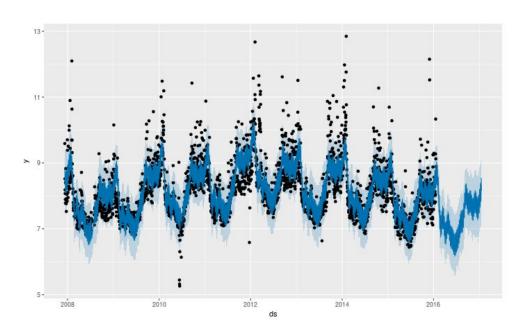
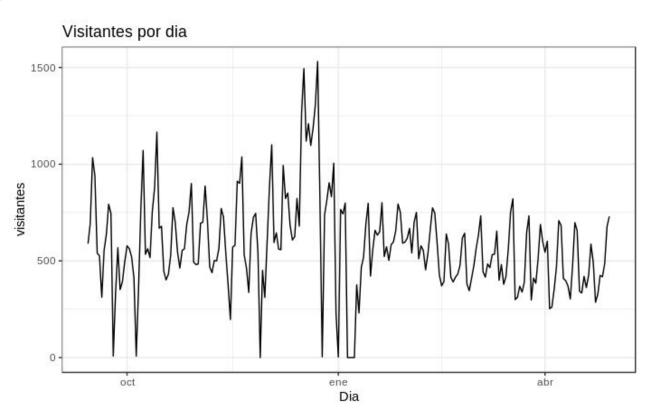
GAM y series de tiempo



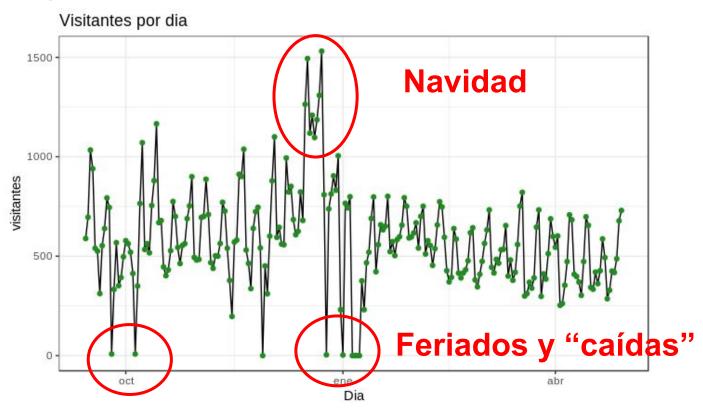
Problema a resolver

- Tenemos un dataset de conteos diarios para un local de ropa en un shopping
- Existen 3 variables: conteo, día y clima. ¿Necesitábamos más predictoras?
- Contábamos con 8 meses de historia ¿Era suficiente?
- Querían brindar predicciones de una semana de visitantes

Exploración del dataset

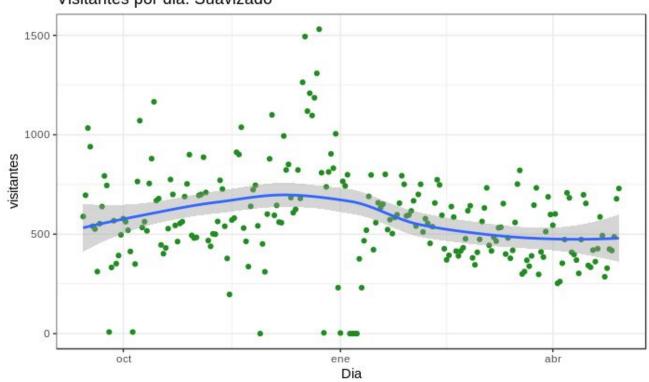


Exploración del dataset



Exploración del dataset

Visitantes por dia: Suavizado

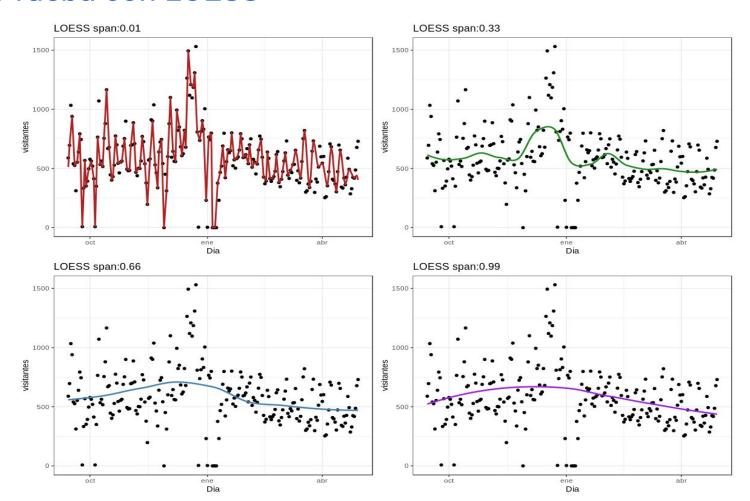


Posibles soluciones

- Modelos "tradicionales" para series de tiempo: ARMA, ARIMA, etc
- 2. Redes Neuronales
- 3. Modelos no lineales: Splines, LOESS, GAM



Prueba con LOESS



Prophet

- Herramienta de facebook para hacer forecasting
- Implementación de GAM para series de tiempo
- Implementada de manera casi idéntica en R y Python
- Gran cantidad de funciones para modelar series de tiempo
- Es un poco rígida en ciertos aspectos (agregar otros regresores)

Modelo (Harvey & Peters 1990)

$$y(t) = g(t) + s(t) + h(t) + \epsilon_t.$$

y(t): variable a predecir

g(t): función de tendencia

s(t): cambios periódicos

h(t): efectos de vacaciones (eventos atípicos)

 $\epsilon(t)$: error

Modelo

El modelo es similar a los GAM:

- 1) Cada variable es una función (posiblemente) no lineal del tiempo
- 2) Los efectos de los **componentes** se **suman** (efectos aditivos)

We are, in effect, framing the forecasting problem as a curve-fitting exercise, which is inherently different from time series models that explicitly account for the temporal dependence structure in the data. While we give up some important inferential advantages

Taylor & Letham: Forecasting at Scale (2017)

Trabajo en R

Prophet: Funciones

- prophet: modelo
- prophet_plot_components: graficar los componentes aditivos
- cross_validation: evaluación por CV
- performance_metrics: métricas de evaluación
- add_seasonality: definir una nueva estacionalidad
- *dyplot.prophet*: gráfico interactivo

Fuentes

- Github: https://github.com/facebook/prophet
- Paper: https://peerj.com/preprints/3190.pdf
- Blog: https://research.fb.com/prophet-forecasting-at-scale/
- Documentacion: https://facebook.github.io/prophet/docs/