## Fazendo Previsões com o BrazilCrime

### Giovanni Vargette, Igor Laltuf, Marcelo Justus

### Contents

1	Introdução	1
2	Sintaxe	1
	2.1 Argumentos	1
3	Exemplo de Uso	2
4	Interpretação	4
5	Considerações	4
6	Conclusão	4

## 1 Introdução

A função br\_crime\_predict() do pacote BrazilCrime permite gerar previsões de séries temporais criminais com base em modelos estatísticos robustos. É especialmente útil para análises de tendências futuras em ocorrências ou vítimas de crimes, sendo compatível com os dados obtidos via get\_sinesp\_vde\_data().

A função utiliza modelos ARIMA e exponenciais suavizados para prever os valores futuros de forma automatizada, exibindo os resultados com gráficos claros e de fácil interpretação.

#### 2 Sintaxe

br crime predict(dados, ts col="total", log = TRUE, freq = "monthly", h = 12, level = 95)

### 2.1 Argumentos

- -dados: Data\_frame que contém as informações a serem utilizdas.
- -ts\_col: Nome da variável que será utilizada na previsão (Por exemplo: "total", "total\_vitima").
- -log: Lógico. Se TRUE, aplica transformação logarítmica nos dados antes da modelagem. Útil para séries com variância crescente.
  - -freq: Granularidade dos dados, mensal ("monthly"), ou se estão agrupados anualmente ("yearly).
  - -h: Número de períodos futuros a serem previstos (padrão: 12).
  - -level: Nível de confiança que será utilizado na previsão. Padrão 95%.

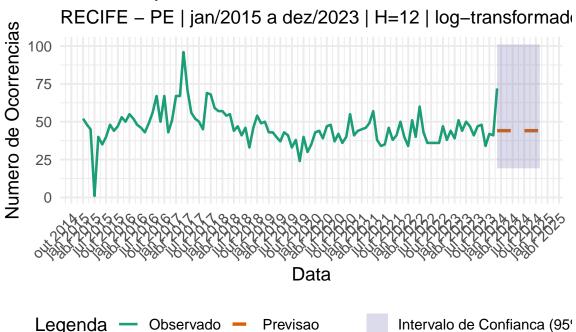
### 3 Exemplo de Uso

```
dados <- BrazilCrime::get_sinesp_vde_data(state = "PE", city = "Recife", typology = "Homicídio

    doloso",

    category = "vitimas", granularity = "month", year = 2015:2023)
#> Query completed.
# Criar coluna de data (YYYY-MM)
dados <- dados |>
    dplyr::mutate(data = lubridate::ymd(paste0(ano, "-", mes, "-01"))) |>
   dplyr::arrange(data)
# Rodar previsão
BrazilCrime::br_crime_predict(dados = dados, ts_col = "total_vitima", log = TRUE)
#> Convertendo dados para objeto 'ts'
#> Registered S3 method overwritten by 'quantmod':
                       from
#>
   method
     as.zoo.data.frame zoo
```

# Previsao para Homicídio doloso



\$model Series: ts\_obj ARIMA(0,0,0) with non-zero mean Box Cox transformation: lambda= 0

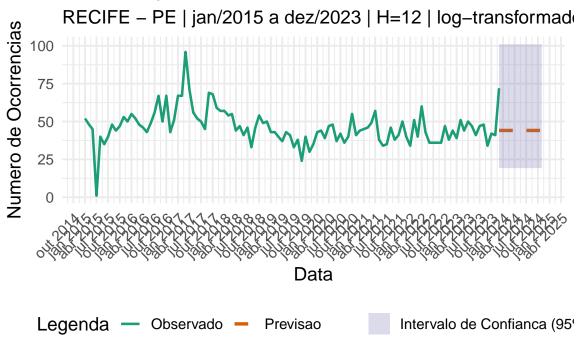
Coefficients: mean 3.7867 s.e. 0.0405

 $sigma^2 = 0.1789$ : log likelihood = -59.8 AIC=123.6 AICc=123.71 BIC=128.96

 $\begin{array}{c} \$ forecast\ Point\ Forecast\ Lo\ 95\ Hi\ 95\ Jan\ 2024\ 44.10983\ 19.25528\ 101.0464\ Feb\ 2024\ 44.10983\ 19.25528\\ 101.0464\ Mar\ 2024\ 44.10983\ 19.25528\ 101.0464\ May\ 2024\ 44.10983\\ 19.25528\ 101.0464\ Jul\ 2024\ 44.10983\ 19.25528\ 101.0464\ Aug\ 2024\\ 44.10983\ 19.25528\ 101.0464\ Sep\ 2024\ 44.10983\ 19.25528\ 101.0464\ Oct\ 2024\ 44.10983\ 19.25528\ 101.0464\ Nov\ 2024\ 44.10983\ 19.25528\ 101.0464\ Dec\ 2024\ 44.10983\ 19.25528\ 101.0464\\ \end{array}$ 

