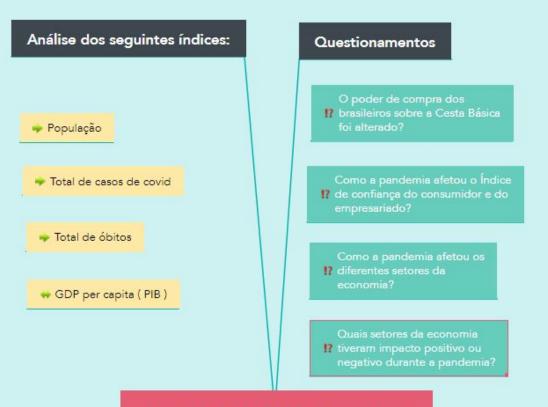
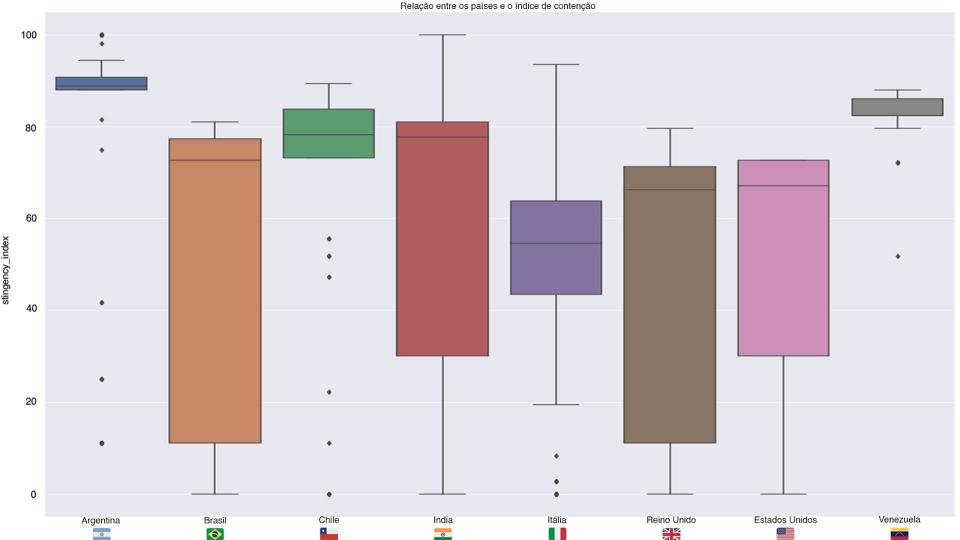


# Impactos da pandemia na economia.



Impacto do covid-19 na economia



## Código

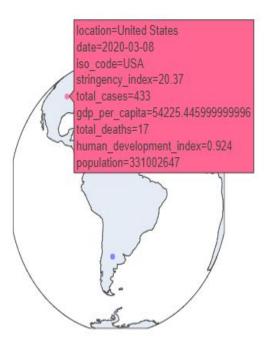
```
6.O que representa o stringency_index em relação a cada pais ?

In [70]: 
sns.set_style()
plt.figure(figsize=(39, 11))

aux1 = df_covid_raw2[(df_covid_raw2["location"] != "0") & (df_covid_raw2["stringency_index"] > 0)]
plt.subplot(1, 3, 1)
sns.boxplot(x="location", y="stringency_index", data=aux1)
plt.ylabel('stringency_index', fontsize = 20)
plt.title("Relação entre países e indicador de contenção",fontsize = 20)

Out[70]: Text(0.5, 0, 'location')
```

#### Mapa com panorama interativo

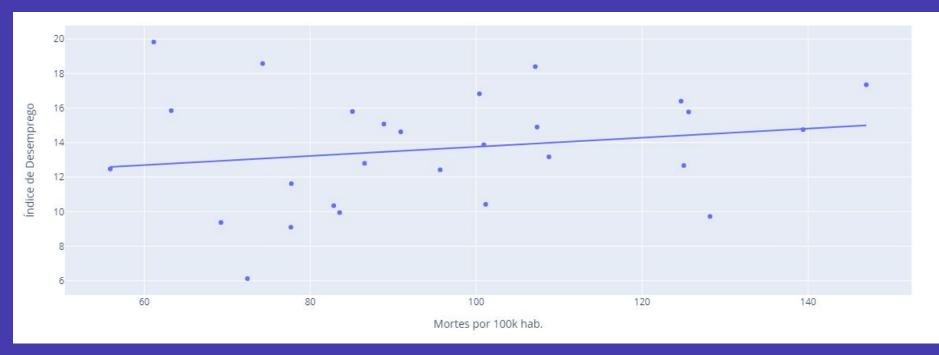


#### location

- Argentina
- Italy
- United Kingdom
- United States



Mortes de COVID-19 por 100K hab. x Índice de Desemprego em 2020. Cada ponto é uma UF.



