Análise de Crimes em Curitiba

CSI Curitibanos

João Felipe Sarggin Machado João Lucas Mizuguchi Ferreira Pedro Sodré dos Santos Thiago Ramos Bernardo

Perguntas de Pesquisa

- Como a variável "renda", "taxa de alfabetização" e "distância em relação ao centro" influenciam nas quantidades de crimes nos bairros de Curitiba?
- Como o horário do crime (e outras variáveis do bairro) influenciam no tipo de crime?
- Como o período do ano influencia na quantidade total de crimes na cidade de Curitiba?

Modelo

Regressão múltipla

Hipótese

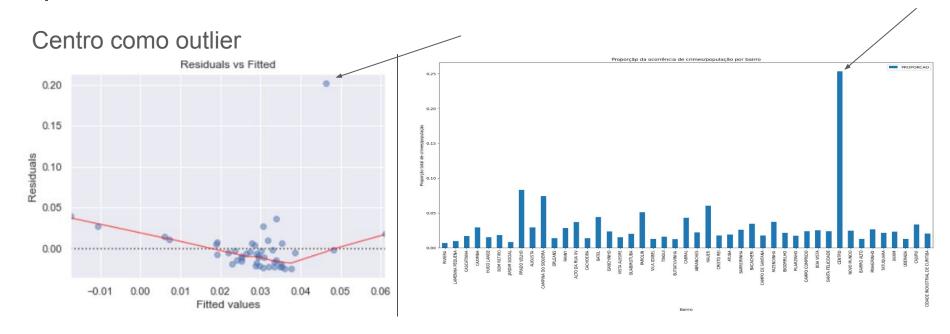
A renda, a taxa de analfabetização e a distância em relação ao centro influenciam na quantidade de crimes.

Dados

Serão utilizados dados dos bairros, do dataset retirado do InfoCuritiba. Além dos dados da Guarda Municipal, que foi filtrado na análise exploratória ("analise_crime_filtrado.csv").

Dataframe final para aplicar no modelo

	ATENDIMENTO_BAIRRO_NOME	POPULACAO_TOTAL	RENDIMENTO_MENSAL_MEDIO	TAXA_ANALFABETISMO	TOTAL_POR_BAIRRO	CRIMINALIDADE	DISTANCIA_CENTRO
1	CIDADE INDUSTRIAL DE CURITIBA	172822	779.67	4.34	2994	0.017324	11084
2	CAJURU	96200	873.67	4.64	2969	0.030863	7848
3	PINHEIRINHO	50401	844.62	3.95	1214	0.024087	11665
4	XAXIM	57182	1040.56	3.07	1174	0.020531	9391
5	NOVO MUNDO	44063	1231.25	2.93	982	0.022286	7527
6	FAZENDINHA	28074	984.18	3.64	964	0.034338	8598
7	TATUQUARA	52780	590.06	6.11	952	0.018037	17171
8	HAUER	13315	1336.02	1.94	770	0.057830	6141
9	BACACHERI	23734	2216.40	1.27	766	0.032274	5859
10	UBERABA	72056	1101.82	3.51	713	0.009895	9209
11	BOA VISTA	31052	1600.36	1.60	659	0.021222	6102
12	SANTA FELICIDADE	31572	1652.46	2.46	645	0.020429	7731
13	CAMPO COMPRIDO	28816	1784.40	3.68	587	0.020371	7342
14	BIGORRILHO	28336	3729.56	0.74	560	0.019763	3170
15	CABRAL	13060	3519.61	0.70	544	0.041654	3835
	·		·	·			



C/ Centro

S/ Centro

Como a variável "renda", "taxa de alfabetização" e "distância em relação ao centro" influenciam nas quantidades de crimes nos bairros de Curitiba?

Dep. Variable:	CRIMINALIDADE	R-squared:	0.103
Model:	OLS	Adj. R-squared:	0.082
Method:	Least Squares	F-statistic:	4.949
Date:	Wed, 07 Dec 2022	Prob (F-statistic):	0.0314
Time:	21:26:20	Log-Likelihood:	87.269
No. Observations:	45	AIC:	-170.5
Df Residuals:	43	BIC:	-166.9
Df Model:	1		
Covariance Type:	nonrobust		

