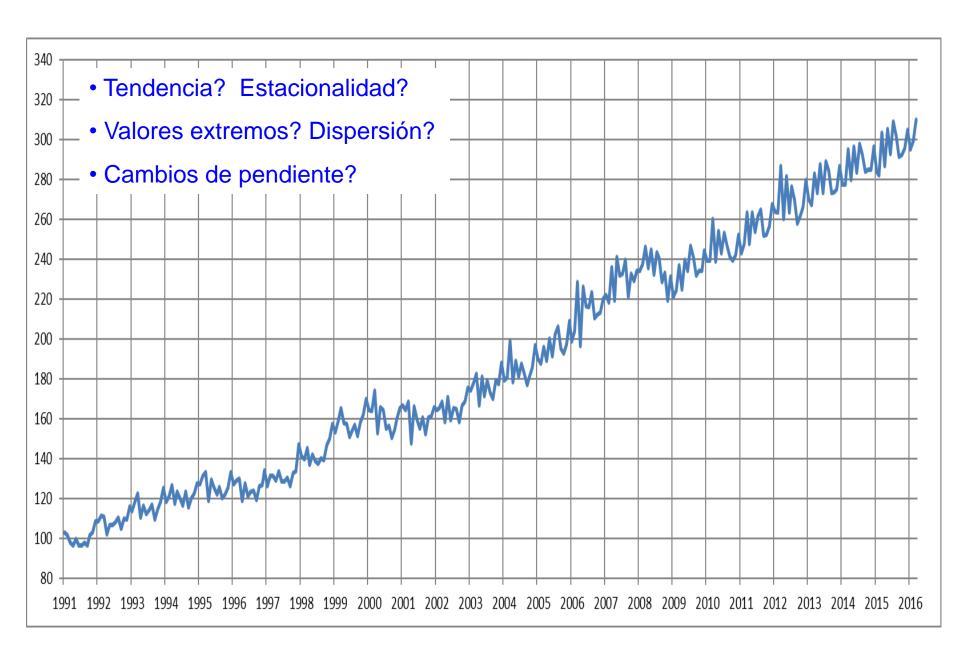
Análisis visual

• La investigación científica asume como una de sus primeras tareas, identificar las cosas (características o factores) que participan en un fenómeno. ¿Suena normal, no creen?

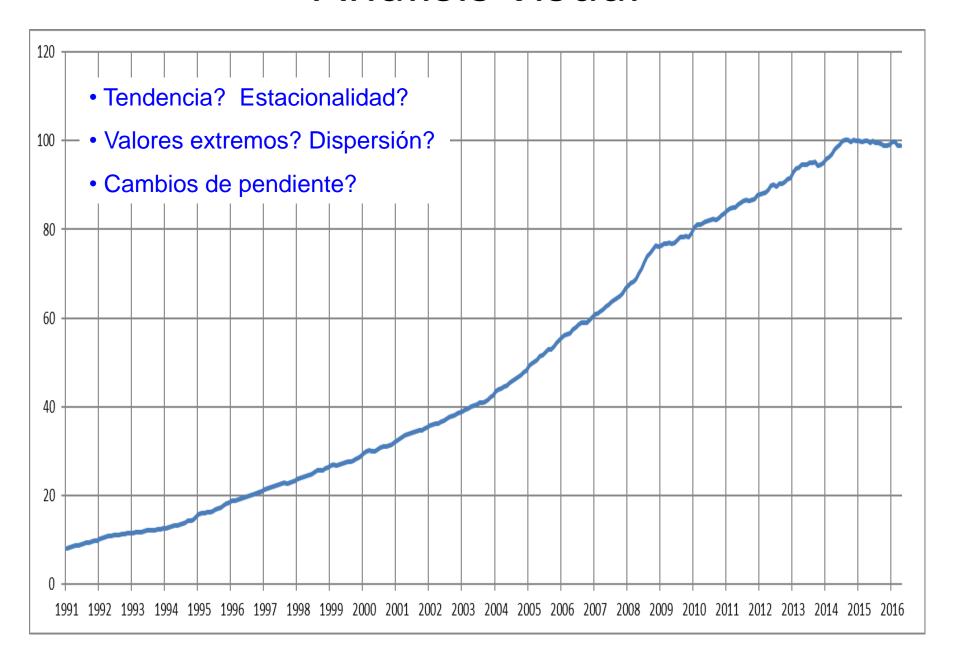
 Los gráficos son la forma más efectiva de identificar efectos de eventos que inciden en los datos. De ser posible, estos eventos deben ser ajustados o incluidos en el modelo.