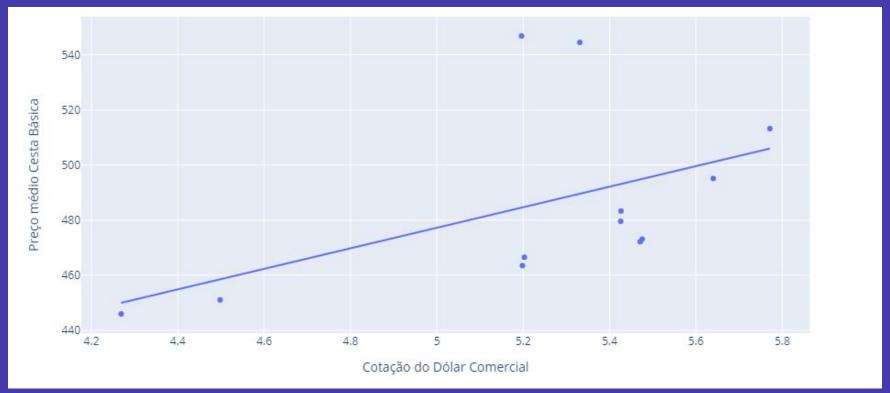
Fonte: Brasil.io e IBGE

}	Cód.	Brasil, Grande Região e Unidade da Federação	1º trimestre 2012	e trimestr	e trim	3º estre 2012	trimest	4º re tr 112	1º rimestre 2013	trimest	2º tre 013			4 rimestr 201	e tri	1º mestre 2014		29 mestre 2014	tri	3 mestr 201	e tr	rimes 20	4º tre 014	trim	estro 201
(	1	Brasil	7.9	9 7.	5	7.1	6	5.9	8.0		7.4	6	.9	6.	2	7.2		6.8	3	6.	8		6.5		7.
	1	Norte	8.9	8.3	2	7.8	7	7.3	8.6	1	8.3	7	.6	6.	5	7.7		7.2	2	6.	9		6.8		8.
:	2	Nordeste	9.7	7 9.	6	9.3	9	9.3	10.9	10	10.0	8	3.9	7.	9	9.3		8.8	3	8.	6		8.2		9.
;	3	Sudeste	7.9	7.	4	6.9	6	5.6	7.6		7.2	7	.0	6.	2	7.0		6.9	)	6.	9		6.6		8.
4	4	Sul	5.1	1 4.	8	4.3	4	4.0	4.8		4.3	4	1.1	3.	8	4.4		4.1	l	4.	2		3.8		5.
4																									
d d d	es_tot = es_tot = es_tot = es_tot = es_tot =	des_tot.d des_tot.r des_tot.r ead()	ranspose() rop(0) ename_axis ename(colu	reset_inde (None, axis mns={"index	ex() 5=1) c":"Per:	íodo"})	) entro-			RR PA	·A J	АР ТО	MA	PI CI	: RN	РВ	PE	AL	SE	ВА	MG	ES	RJ	SP	PR
d d d d	es_tot = es_tot = es_tot = es_tot = es_tot = es_tot.H  Perío	des_tot.t des_tot.d des_tot.r des_tot.r ead()  do Brasil  1° tre 7.9	ranspose() rop(0) ename_axis ename(colu	.reset_inde (None, axis mns={"index	ex() 5=1) c":"Per:	íodo"}) Sul <sup>Có</sup>	)	RO																	PR 5.6
d d d d	es_tot = es_tot = es_tot = es_tot = es_tot = es_tot = es_tot.  Perío  trimes 20	des_tot.t des_tot.d des_tot.r des_tot.r ead()  do Brasil  1° tre 7.9 12 2° tre 7.5	ranspose() rop(0) ename_axis ename(colu  Norte No	.reset_inde (None, axis mns={"index ordeste Su	ex() 5=1) c":"Per: deste	íodo"}; Sul <sup>Co</sup> 5.1	entro- Oeste	RO	AC AM		.9 12	2.5 8.4	7.9	7.6 7.2	11.5	9.9	9.6	11.3	10.3	11.5	7.8	7.6	8.5	7.8	5.6
d d d d d	es_tot = es_tot = es_tot = es_tot = es_tot = es_tot = es_tot. H  Perío  trimes 20	des_tot.t des_tot.d des_tot.r des_tot.r ead()  do Brasil  1° tre 7.9 12 2° 12 3° tre 7.5 12 3° tre 7.1	ranspose() rop(0) ename_axis ename(colu  Norte No  8.9	.reset_inde (None, axis mns={"index ordeste Sur 9.7	ex() ==1) ":"Per: deste	iodo"}) Sul Co 5.1	) entro- 0este 7.0 { 6.2 {	RO	AC AM	8.5 7.9 5.8 7.7	9 12 7 14	1.5 8.4 1.6 7.7	7.9 9.1	7.6 7.3 7.0 8.5	11.5	9.9	9.6	11.3	10.3	11.5	7.8	7.6	8.5 7.4	7.8	5.6
d d d d d d	es_tot = es_	des_tot.t des_tot.d des_tot.n des_tot.r ead()  do Brasil  1° 7.9 12 2° 7.5 12 3° 7.1 12 4° 6.9	ranspose() rop(0) ename_axis ename(colu  Norte No  8.9	.reset_inde (None, axis mns={"index ordeste Sur 9.7	ex() s=1) ":"Per: deste 7.9	fodo"}; sul C6 5.1 4.8	7.0 (6.2 (6.2 (6.7 (6.7 (6.7 (6.7 (6.7 (6.7 (6.7 (6.7	RO	AC AM 9.0 11.0 8.9 9.1 7.6 9.5	8.5 7.9 5.8 7.7	9 12 7 14 1 14	2.5 8.4 2.6 7.7 3.0 7.2	7.9 9.1 7.7	7.6 7.1 7.0 8.1 6.1 8.0	2 11.5 11.3 11.3	9.9 9.3 8.5	9.6 8.2 9.3	11.3	10.3	11.5 11.2 10.7	7.8 7.1 6.4	7.6 7.3 6.9	8.5 7.4 7.4	7.8 7.5 6.9	5.6 5.3 4.6