OLS Regression Results									
Dep. Variable:	CRIMINALIDADE	R-squared:	0.067						
Model:	OLS	Adj. R-squared:	0.045						
Method:	Least Squares	F-statistic:	3.029						
Date:	Wed, 07 Dec 2022	Prob (F-statistic):	0.0891						
Time:	22:47:00	Log-Likelihood:	121.40						
No. Observations:	44	AIC:	-238.8						
Df Residuals:	42	BIC:	-235.2						
Df Model:	1								
Covariance Type:	nonrobust								

Regressão Linear - Taxa de Analfabetismo

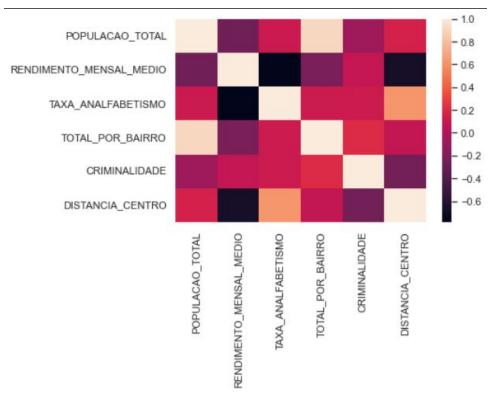
		esults	OLS Regression R			
1000	0.009	R-squared:	CRIMINALIDADE	Dep. Variable:		
	-0.014	Adj. R-squared:	OLS	Model:		
	0.4009	F-statistic:	Least Squares	Method:		
	0.530	Prob (F-statistic):	Wed, 07 Dec 2022	Date:		
	85.027	Log-Likelihood:	21:26:21	Time:		
	-166.1	AIC:	45	No. Observations:		
	-162.4	BIC:	43	Df Residuals:		
			1	Df Model:		
			nonrobust	Covariance Type:		
		esults	OLS Regression R			
	0.013	R-squared:	CRIMINALIDADE	Dep. Variable:		

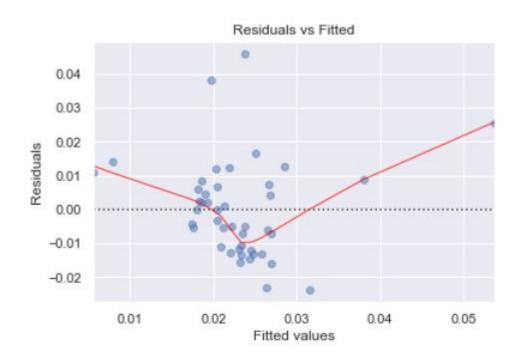
OLS Regression Results									
Dep. Variable:	CRIMINALIDADE	R-squared:	0.013						
Model:	OLS	Adj. R-squared:	-0.011						
Method:	Least Squares	F-statistic:	0.5431						
Date:	Wed, 07 Dec 2022	Prob (F-statistic):	0.465						
Time:	22:47:01	Log-Likelihood:	120.15						
No. Observations:	44	AIC:	-236.3						
Df Residuals:	42	BIC:	-232.7						
Df Model:	1								
Covariance Type:	nonrobust								

Regressão Linear - Renda

	OLS Regression Results										
)	Dep. Variable:	CRIMINALIDADE	R-squared:	0.022							
-	Model:	OLS	Adj. R-squared:	-0.001							
)	Method:	Least Squares	F-statistic:	0.9552							
	Date:	Wed, 07 Dec 2022	Prob (F-statistic):	0.334							
	Time:	21:26:21	Log-Likelihood:	85.312							
	No. Observations:	45	AIC:	-166.6							
	Df Residuals:	43	BIC:	-163.0							
	Df Model:	1									
	Covariance Type:	nonrobust									
	OLS Regression Results										

	OLS Regression R	1000		ı
		l		
Dep. Variable:	CRIMINALIDADE	R-squared:	0.006	Q
Model:	OLS	Adj. R-squared:	-0.018	6
Method:	Least Squares	F-statistic:	0.2443	ત
Date:	Wed, 07 Dec 2022	Prob (F-statistic):	0.624	Cellin
Time:	22:47:01	Log-Likelihood:	119.99	C
No. Observations:	44	AIC:	-236.0	
Df Residuals:	42	BIC:	-232.4	
Df Model:	1			
Covariance Type:	nonrobust			





- Em pequena escala cidade as variáveis socioeconômicas podem ser não tão relevantes
- Falta de variáveis relevantes e difíceis de obter (policiamento, fluxo de pessoas, iluminação)
- Falta de outros índices socioeconômicos (IDH, grau de escolaridade, etc.)

