# Trabalho Prático 2

## Análise de Séries Temporais - 1/2023

Ana Carolina Vianna - 18/0097261

César Augusto Galvão - 19/0011572

Yan Flávio Vianna - 14/0166149

#### **Table of contents**

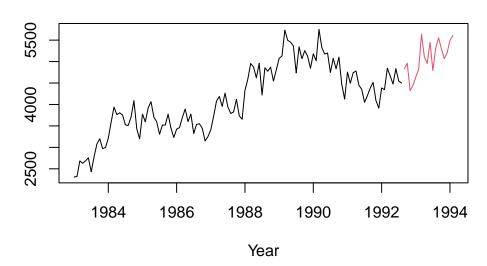
Introdução: série selecionada, características e decomposição	2
Modelos ARIMA: seleção, transformações e resíduos	3
Modelos ETS: seleção, transformações e resíduos	3
Estudo de desempenho preditivo  Resultados da Janela Deslizante	<b>3</b> 3 3
Resultados	3 <b>3</b>
Apêndice	4

## Introdução: série selecionada, características e decomposição

A série temporal escolhida foi a de número *id* correspondente a 2183. De acordo com a definição do próprio pacote, refere-se a *Fluid power shipments - hydraulic index*. Foram realizadas medidas mensais de 1983 a 1992 e o horizonte de previsão requerido é das 18 ocorrências seguintes.

O gráfico da série, com in e out-sample, é exposto a seguir.

### Série Temporal M3-2183

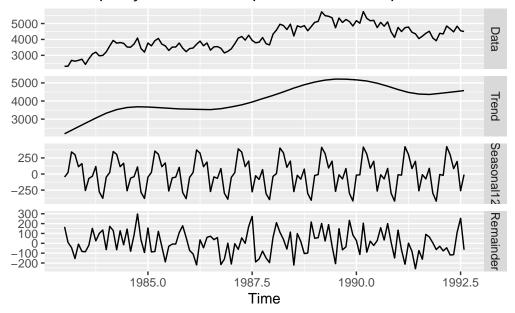


A série aparenta ter dois períodos, pelo menos: um ciclo anual e outro que compreende um período maior. No entanto, ao se tentar decompor a série com múltiplas sazonalidades, obté-se o seguinte:

- Adicionando uma componente sazonal com ciclo menor que 1 ano uma das componentes sazonais apresenta heteroscedasticidade;
- Adicionando uma componente sazonal com ciclo maior que 1 ano resíduos apresentam periodicidade ou heteroscedasticidade.

Optou-se portanto pela decomposição STL apenas com a sazonalidade anual, mas fica evidente que esta decomposição não é adequada quando se avalia a componente de tendência. A decomposição é exposta a seguir.

#### Decomposição MSTL com período anual simples



Modelos ARIMA: seleção, transformações e resíduos

Modelos ETS: seleção, transformações e resíduos

# Estudo de desempenho preditivo

Resultados da Janela Deslizante

Performance em relação aos horizontes de previsão

**ARIMA** 

**ETS** 

#### Resultados

apresente em tabelas e gráficos as previsões dos 4 modelos selecionados e também apresente em uma tabela os resultados de acurácia dos 4 modelos selecionados e dos modelos benchmarks. Comente os resultados de modo objetivo;

#### **Apêndice**

Todo o projeto de composição deste documento pode ser encontrado aqui: https://github.com/cesargalvao/trabalhos\_series

```
pacman::p_load(Mcomp, tidyverse, forecast, fpp2, xts, tseries, tidymodels)
data(M3) #carrega os dados
id <- 2546 #série temporal escolhida
serie <- M3[[id]]</pre>
dados <- serie$x
plot(serie, main = "Série Temporal M3-2546")
serie$x %>%
  stl(s.window = 7, t.window = 7) %>%
  plot(main = "Decomposição STL (LOESS)")
#sazonalidade diaria e semanal
msts(serie$x, seasonal.periods = c(12, 6))%>%
#janela de ajuste 'Cleveland et al (1990)'
  mstl(., s.window = 7, t.window = 7) %>% plot(main = "Decomposição MSTL")
d <- ndiffs(serie$x)</pre>
D <- serie$x %>% diff() %>% nsdiffs()
#aplica 2 diferenciacoes
serie_d <- serie$x %>% diff(differences = 2)
kpss.test(serie_d)
par(mfrow = c(1, 3))
plot(serie_d)
acf(serie_d, lag.max = 12*7)
pacf(serie_d, lag.max = 12*7)
parcim <- character()</pre>
```

```
melhor_AICc <- Inf</pre>
for(p in 0:2){
  for(q in 0:2){
    for(P in 0:1){
      for(Q in 0:1){
        fit <- Arima(serie$x, order = c(p,2,q), seasonal = c(P, 0, Q))
        if(fit$aicc < melhor_AICc){</pre>
          melhor_AICc <- fit$aicc</pre>
          parcim <- c(paste0("p = ",p,", q = ", q, ", P = ", P, ", Q = ", Q,</pre>
                              ", AICc = ", round(fit$aicc,4)),parcim)
        }
     }
   }
 }
}
parcim
fit <- arima(seriex, order = c(0,2,1), seasonal = c(1,0,0), method = "CSS")
fit$coef %>% tidy()
par(mfrow=c(1,2))
E <- fit$residuals %>% window(start=c(1984,3))
E1 <- fit$residuals
plot(E1)
plot(E, main = "Processo dos resíduos")
par(mfrow=c(1,3))
plot(E)
qqnorm(E)
qqline(E)
acf(E, lag.max=12*5)
bind_rows(
  tseries::kpss.test(E) %>% tidy() %>% select(-parameter),
```

```
Box.test(E, lag = 20, type = "Ljung-Box")%>% tidy() %>% select(-parameter)
auto.arima(serie$x, d = 2, D = 0)
```