brasilio\_util = brasilio.loc[:, ["state", "confirmed", "deaths", "estimated\_population", "confirmed\_per\_100k\_inhabitants"]]
brasilio\_util = brasilio\_util.rename({"confirmed\_per\_100k\_inhabitants": "Casos por 100k hab."}, axis=1)
brasilio\_util["Mortes por 100k hab."] = (brasilio\_util.deaths\*100000)/brasilio\_util.estimated\_population
merged = brasilio\_util.set\_index("state").join(des\_2020.rename("Índice de Desemprego")).reset\_index()
merged

	state	confirmed	deaths	${\tt estimated\_population}$	Casos por 100k hab.	Mortes por 100k hab.	Índice de Desemprego
0	AC	41620	795	894470	4653.03476	88.879448	15.075
1	AL	104818	2489	3351543	3127.45503	74.264302	18.575
2	AM	201013	5285	4207714	4777.24959	125.602643	15.775
3	AP	68201	925	861773	7914.03305	107.336851	14.900
4	ВА	493400	9129	14930634	3304.61520	61.142749	19.825
5	CE	335992	9993	9187103	3657.21381	108.772047	13.175
6	DF	251701	4259	3055149	8238.58345	139.404003	14.750
7	ES	248251	5081	4064052	6108.46023	125.023007	12.675
8	GO	309110	6805	7113540	4345.37516	95.662638	12.425
9	MA	200938	4500	7114598	2824.30574	63.250236	15.850
10	MG	542909	11902	21292666	2549.74647	55.897181	12.475
11	MS	134750	2347	2809394	4796.40805	83.541148	9.950
12	MT	180451	4520	3526220	5117.40617	128.182586	9.725
		200000	7400	2222715		00.005040	10.050