Modelo

Clusterização Hierárquica

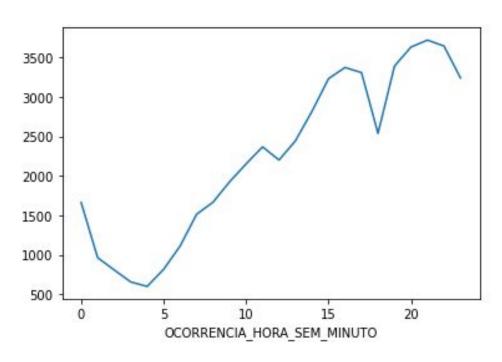
Hipótese

Certos tipos de crime acontecem com mais frequência após o horário de expediente (depois das 17h).

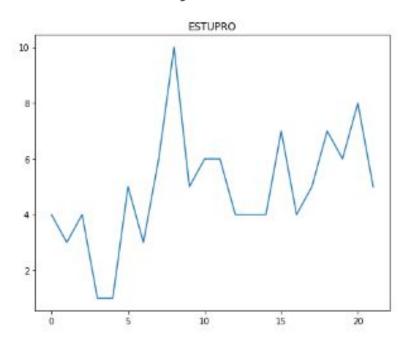
Dados

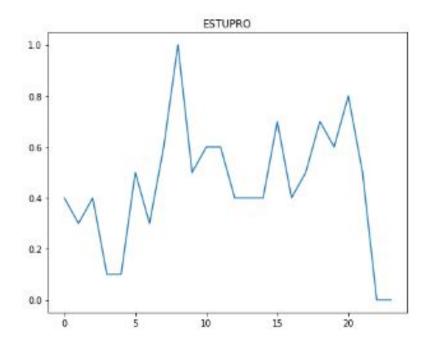
Serão utilizados dados dos bairros, do dataset retirado do InfoCuritiba. Além dos dados da Guarda Municipal, que foi filtrado na análise exploratória ("analise_crime_filtrado.csv").

Série temporal de todos os crimes:

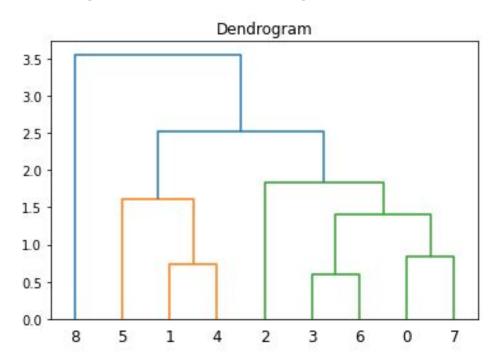


Normalização:

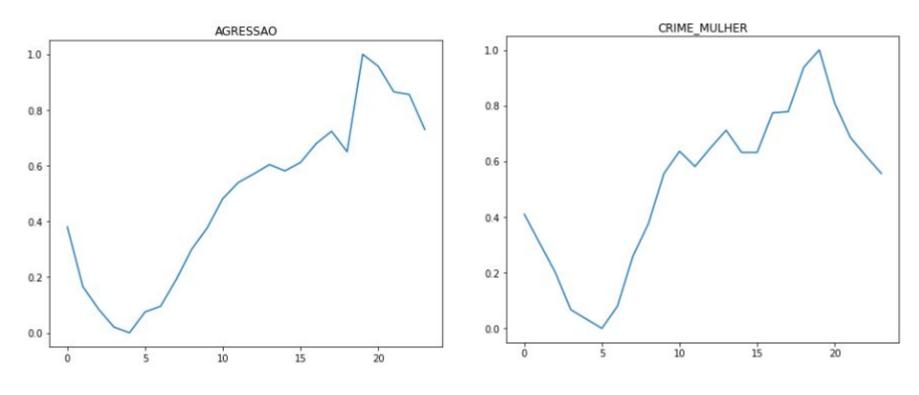




Dendograma da Clusterização Hierárquica:

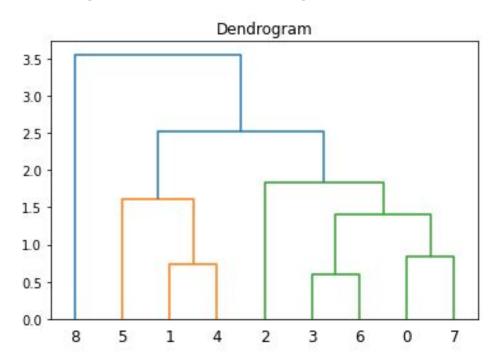


Agressão X Crime Mulher :