 Un gráfico permite visualizar: total de datos, tendencia, valores extremos, dispersión, cambios estructurales, cambios de pendiente, estacionalidad. Los gráficos en las series de tiempo son, de forma personal, las herramientas más poderosas para atender las necesidad de las series temporales.

Análisis visual

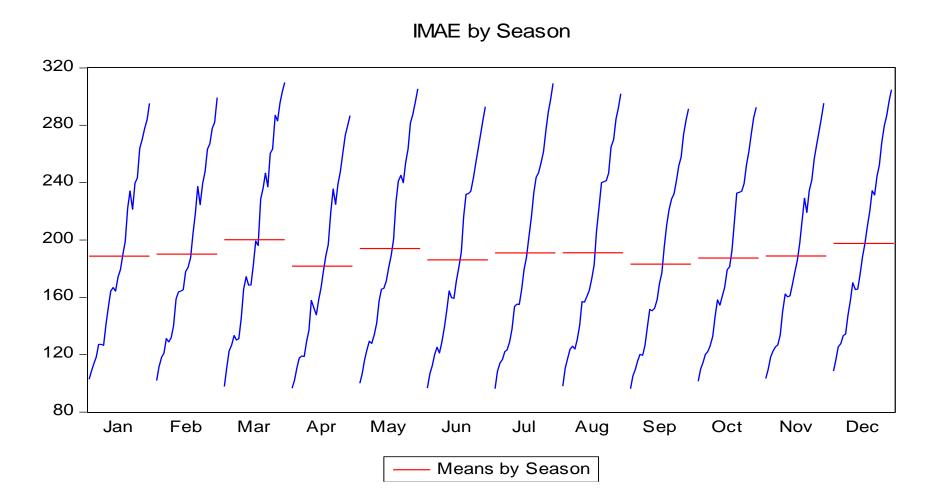


Análisis visual

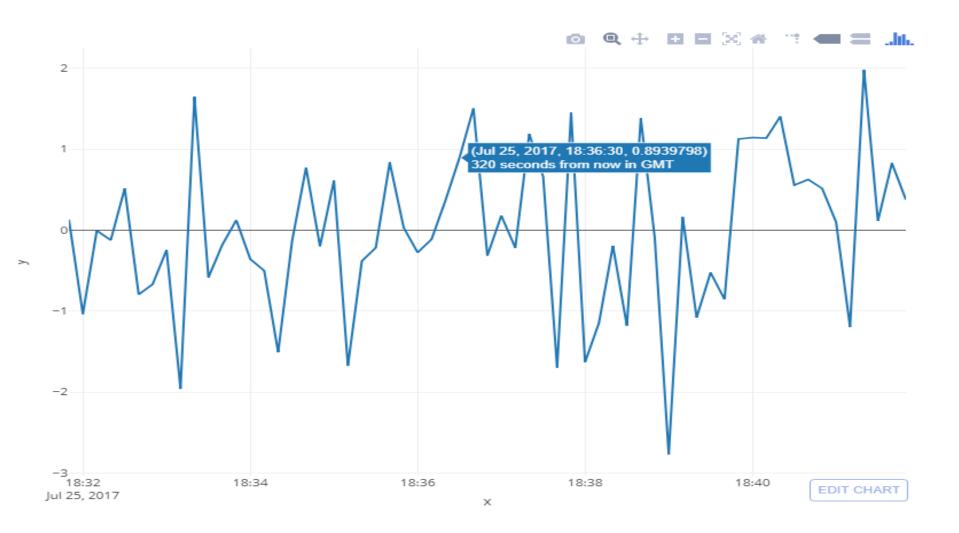


Análisis visual: el gráfico estacional

- Hay ciertos gráficos como el estacional que permite visualizar los diferentes patrones estacional en los datos.
- Acá se observa cómo en determinados momentos la serie se desvía de su patrón estacional. ¿Qué se constata?