## Correlação entre a cotação média do dólar comercial e o preço médio da Cesta Básica em 2020. Cada ponto é um mês.



```
In [2]:  url = "http://www.yahii.com.br/dolar.html"
            page = requests.get(url)
            soup = BeautifulSoup(page.content, "html.parser")
In [3]: M table = soup.find("table", attrs={"cellspacing":0, "bordercolordark": "#ffffff", "cellpadding": "2", "width": "850"}).tbody
            linhas = table.find all("tr")[:-1]
In [4]: | linhas[-1].text
   Out[4]: '\n2021\n5,4753\n5,5296\n5,6967\n5,4030\n5,2316\n\xa0\n\xa0\n\xa0\n\xa0\n\xa0\n\xa0\n\xa0\n\xa0\n\xa0\n
In [5]: | import re
            def formatador linhas(row):
                row = re.sub("\n", "\t", row)
                row = re.sub(",", ".", row)
                row = re.sub("\xa0", "", row)
                row = re.sub("\t", "", row , 1)
                return row
In [6]: | all_text = ""
            for e in linhas[:-1]:
                    all_text += formatador_linhas(e.text) + "\n"
            all text += formatador linhas(linhas[-1].text)
In [7]: M arquivo = open("dolar por mes.tsv", "w")
            arquivo.write(all text)
            arquivo.close()
In [8]: M df = pd.read csv("dolar por mes.tsv", sep="\t").iloc[-5:, :]#.loc[2020, :]
            df = df.astype(float)
            df.ANO = df.ANO.astype(int)
In [9]: M df_2020 = df.loc[df.ANO == 2020]
            df 2020
   Out[9]:
                ANO
                       JAN
                             FEV MAR ABR
                                                MAI
                                                      JUN
                                                             JUL AGO
                                                                          SET
                                                                               OUT NOV
                                                                                            DEZ
             50 2020 4.2689 4.4981 5.1981 5.4264 5.4257 5.4754 5.2027 5.4707 5.6401 5.7712 5.3311 5.1961
```

Out[21]:		Período	Brasília	Campo Grande	Goiânia	Belo Horizonte	Rio de Janeiro	São Paulo	Vitória	Curitiba	Florianópolis	Porto Alegre	Belém	Aracaju	Fortaleza	João Pessoa	Natal	
	0	01-2020	483.17	458.00	455.08	456.35	507.13	517.51	492.20	452.32	489.13	502.98	415.56	368.69	433.39	388.02	389.26	,
	1	02-2020	481.78	445.40	448.62	459.10	505.55	519.76	480.03	447.91	493.15	492.83	432.95	371.22	462.99	403.98	405.88	
	2	03-2020	484.15	474.53	456.18	461.28	533.65	518.50	504.78	465.47	517.13	497.88	418.80	390.20	475.11	414.05	426.00	V a
	3	04-2020	471.17	495.69	493.21	484.55	544.34	556.25	537.89	511.23	523.80	527.01	434.19	401.37	482.46	437.93	428.28	183
	4	05-2020	441.09	455.35	505.99	484.02	558.81	556.36	536.73	531.27	524.07	518.63	453.36	400.15	455.18	440.25	429.57	
	4																	
		Período	Preçonii															
	ces	ta_basi	ca.head	()														
			Droco m	édio Cesta	Básica													
	0		Pieçoili															
		01-2020 02-2020	Preçom	445	0.953529													
	1	01-2020	Pieço III	445 450	.953529													
	1 2	01-2020 02-2020	Preço III	445 450 463	i.953529 i.994706													
	1 2 3	01-2020 02-2020 03-2020	Pieço III	445 450 463 483	i.953529 i.994706 i.473529													
In [23]: ⊭	1 2 3 4	01-2020 02-2020 03-2020 04-2020 05-2020	113	445 450 463 483 479 2020.T.0	6.953529 0.994706 6.473529 6.279412 0.565294	Ю").renam	ne({50:"	Cotaçã	o do Dô	5lar Com	ercial"}, ax	xis=1).	reset_	index(dr	rop=True)			
In [23]: • • Out[23]:	1 2 3 4 df_df_	01-2020 02-2020 03-2020 04-2020 05-2020 2020_mod	d = df_i d.head(	445 450 463 483 479 2020.T.0	994706 994706 4473529 9279412 9.565294 drop("AN	Ю").renam	ne({50:"	Cotação	o do Dô	ólar Com	ercial"}, as	kis=1).	reset_	index(dr	rop=True)			
	1 2 3 4 df_ df_	01-2020 02-2020 03-2020 04-2020 05-2020 2020_mod	d = df_;	445 450 463 483 479 2020.T.()	.953529 .994706 .473529 .279412 .565294 drop("AN	∥O").renam	ne({50:"	Cotação	o do Dó	ílar Com	ercial"}, ax	xis=1).	reset_:	index(dr	rop=True)			
	1 2 3 4 df_df_	01-2020 02-2020 03-2020 04-2020 05-2020 2020_mod	d = df_i d.head(	445 450 463 483 479 2020.T.()	994706 94706 9473529 9279412 9565294 drop("Ah	∥O").renam	ne({50:"	Cotação	o do Dô	ólar Com	ercial"}, ax	xis=1).	reset_	index(dr	rop=True)			
	1 2 3 4 df_df_	01-2020 02-2020 03-2020 04-2020 05-2020 2020_mod	d = df_i d.head(	445 450 463 483 479 2020.T.( ) Comercial 4.2689 4.4981	994706 94706 9473529 9279412 9565294 drop("Ah	W'').renaπ	ne({50:"	Cotaçã	o do Dó	ólar Com	ercial"}, ax	xis=1).	reset_:	index(dr	rop=True)			
100 C	1 2 3 4 df_df_	01-2020 02-2020 03-2020 04-2020 05-2020 2020_mod	d = df_i d.head(	445 450 463 483 479 2020.T.()	.953529 .994706 .473529 .279412 .565294 drop("AN	Ю").renam	ne({50:"	Cotaçã	o do Dó	ólar Com	ercial"}, as	(is=1).	reset_	index(dr	rop=True)			

