

UNIVERSIDADE FEDERAL DE SÃO CARLOS  
CENTRO DE CIÊNCIAS EXATAS E DE TECNOLOGIA  
DEPARTAMENTO DE ESTATÍSTICA

# Análise de Período Sazonal COVID 19

DOUGLAS DE PAULA NESTLEHNER  
RAQUEL MALHEIRO CARVALHO  
RODRIGO HIDEKI TOZAKI MORIBAYASHI

JANEIRO, 2023

# Capítulo 1

## 1.1 Dados da Série Temporal

Os dados que compõe esta série temporal são referentes ao número de óbitos por COVID-19 no estado de São Paulo no ano de 2020. A série inicia-se em 25 de Fevereiro, quando a primeira medição foi feita, e continua por meio de medições diárias até o dia 31 de Dezembro, totalizando 311 medições.

Para melhor visualização, foi plotado primeiramente um gráfico da série temporal para que pudéssemos compreender como ela se comporta e encontrar indícios de suas principais características:

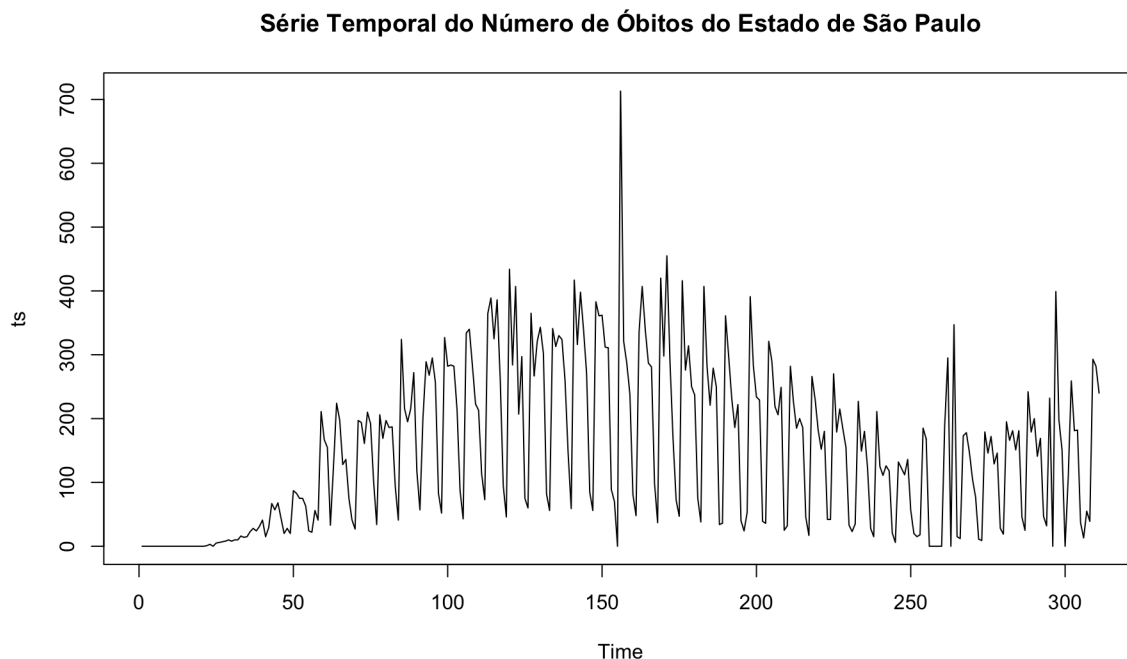


Figura 1.1: Gráfico da Série Temporal

Ao batermos o olho, temos que a série possui heterocedasticidade, ou seja, não possui variância homogênea ao longo de sua extensão. Também é possível perceber que ela possui tendência, sugerindo que não seja estacionária e que, pelo contrário, seus dados estejam variando em torno de um valor que muda ao longo do tempo. Por fim, ainda que este não esteja tão claro visualmente, é possível notar a partir dos dados um componente sazonal de 7 dias, ou

seja, aos finais de semana há queda no número de órbitos registrados (vales da série).

## 1.2 Variabilidade

Nessa seção observamos a variabilidade da série, no intuito de verificar homocedasticidade.

### 1.2.1 Retirando a Variabilidade da Série

Observando a série original pudemos notar de forma clara que a variabilidade do número de órbitos ao longo do tempo não é homocedástica.

Desse modo, estabilizamos a variabilidade da série transformando os dados considerando os seguintes critérios:

$$\text{Série} = \log(\text{Série}) \quad (1.1)$$

$$\text{Série} = \sqrt{\text{Série}} \quad (1.2)$$

$$\text{Série} = \sqrt[3]{\text{Série}} \quad (1.3)$$

Na Figura 1.4, representamos a série original, a série com variabilidade estabilizada, considerando: (1.1), (1.2) e (1.3).