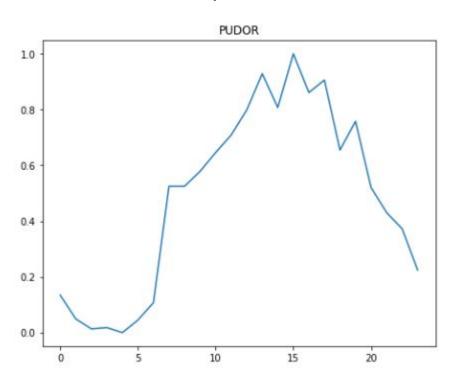


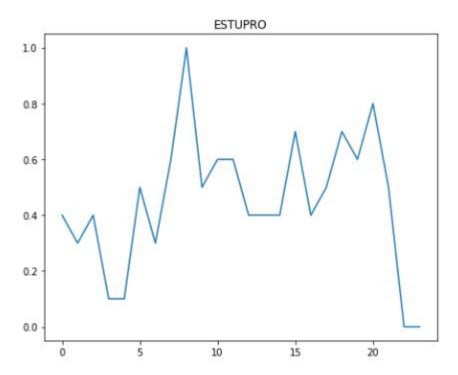
- Semelhança poderia ser explicada se os crimes contra a mulher também envolvessem denúncias de violência doméstica ou agressões;
- "Entre as agressões relatadas nos últimos doze meses, a maioria ocorreu em casa (42%), enquanto 29% na rua e o restante em ambientes como o trabalho, um bar/ balada ou a internet na lista dos locais mais comuns."
- Lei Maria da Penha.
- "Das que buscaram ajuda, 23,8% disseram ter procurado algum órgão especializado (em instituições como delegacias da mulher ou delegacias comuns, além de ligações para o 190). Já 15% compartilharam a situação com alguém da família ou pessoas próximas."
- Trecho retirado do site: Veja Abril

Dendograma da Clusterização Hierárquica:



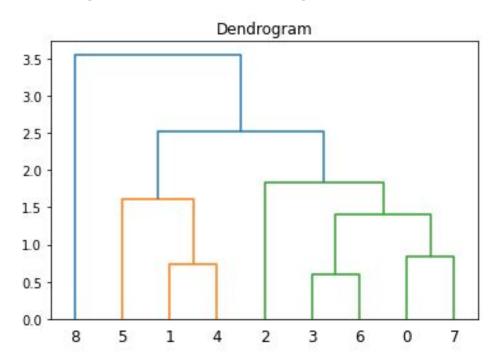
Pudor X Estupro:



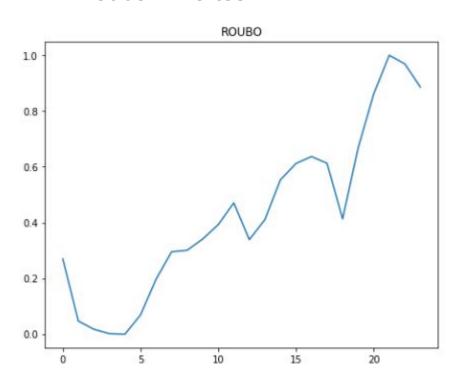


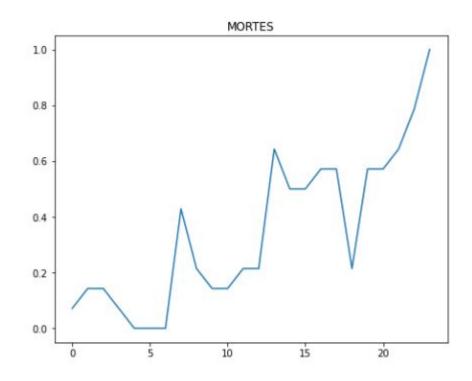
- Dentro da categoria de estupros, também está incluso os atentados violentos ao pudor e por isso possui alguma semelhança o grupo de crimes do pudor (menos violentos), porém tendo um número menor de casos;
- "O crime de atentado violento ao pudor foi inserido dentro do tipo penal do crime de ESTUPRO a partir do ano de 2009 e, dessa forma, a conduta do autor que atuara sob o revogado artigo 214 do Código Penal passou a ser classificada como crime de ESTUPRO (art. 213) e não de estupro de vulnerável (artigo 217-A)."
- Importunação Sexual vs Estupro
- Trecho retirado do site: ConJur