## Comportamento da confiança sobre as indústrias brasileiras

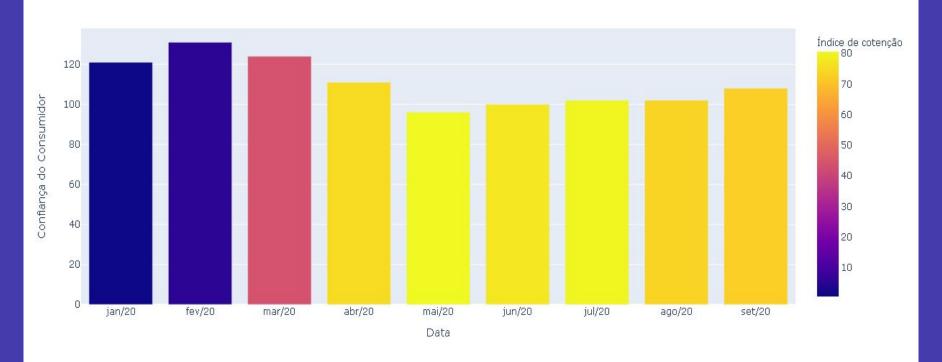
- -Início de barreiras de contenção da pandemia
- -Impactos da pandemia na construção civil, comércio, e indústria
- -Índice de confiança do empresariado e do consumidor

fontes: IBGE, CNI



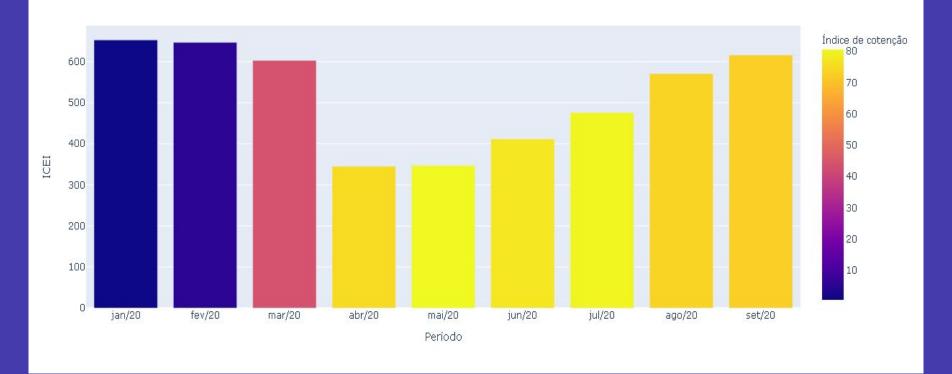
### Confiança do consumidor e índice de contenção

Relação entre índice de confiança do consumidor e o índice de contenção



### Expectativa do desempenho industrial e o índice de contenção

Relação entre índice de confiança do empresariado sobre o desempenho industrial e o índice de contenção



```
1 raw = '/content/raw data.csv'
     2 df4 = pd.read_csv(raw)
     3 df4
    1 df4 = df4.loc[:, ["location", "date", "stringency_index"]]
     2 df4
    1 df5 = df4.loc[(df4.location=="Brazil")].dropna()
     2 df5
    1 def desconsiderar dia(row):
     2 row.date = row.date[:-3]
     3 return row
     5 df5 = df5.apply(desconsiderar dia, axis='columns')
     6 df5
[101] 1 df5 = df5.groupby(["date"]).stringency_index.mean().reset_index()
     2 df5
```

```
1 df_junto = df.join(df5).drop("date", axis=1)
2 df_junto = df_junto.rename({"stringency_index": "Índice de cotenção"}, axis=1)
3 df_junto
```