\$plot

# Previsao para Homicídio doloso



\$data date value fitted forecast lower upper 1 2015-01-01 52 44.10983 NA NA NA 2 2015-02-01 48 44.10983 NA NA NA 3 2015-03-01 45 44.10983 NA NA NA 4 2015-04-01 1 44.10983 NA NA NA 5 2015-05-01 40 44.10983 NA NA NA 6 2015-06-01 35 44.10983 NA NA NA 7 2015-07-01 40 44.10983 NA NA NA 8 2015-08-01 48 44.10983 NA NA NA NA 9 2015-09-01 44 44.10983 NA NA NA 10 2015-10-01 47 44.10983 NA NA NA 11 2015-11-01 53 44.10983 NA NA NA 12 2015-12-01 50 44.10983 NA NA NA 13 2016-01-01 55 44.10983 NA NA NA 14 2016-02-01 52 44.10983 NA NA NA 15 2016-03-01 48 44.10983 NA NA NA 16 2016-04-01 46 44.10983 NA NA NA 17 2016-05-01 43 44.10983 NA NA NA 18 2016-06-01 49 44.10983  $NA\ NA\ NA\ 19\ 2016-07-01\ 56\ 44.10983\ NA\ NA\ NA\ 20\ 2016-08-01\ 67\ 44.10983\ NA\ NA\ NA\ 21\ 2016-09-01$ 50 44.10983 NA NA NA 22 2016-10-01 67 44.10983 NA NA NA 23 2016-11-01 43 44.10983 NA NA NA 24 2016-12-01 51 44.10983 NA NA NA 25 2017-01-01 67 44.10983 NA NA NA 26 2017-02-01 67 44.10983 NA NA NA 27 2017-03-01 96 44.10983 NA NA NA 28 2017-04-01 71 44.10983 NA NA NA 29 2017-05-01 56 44.10983 NA NA NA 30 2017-06-01 52 44.10983 NA NA NA 31 2017-07-01 50 44.10983 NA NA NA 32 2017-08-01 45 44.10983 NA NA NA 33 2017-09-01 69 44.10983 NA NA NA 34 2017-10-01 68 44.10983 NA NA NA 35 2017-11-01 59 44.10983 NA NA NA 36 2017-12-01 57 44.10983 NA NA NA 37 2018-01-01 57 44.10983 NA NA NA NA 38 2018-02-01 54 44.10983 NA NA NA 39 2018-03-01 55 44.10983 NA NA NA 40 2018-04-01 44 44.10983 NA NA NA 41 2018-05-01 47 44.10983 NA NA NA 42 2018-06-01 41 44.10983 NA NA NA 43 2018-07-01 46 44.10983 NA NA NA 44 2018-08-01 33 44.10983 NA NA NA 45 2018-09-01 46 44.10983 NA NA NA 46 2018-10-01 54 44.10983 NA NA NA 47 2018-11-01 49 44.10983 NA NA NA 48 2018-12-01 50 44.10983 NA NA NA 49 2019-01-01 43 44.10983 NA NA NA 50 2019-02-01 43 44.10983 NA NA NA 51 2019-03-01 40 44.10983 NA NA NA 52 2019-04-01 37 44.10983 NA NA NA 53 2019-05-01 43 44.10983 NA NA NA 54 2019-06-01 41 44.10983 NA NA NA 55 2019-07-01 33 44.10983 NA NA NA  $56\ 2019-08-01\ 38\ 44.10983\ NA\ NA\ NA\ S7\ 2019-09-01\ 24\ 44.10983\ NA\ NA\ NA\ S8\ 2019-10-01\ 40\ 44.10983$ NA NA NA 59 2019-11-01 30 44.10983 NA NA NA 60 2019-12-01 35 44.10983 NA NA NA 61 2020-01-01 43 44.10983 NA NA NA 62 2020-02-01 44 44.10983 NA NA NA 63 2020-03-01 39 44.10983 NA NA NA  $64\ 2020-04-01\ 47\ 44.10983\ NA\ NA\ NA\ 65\ 2020-05-01\ 48\ 44.10983\ NA\ NA\ NA\ NA\ 66\ 2020-06-01\ 37\ 44.10983$ NA NA NA 67 2020-07-01 42 44.10983 NA NA NA 68 2020-08-01 36 44.10983 NA NA NA 69 2020-09-01 40 44.10983 NA NA NA 70 2020-10-01 55 44.10983 NA NA NA 71 2020-11-01 41 44.10983 NA NA NA 72 2020-12-01 44 44.10983 NA NA NA 73 2021-01-01 45 44.10983 NA NA NA 74 2021-02-01 46 44.10983 NA NA NA 75 2021-03-01 49 44.10983 NA NA NA 76 2021-04-01 57 44.10983 NA NA NA 77 2021-05-01 38 44.10983 NA NA NA 78 2021-06-01 34 44.10983 NA NA NA 79 2021-07-01 35 44.10983 NA NA NA 80 2021-08-01 46 44.10983 NA NA NA 81 2021-09-01 38 44.10983 NA NA NA 82 2021-10-01 41 44.10983 NA NA NA 83 2021-11-01 50 44.10983 NA NA NA 84 2021-12-01 40 44.10983 NA NA NA 85 2022-01-01 34 44.10983 NA NA NA 86 2022-02-01 51 44.10983 NA NA NA 87 2022-03-01 40 44.10983 NA NA NA 88 2022-04-01 60 44.10983 NA NA NA 89 2022-05-01 43 44.10983 NA NA NA 90 2022-06-01 36 44.10983 NA NA NA 91 2022-07-01 36 44.10983 NA NA NA 92 2022-08-01 36 44.10983 NA NA NA 93 2022-09-01 36 44.10983 NA NA NA 94 2022-10-01 47 44.10983 NA NA NA 95 2022-11-01 38 44.10983 NA NA NA 96 2022-12-01 44 44.10983 NA NA NA 97 2023-01-01 39 44.10983 NA NA NA 98 2023-02-01 51 44.10983 NA NA NA 99 2023-03-01 44 44.10983 NA NA NA 100 2023-04-01 50 44.10983 NA NA NA 101 2023-05-01 47 44.10983 NA NA NA 102 2023-06-01 41 44.10983 NA NA NA 103 2023-07-01 47 44.10983 NA NA NA 104 2023-08-01 48 44.10983 NA NA NA NA 105 2023-09-01 34 44.10983 NA NA NA 106 2023-10-01 42 44.10983 NA NA NA 107 2023-11-01 41 44.10983 NA NA NA 108 2023-12-01 72 44.10983 NA NA NA 109 2023-12-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 110 2024-01-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 111 2024-02-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 112 2024-03-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 113 2024-04-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 114 2024-05-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 115 2024-06-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 116 2024-07-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 117 2024-08-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 118 2024-09-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 119 2024-10-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464 120 2024-11-01 NA NA 44.10983 19.25528 101.0464