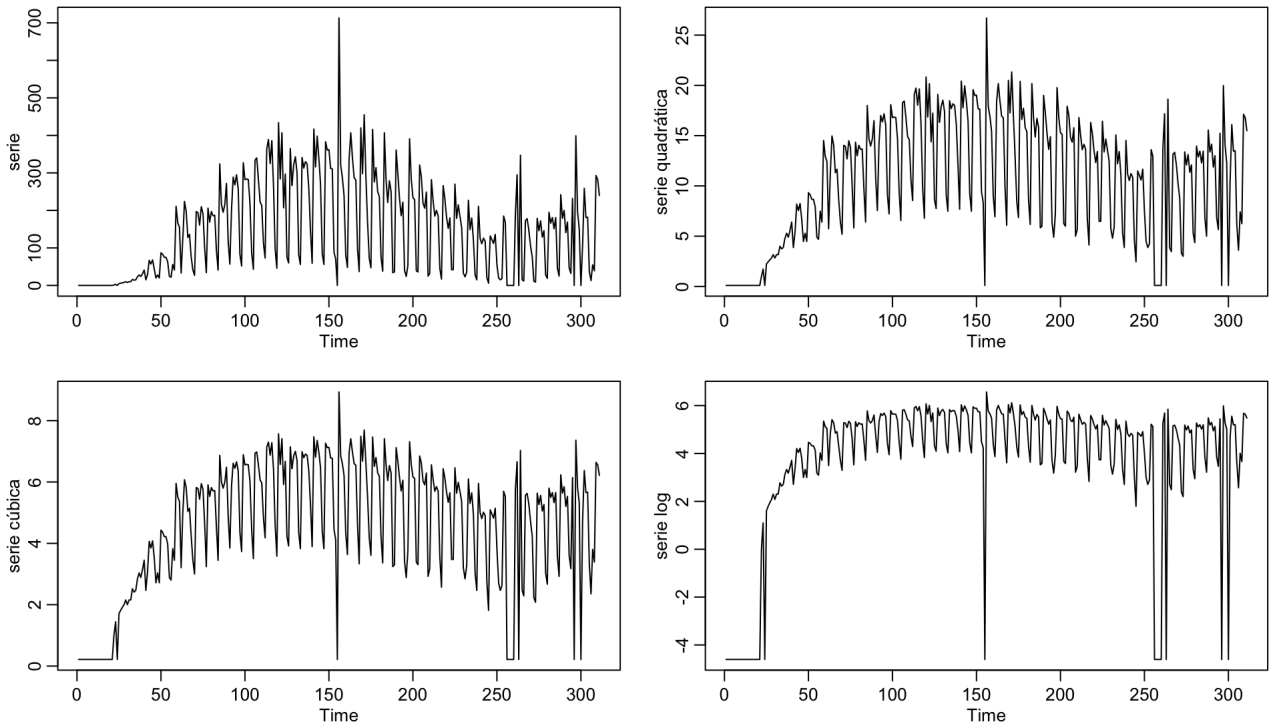


Figura 1.2: Gráfico da Série Temporal sem Variabilidade

Por meio da Figura 1.4 definimos que a transformação que aparenta estabilizar melhor a série, e a série que considera a transformação quadrática. Desse modo, para continuidade,

utilizaremos a série quadrática.

## 1.3 Tendência

Obtendo na seção anterior, a série com variabilidade “estável”, estudamos a presença ou não de tendência.

### 1.3.1 Retirando a Tendência

Observamos que a série tem tendência, desse modo, teremos como interesse remover a tendência para continuidade da atividade.

Para isso, utilizamos o método da diferença, no R utilizamos o comando “diff(série\_v)”, obtendo então a série com variabilidade estabilizada e sem tendência, representada na Figura 1.3.