Dendograma da Clusterização Hierárquica:



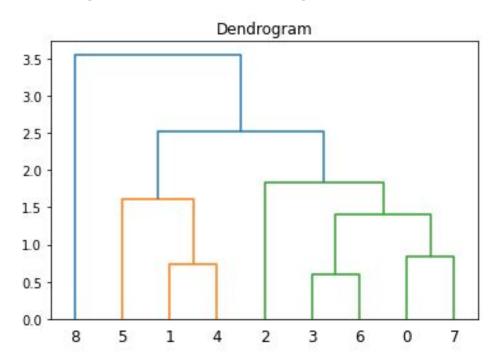
Roubo x Mortes:



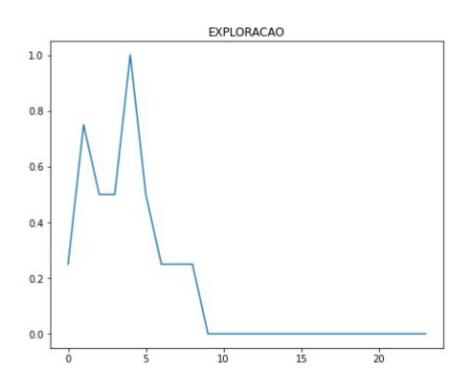


- Comportamento é esperado pois esses crimes ocorrem no fim da noite e uma parte dos roubos são assaltos a mão armada, aumentando as chances de morte da vítima;
- "Somente na capital, foram 79 casos de roubos ou tentativa de roubos com tiros, que resultaram em 28 mortos e 52 feridos 80 baleados no total.
- Em toda a Região Metropolitana, somente no mês de junho houve 20 casos de tiroteios durante tentativas de assalto, com oito mortos e 12 feridos." RJ
- Trecho retirado do site: G1

Dendograma da Clusterização Hierárquica:



Outlier



 Poucos dados registrados (17 ocorrências) e por isso temos um resultado zerado por grande parte do dia, dificultando verificar a semelhança deste com os demais crimes;

Modelo

Regressão por dados de painel

Hipótese

Períodos festivos, épocas do ano (estações do ano) e período de férias (julho, agosto, dezembro e janeiro) tem impacto sobre o número semanal de casos.

Dados

Dados de ocorrência da Guarda Municipal de Curitiba e calendário de feriados municipais/nacionais.

Dataframe final para aplicar no modelo

	DATA	ANO	MES	DIA_SEMANA	CASOS	FERIADO	TEMPERATURA_MEDIA	CHUVA
0	2009-01-01	2009	1	4	2	1	20.4	233
1	2009-01-02	2009	1	5	4	0	20.4	233
2	2009-01-03	2009	1	6	3	0	20.4	233
3	2009-01-04	2009	1	7	9	0	20.4	233
4	2009-01-05	2009	1	1	7	0	20.4	233

OLS Regression Results

Dep. Variable:		CAS	sos	R-sq	uared:	0.0	02
Model:	OLS		OLS	Adj. R-squared:		0.0	01
Method:	L	east Squa	ares	F-sta	tistic:	2.6	611
Date:	Wed	07 Dec 2	022 P	rob (F-sta	tistic):	0.03	37
Time:	22:38:57		3:57	Log-Likelihood:		-150	27.
No. Observations:	4793		793	AIC:		3.006e+	04
Df Residuals:		4	788		BIC:	3.010e+	04
Df Model:			4				
Covariance Type:		nonrol	oust				
		coef	std er	r t	P> t	[0.025	0.975
Inter	cept	9.9224	0.68	1 14.574	0.000	8.588	11.25
FERI	ADO	-0.2351	0.453	3 -0.519	0.604	-1.122	0.652
TEMPERATURA_ME	DIA	0.1396	0.049	2.846	0.004	0.043	0.23
СН	UVA	-0.0068	0.003	3 -2.458	0.014	-0.012	-0.00