0	jan/20	121	0.538065
1	fev/20	131	5.560000
2	mar/20	124	43.996452
3	abr/20	111	75.001667
4	mai/20	96	80.541290
5	jun/20	100	77.310000
6	jul/20	102	79.974516

73.525484

Data Confiança do Consumidor Índice de cotenção

D

7 ago/20

8 set/20



## Situação das indústrias durante a pandemia

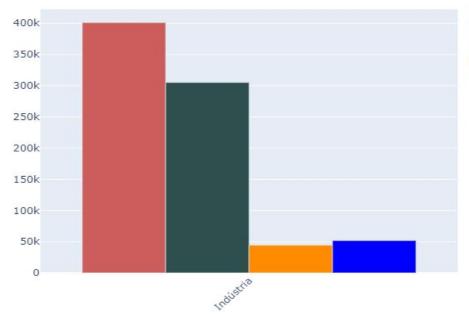
- Redução nas vendas e na produção
- Dificuldade para a adquirirem insumos e matérias-primas
- Fechamento temporários e permanentes das indústrias
- Fechamento de empresas multinacionais (Ford,Audi,Sony)





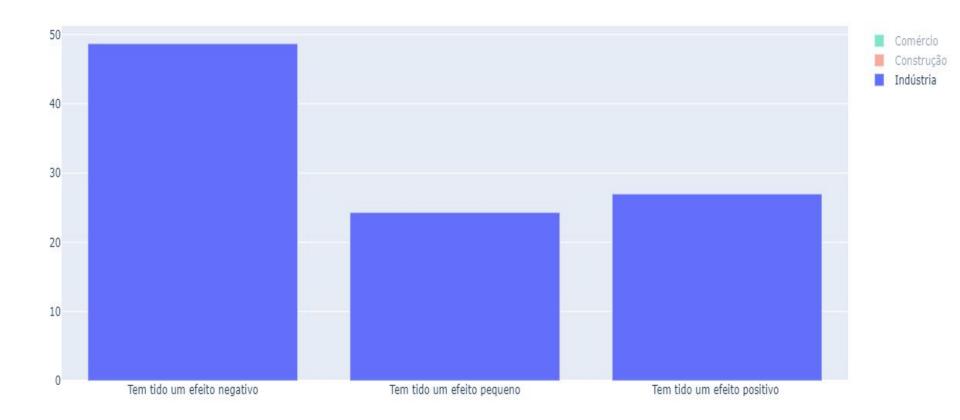
## Funcionamento das indústrias



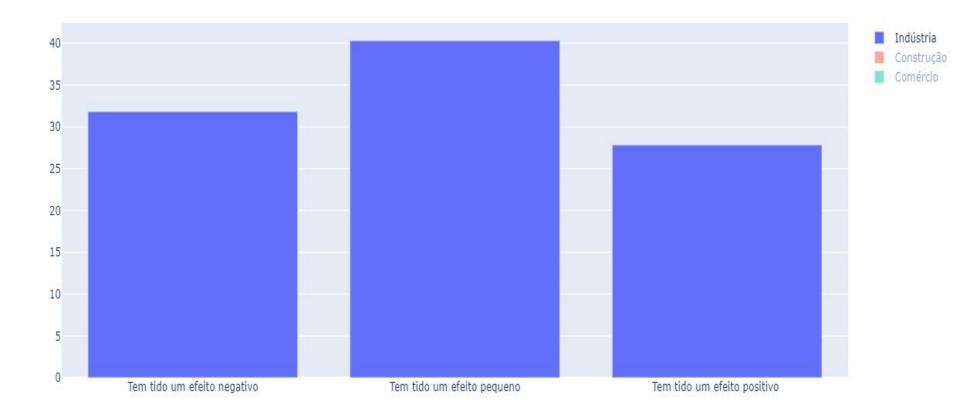


- Total de consultas pelo IBGE nas empresas por região
- Empresas abertas parcialmente
- Empresas que fecharam temporariamente
- Empresas que fecharam definitivamente