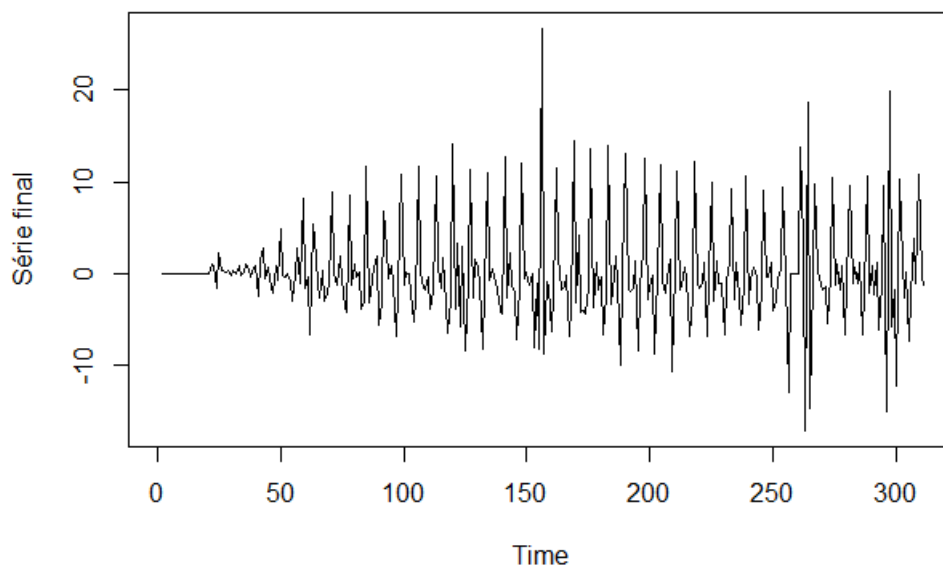


Figura 1.3: Gráfico da série temporal com variabilidade estável e sem tendência

## 1.4 Sazonalidade

A partir da série com variabilidade estável e sem tendência, estudamos a sazonalidade pelo método de Fisher.

### 1.4.1 Verificando a presença da Sazonalidade

O Teste de Fisher verifica a presença de Sazonalidade na série por meio de um teste de hipóteses, em que a hipótese nula ( $H_0$ ) é a ausência de sazonalidade e a alternativa é sua presença ( $H_1$ ). O cálculo da Estatística do Teste depende dos valores dos resíduos do modelo

ajustado para a série (lembrando que a série utilizada agora é aquela que a variabilidade e a tendência foram removidas).

Assim como nos materiais de aula, o modelo ajustado nesse caso foi polinomial, em que decidimos por um polinômio de grau 3. Usando este número o modelo parece capturar as variações médias do número de óbitos que acontecem na série, levando em conta ainda a busca de um modelo parcimonioso (polinômios de graus 4,5,6,7 e 8 não apresentaram uma curva visualmente diferente da ajustada com grau 3).

A estatística do Teste, denominada Estatística  $g$  de Fisher, é calculada a seguir:

$$\begin{aligned} g &= \frac{\max(I_p)}{\sum_{p=1}^{311} I_p} = \\ &= \frac{8.49}{60.16} = \\ &= 0.14 \end{aligned}$$

O valor-p obtido é muito próximo de zero ( $= 1.165745e^{-18}$ ). Portanto rejeitamos a hipótese nula da não presença de sazonalidade ao nível de significância  $\alpha = 0.05$ , ou seja, há indícios de que a série apresenta tendência.

### 1.4.2 Encontrando o período sazonal

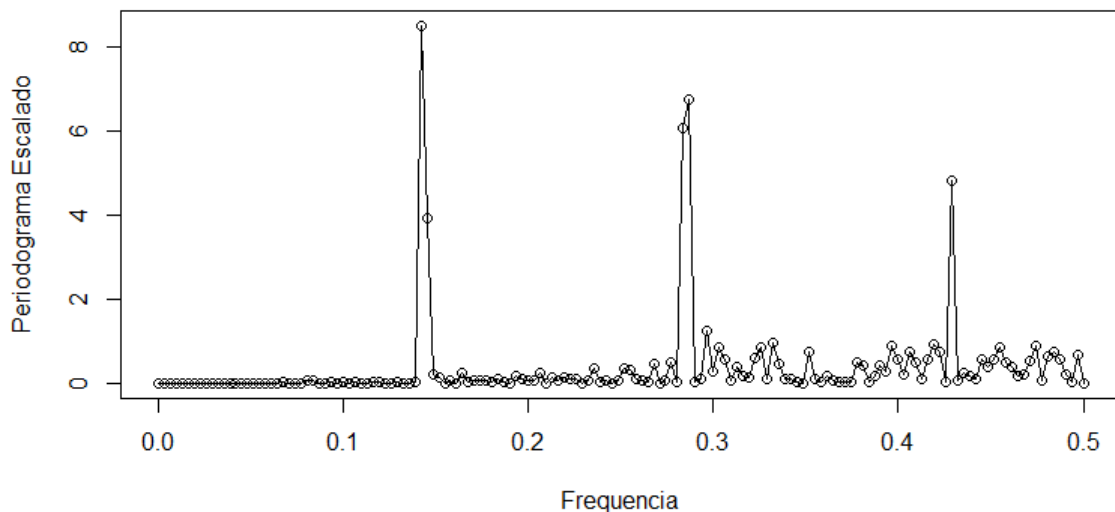


Figura 1.4: Periodograma da série com variabilidade ajustada e sem tendência.

Nota-se que o maior valor da ordenada é para a frequência de 0.14, ou seja, cada dia representa 14% de um ciclo completo. Em outras palavras, um ciclo completo ocorre a cada

$\frac{1}{0.14} = 7.04$  dias (período sazonal de 7.04 dias), como é possível observar a partir dos dados da série original.