Dep. Variable:		CAS	os		R-squ	ared:	0.47	7
Model:		C	LS	A	dj. R-squ	ared:	0.47	5
Method:	L	east Squa	res		F-sta	tistic:	272	3
Date:	Wed,	07 Dec 20	022	Pro	b (F-stat	stic):	0.0	00
Time:		22:42	:20	Lo	g-Likelil	nood:	-1347	В.
No. Observations:		47	793			AIC:	2.699e+0)4
Df Residuals:		47	776			BIC:	2.710e+0)4
Df Model:			16					
Covariance Type:		nonrob	ust					
		coef	std e	err	t	P> t	[0.025	0.975]
Inte	rcept	3.6319	0.4	90	7.419	0.000	2.672	4.592
C(ANO)[T.	2010]	0.2166	0.3	01	0.721	0.471	-0.373	0.806
C(ANO)[T.	2011]	1.1771	0.3	00	3.928	0.000	0.590	1.765
C(ANO)[T.	2012]	2.2564	0.2	99	7.550	0.000	1.670	2.842
C(ANO)[T.	2013]	3.7487	0.2	99	12.517	0.000	3.162	4.336
C(ANO)[T.	2014]	8.0435	0.2	99	26.895	0.000	7.457	8.630
C(ANO)[T.	2015]	10.9558	0.2	99	36.633	0.000	10.369	11.542

C(ANO)[T.2016]	9.4913	0.299	31.758	0.000	8.905	10.077	
C(ANO)[T.2017]	8.4818	0.299	28.361	0.000	7.896	9.068	
C(ANO)[T.2018]	7.9257	0.299	26.501	0.000	7.339	8.512	
C(ANO)[T.2019]	8.2900	0.299	27.720	0.000	7.704	8.876	
C(ANO)[T.2020]	10.4995	0.299	35.132	0.000	9.914	11.085	
C(ANO)[T.2021]	8.1613	0.299	27.289	0.000	7.575	8.748	
C(ANO)[T.2022]	9.6087	0.577	16.667	0.000	8.478	10.739	
FERIADO	-0.2528	0.328	-0.771	0.441	-0.896	0.390	
EMPERATURA_MEDIA	0.1499	0.035	4.243	0.000	0.081	0.219	
CHUVA	-0.0084	0.002	-4.194	0.000	-0.012	-0.004	

PanelOLS Estimation Summary

Dep. Variable:	CASOS	R-squared:	0.0001
Estimator:	PanelOLS	R-squared (Between):	-0.1256
No. Observations:	26860	R-squared (Within):	0.0001
Date:	Wed, Dec 07 2022	R-squared (Overall):	-2.182e-05
Time:	23:37:39	Log-likelihood	-4.464e+04
Cov. Estimator:	Unadjusted		
		F-statistic:	1.3642
Entities:	11	P-value	0.2556
Avg Obs:	2441.8	Distribution:	F(2,26847)
Min Obs:	22.000		
Max Obs:	4466.0	F-statistic (robust):	1.3642
		P-value	0.2556
Time periods:	4793	Distribution:	F(2,26847)
Avg Obs:	5.6040		
Min Obs:	1.0000		
Max Obs:	11.000		

Parameter Estimates

	Parameter	Std. Err.	T-stat	P-value	Lower CI	Upper CI
const	1.9225	0.0595	32.299	0.0000	1.8059	2.0392
T MEDIA	0.0076	0.0047	1.6118	0.1070	-0.0016	0.0168
CHUVA	-0.0004	0.0003	-1.4501	0.1470	-0.0009	0.0001

F-test for Poolability: 1139.4

P-value: 0.0000

Distribution: F(10,26847)

```
: model = smf.ols("CASOS ~ T MEDIA + CHUVA + C(REGIONAL FATO NOME) + C(OCORRENCIA ANO)", data=df3)
response = model.fit()
response.summary()
OLS Regression Results
     Dep. Variable:
                            CASOS
                                          R-squared:
                                                          0.830
           Model:
                                      Adj. R-squared:
                               OLS
                                                          0.827
          Method:
                      Least Squares
                                          F-statistic:
                                                          291.0
                   Wed, 07 Dec 2022 Prob (F-statistic):
                                                           0.00
            Time:
                           23:22:54
                                      Log-Likelihood:
                                                        -6021.6
 No. Observations:
                              1515
                                                AIC: 1.210e+04
     Df Residuals:
                              1489
                                                BIC: 1.223e+04
        Df Model:
                                25
 Covariance Type:
                          nonrobust
                                            T MEDIA
                                                        0.3885
                                                                0.203
                                                                               0.055
                                                                                       -0.009
                                                                                                0.786
                                                                         1.917
                                              CHUVA
                                                       -0.0276
                                                                0.012
                                                                                       -0.050
                                                                                               -0.005
```