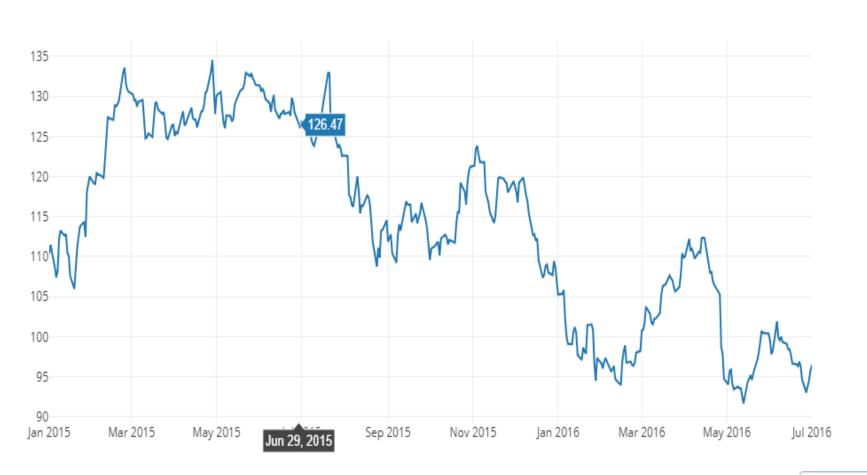


El análisis de las series temporales puede mejorarse con gráficos interactivos. https://plot.ly/r/time-series/



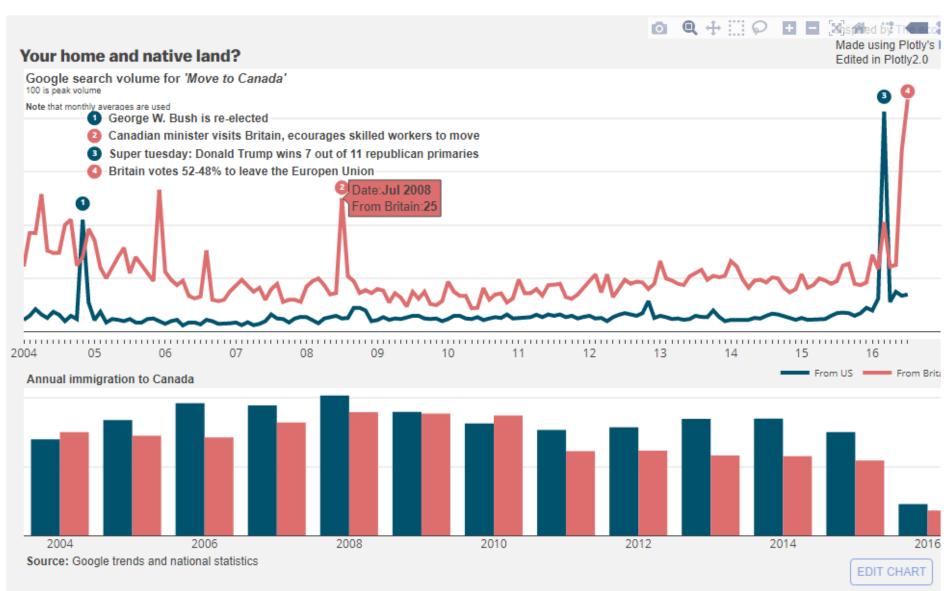
https://plot.ly/python/time-series/



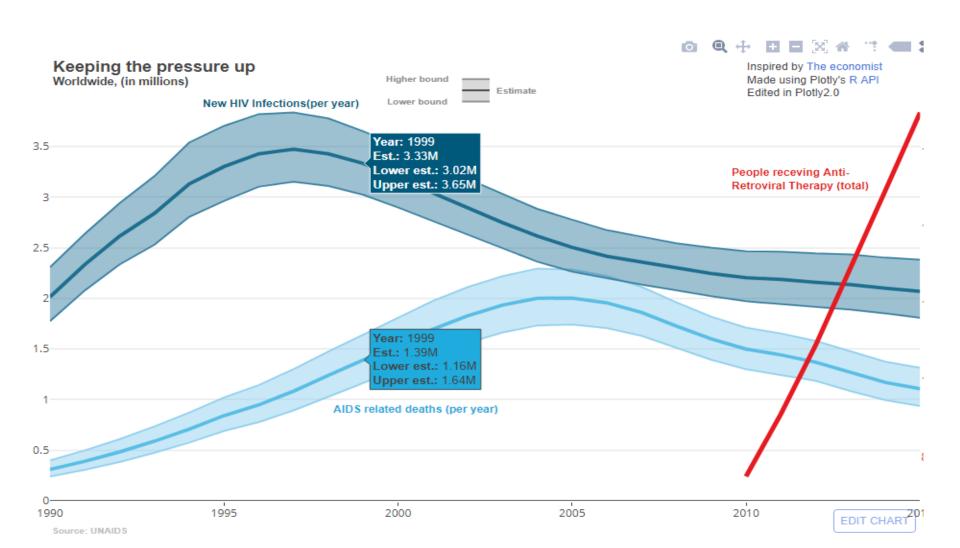




https://moderndata.plot.ly/time-series-charts-by-the-economist-in-r-using-plotly/