## 4 Interpretação

O gráfico gerado inclui:

A série histórica original

A previsão para os próximos steps\_ahead meses

Intervalos de confiança para as estimativas

Indicação visual das transformações (caso o log = TRUE tenha sido ativado)

## 5 Considerações

O desempenho do modelo pode variar de acordo com o comportamento da série (sazonalidade, tendência, etc.).

É possível customizar os resultados combinando br\_crime\_predict() com filtros da função get\_sinesp\_vde\_data() para diferentes cidades, anos ou tipologias.

#### 6 Conclusão

A função br\_crime\_predict() é uma ferramenta poderosa para análises exploratórias e preditivas de dados criminais. Seu uso, aliado às outras funções do pacote BrazilCrime, permite compreender padrões históricos e antecipar possíveis tendências com base em dados oficiais.

### References

- [1] Vargette, G., Laltuf, I., Justus, M. BrazilCrime: Interface to Brazilian Crime Data. CRAN Comprehensive R Archive Network. Disponível em: https://CRAN.R-project.org/package=BrazilCrime
- [2] Hyndman, R. J., Athanasopoulos, G. (2021). Forecasting: Principles and Practice. Disponível em: https://otexts.com/fpp3/

[3] Grolemund, G., Wickham, H. (2011). Dates and Times Made Easy with lubridate. https://lubridate. tidyverse.org