### Pesquisa efeito positivo ou negativo na indústria na primeira quinzena de julho de 2020



#### Pesquisa efeito positivo ou negativo na indústria na primeira quinzena de setembro de 2020



## Construção civil e seu crescimento

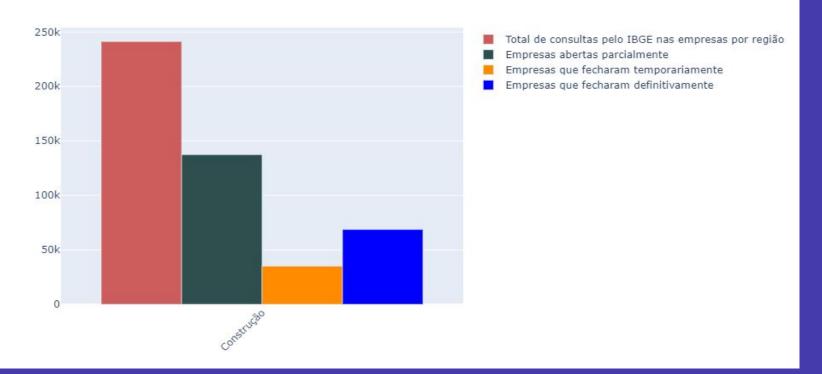
- Setor da economia menos impactado
- Aquecimento do setor durante a pandemia
- Preocupação com a desaceleração do setor pós pandemia
- Crescimento das empresas