https://moderndata.plot.ly/time-series-charts-by-the-economist-in-r-using-plotly/



• En R se pueden utilizar las librerías y las funciones de

```
-plot()
-lattice → xyplot
-ggplot
-ggplot2
-ploty
-plotly, etc...
```

 Python también es un excelente gráficador de series de tiempo...

Índice

7

Longitud de la serie de tiempo

Longitud de la serie

- Depende del objetivo del estudio:
- 1. Para análisis de ciclos se requieren series muy largas (más de 30 años)
- 2. Para modelos univariantes se sugiere no menos de 5 años
- 3. Para modelos de regresión no menos de 15 datos
- 4. Para calcular la correlación entre dos variables no menos de 35 datos
- Para los modelos paramétricos se prefieren series de más de 50 datos.
 Para los modelos no paramétricos agrandar los datos por lo menos a 75%. Los modelos no paramétricos trabajan muy bien bajo una serie bastante extensa.
- Sin embargo, la única forma de saber si la cantidad de datos es suficiente o no, es llevando a cabo análisis de simulación y probar la sensibilidad de las estimaciones de los estimadores.

Longitud de la serie

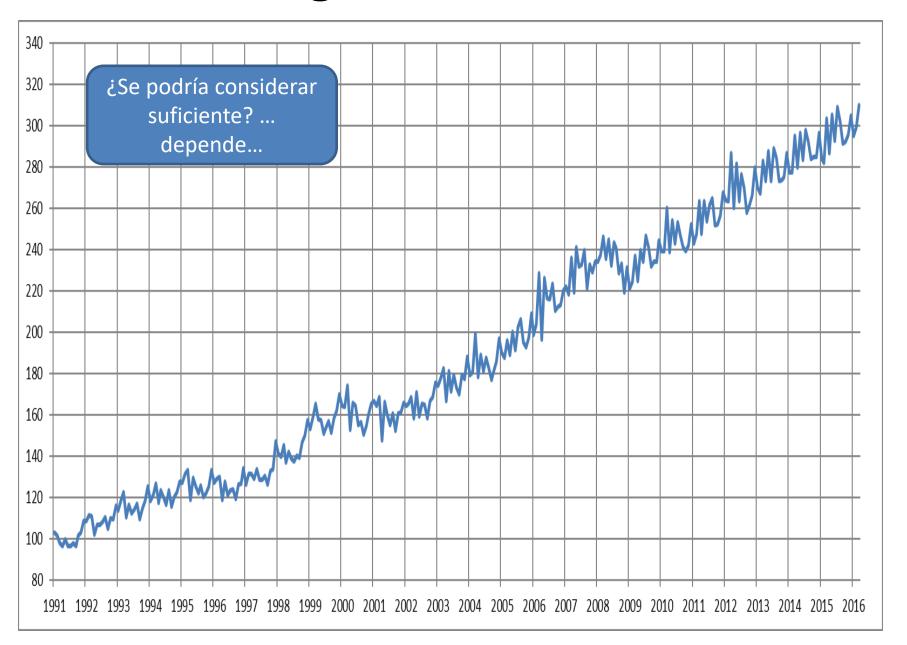
 El aporte a las series de tiempo de "La crítica de Lucas" sugiere el número de datos de una serie de tiempo que se deben utilizar, reduciéndolo a aquel periodo de datos que lucen homogéneos

Critica de Lucas: sostiene que, bajo la hipótesis de expectativas racionales, los parámetros estimados a partir de un modelo econométrico no se mantendrían. La ocurrencia de cambios de política llevaría a los agentes a modificar sus comportamientos, a fin de adecuarse a la nueva realidad. Lucas, Robert Jr.(1976), "Econometric policy evaluation: A critique", Conference Series on Public Policy.

