Venda de Carros na Noruega

Lucas Moschen e Matheus Paes

31/08/2020

TO DO

- Extrair a base de vendas mensais relativa a marca escolhida e plote as vendas por mês.
- 3. Utilize janelas de 2 anos para prever 1 mês a frente [(1)]
- 4. Utilize um modelo de regressão para prever vendas (e.g., tendência polinomial e dummies sazonais)
- 5. Utilize um modelo de decomposição (e.g. loess)
- 6. Utilize um modelo de alisamento exponencial (e.g. exponential smoothing, Holt ou Holt-Winters)
- Compare as previsões usando o MAPE de cada um dos modelos [(2)]
- 8. Apresente os plots das previsões 1 passo à frente e a estatística MAPE de cada um dos modelos testados. [(3)]

Importando os Dados

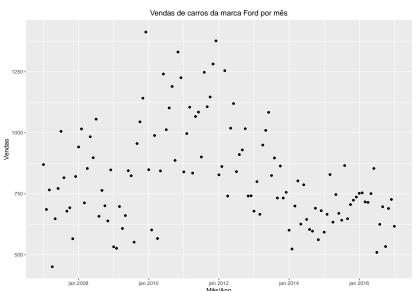
Primeiro, baixamos os dados e separamos a marca a ser estudada.

```
cars_df = read.csv('norway_new_car_sales_by_make.csv')
make = 'Ford'

make_df = subset(cars_df, Make == make)
make_df$Date <- zoo::as.yearmon(paste(make_df$Year, make_df$Month), "%Y %m")</pre>
```

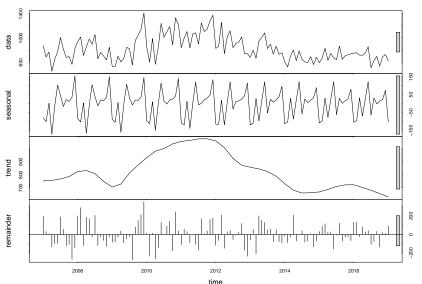
Série Temporal de Vendas

Podemos ver o gráfico da série.



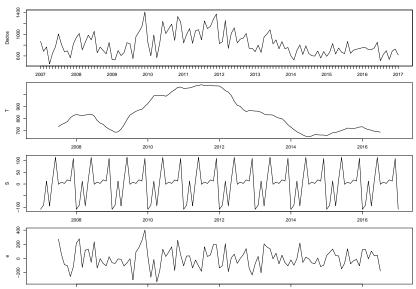
Decomposição STL (Loess)

Podemos fazer uma decomposição, considerando a janela de 12 meses para verificar tendência e sazonalidade.



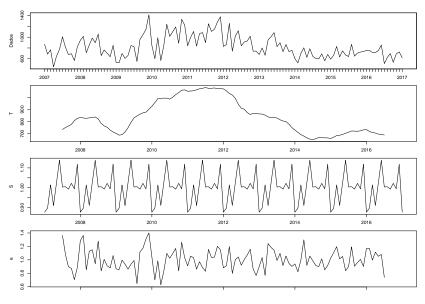
Decompose Aditivo (Moving Average)

Agora, vamos considerar a decomposição com moving average. Modelo aditivo:



Decompose Multiplicativo (Moving Average)

Modelo multiplicativo:

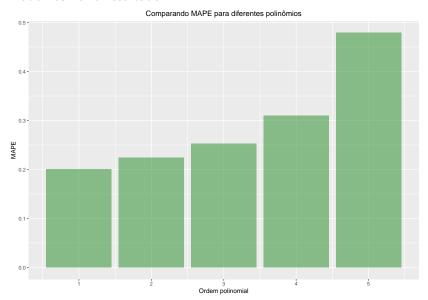


Modelo de Regressão (Polinomial + Sazonal (12))

```
D <- factor(cycle(make_df$Date))</pre>
t <- seg(1:length(make df$Date))
make_df_model <- data.frame(Q = make_df$Quantity, t = t, D = D)
MAPE = function(z, degree){
 j \leftarrow nrow(z)-1
  model <- lm(formula = Q ~ poly(t, degree) + D, data = as.data.frame(z)[1:j,])</pre>
  v <- as.data.frame(z)[nrow(z).]</pre>
    vhat <- predict(model, y)</pre>
  ratio \leftarrow abs((v$0 - vhat)/v$0)
  return(ratio)
width = 25
  mape_poly \leftarrow rep(0, 5)
for(degree in seq(1.5)){
  for(i in seg(1, nrow(make df model)-width+1)){
    j <- width + i - 1
    mape_poly[degree] <- mape_poly[degree] + MAPE(make_df_model[i:j,], degree)</pre>
  mape_poly[degree] <- mape_poly[degree] /(nrow(make_df_model)-width+1)
mape poly <- data.frame(degree = seg(1.5), MAPE = mape poly)
```

Modelo de Regressão (Polinomial + Sazonal (12))

Podemos ver o resultado:

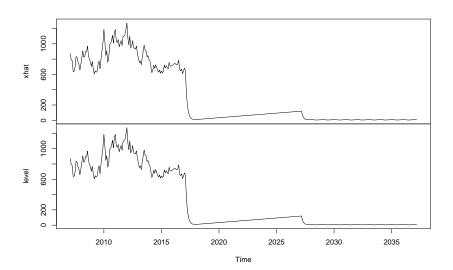


Modelo de Decomposição Loess

Modelo Exponencial Smoothing

```
exp.smooth <- HoltWinters(ts(make_df_model, frequency = 12, start = 2007), beta = F, gamma = F)
plot(exp.smooth$fitted, main= 'Exponencial Smoothing')</pre>
```

Exponencial Smoothing

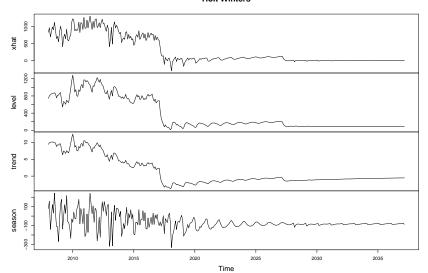


Modelo Exponencial Smoothing: MAPE

Modelo Holt Winters

```
holt <- HoltWinters(ts(make_df_model, frequency = 12, start = 2007))
plot(holt$fitted, main = 'Holt Winters')</pre>
```

Holt Winters



Comparando modelos

Previsões 1 passo a frente