Premio Novel en Economía en 1995. Nació en 1937 (78 años)

Existe un "trade-off" entre el tamaño de la muestra y la estabilidad del modelo

Longitud de la serie



Índice

7

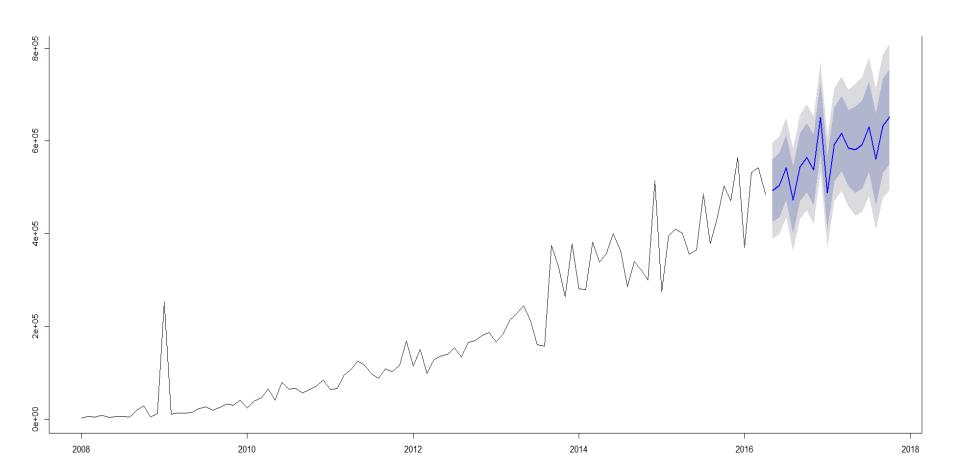
Longitud de la serie de tiempo

8

Etapas de análisis de una serie de tiempo

- El análisis de una serie de tiempo de proceder, sin ser restrictivo, procede a groso modo de la siguiente forma:
- 1. Descripción de la serie temporal.
- 2. Selección de datos: rango de modelización, rango de estimación, pronóstico.
- 3. Estimación de los modelos.
- 4. Medidas de rendimiento (set de entrenamiento).
- 5. Estimación al set de validación.
- 6. Medidas de rendimiento (set de validación).
- 7. Selección del mejor método de estimación
- 8. Pronóstico.

1. Descripción de la serie temporal: visualización de la serie y conocimiento de fenómeno de estudio.



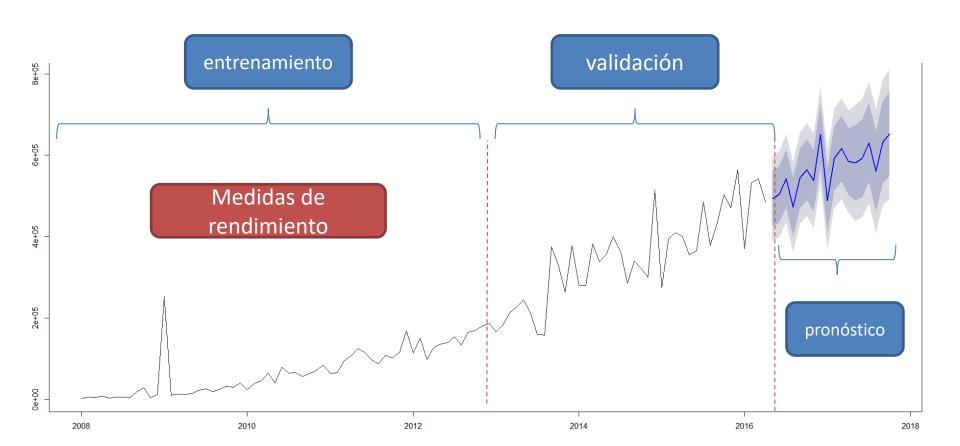
2. Selección de datos: rango de modelización (set de entrenamiento), rango de estimación (set de validación), pronóstico (para un horizonte h>1, luego del set de datos).



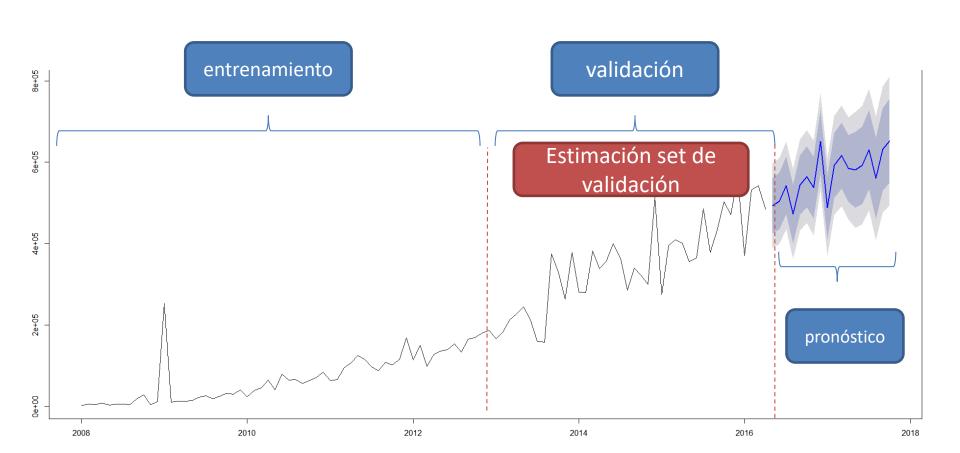
3. Estimación de los modelos: trabajando sobre el set de entrenamiento, se estiman el o los modelos.



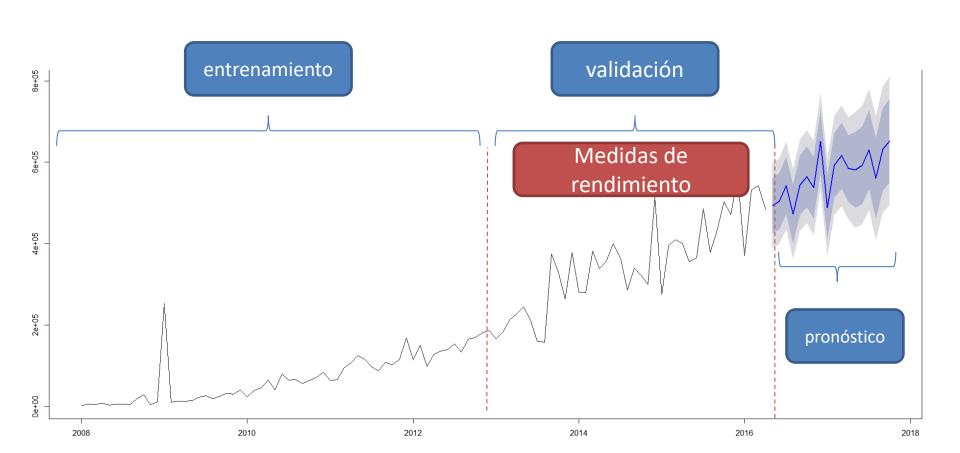
4. Medidas de rendimiento (set de entrenamiento): se obtienen las medidas de AIC, AICc ,BIC, RMSE, MAD, etc., para comparar los modelos en el set de entrenamiento.



5. Estimación al set de validación: los modelos escogidos se utilizan para estimar los valores al set de validación



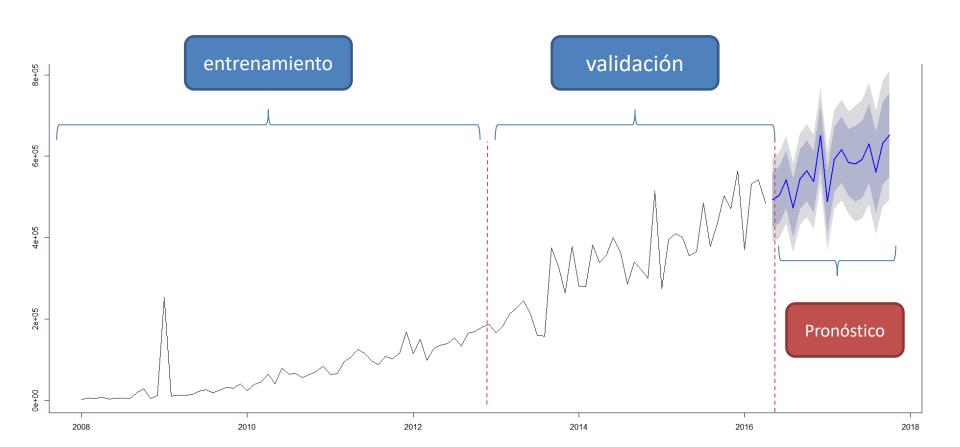
6. Medidas de rendimiento (set de validación):



7. Selección del mejor método de estimación: según las comparaciones de las medidas de rendimiento tanto para el set de entrenamiento + set de validación, se elige el mejor modelo llevar a cabo el pronóstico.

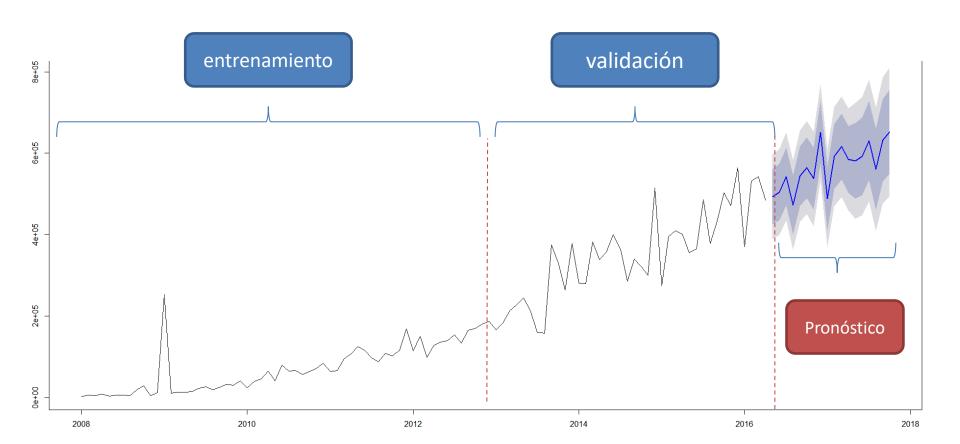


8. Pronóstico: se pronostica para el período t+1, ..., t+h.





8. Pronóstico: este se debe de interpretar. La razón de ser del análisis es pronosticar hasta el periodo **H**. Se debe de explicar o describir el pronostico, contextualizar y finalmente dar la valoración de lo que sucederá en el futuro.



Índice

7

Longitud de la serie de tiempo

8

Etapas de análisis de una serie de tiempo

9

Medidas de rendimiento

• Las medidas clásicas son ... (y_t son los valores observados y f_t son los valores estimados).

Estadísticos con escala dependiente

Estadísticos con escala dependiente

MAE =
$$n^{-1} \sum_{t=1}^{n} |y_t - f_t|$$

MAPE =
$$100n^{-1} \sum_{t=1}^{n} |y_t - f_t|/|y_t|$$

$$MSE = n^{-1} \sum_{t=1}^{n} (y_t - f_t)^2$$

RMSE =
$$\sqrt{n^{-1} \sum_{t=1}^{n} (y_t - f_t)^2}$$

 Una medidas bastante clásica bastante utilizada el MASE (Mean Absolute Scaled Error)

MASE =
$$n^{-1} \sum_{t=1}^{n} |y_t - f_t|/q$$

Valor de q sin estacionalidad

n Valor de q d estacionalidad

$$q = (n-1)^{-1} \sum_{t=2}^{n} |y_t - y_{t-1}|$$

$$q = (n-m)^{-1} \sum_{t=m+1}^{n} |y_t - y_{t-m}|$$

 Finalmente, otras medidas de rendimiento son los asociados a los criterios de información:

$$AIC = -2\log L(\hat{\theta}) + 2k$$

$$AIC_{c} = -2\log L(\hat{\theta}) + 2k + (2k+1) / (n-k-1)$$

$$BIC = -2\log L(\hat{\theta}) + k\log n$$

- ¿Cuál es la diferencia principal entre los métodos de rendimiento clásicos y aquellos por el criterio de información?
- ¿Cuál es el criterio para decir que un método clásico de rendimiento es mejor que otro?
- ¿Cuál es el criterio para decir que un método de información de rendimiento es mejor que otro?





¿Dónde encontrar series temporales?

Mi sitio preferido: https://datamarket.com/data/list/?q=provider%3Atsdl

Series econímicas: http://www.economicswebinstitute.org/ecdata.htm

Kaggle: https://www.kaggle.com/datasets

Banco Central: https://www.bccr.fi.cr/SitePages/default.aspx

Inec: http://www.inec.go.cr/

Sin embaro, deben de conocer el contexto o las características de las series....