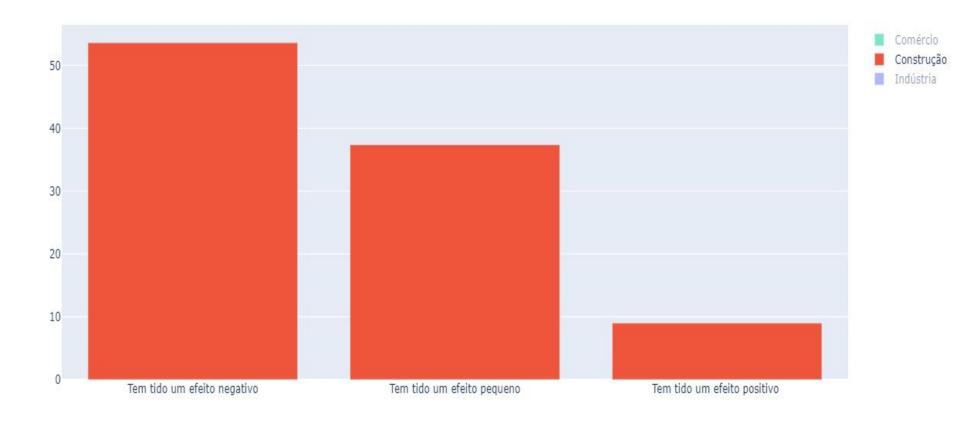


## Funcionamento da construção civil

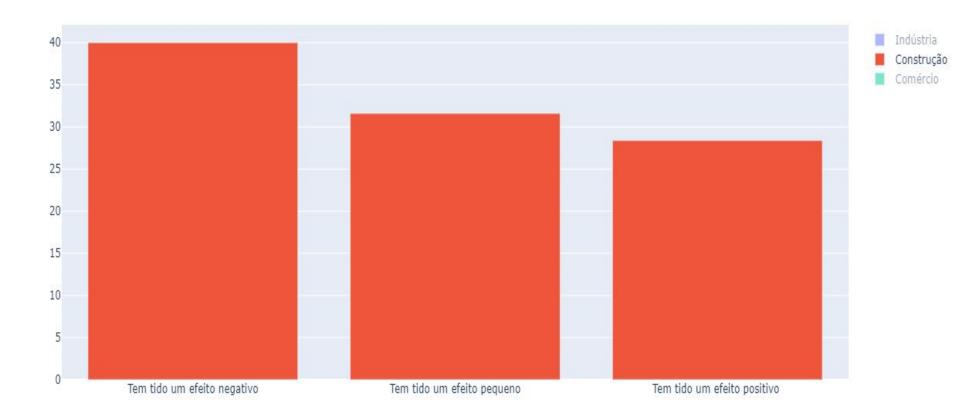
Situação da Construção na pandemia



### Pesquisa efeito positivo ou negativo na construção na primeira quinzena de julho de 2020



#### Pesquisa efeito positivo ou negativo na construção na primeira quinzena de setembro de 2020



## Comércio e os impactos sofridos

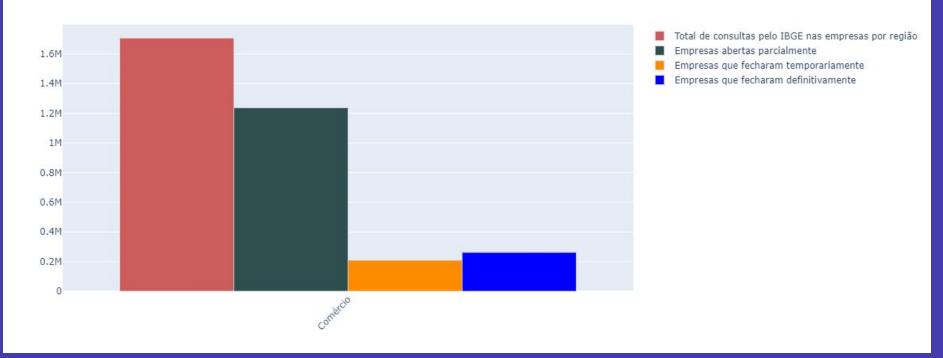
- Setor que mais sofreu e está sofrendo durante a pandemia
- Apresentou prejuízo de 29,5% na primeira quinzena de julho e de 44,5 na primeira quinzena de agosto de 2020
- Fechamento de 75 mil lojas desde o início da pandemia
- Cerca de 2 milhões de pessoas perderam seus empregos por conta do

fechamento do comércio

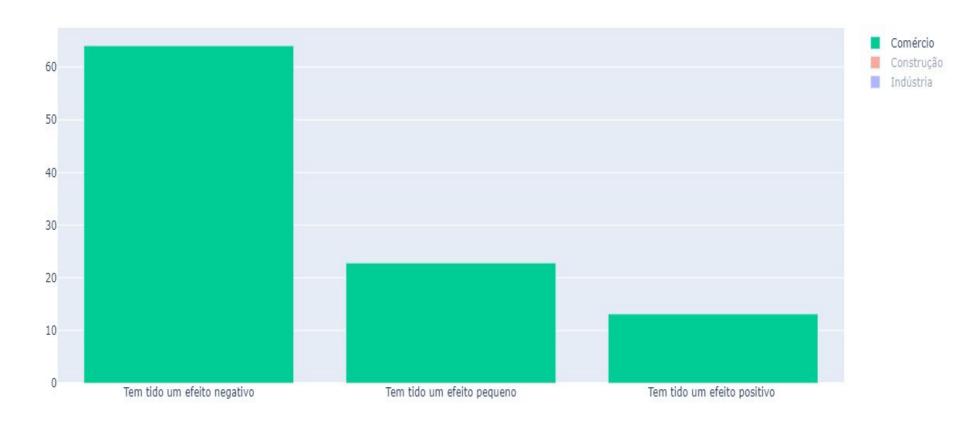


### Comércios fechados temporariamente e permanentemente

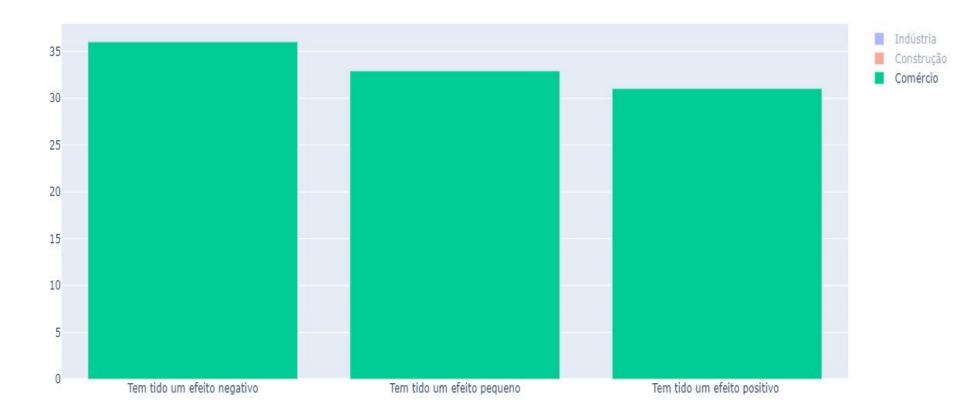
Situação do Comércio na pandemia



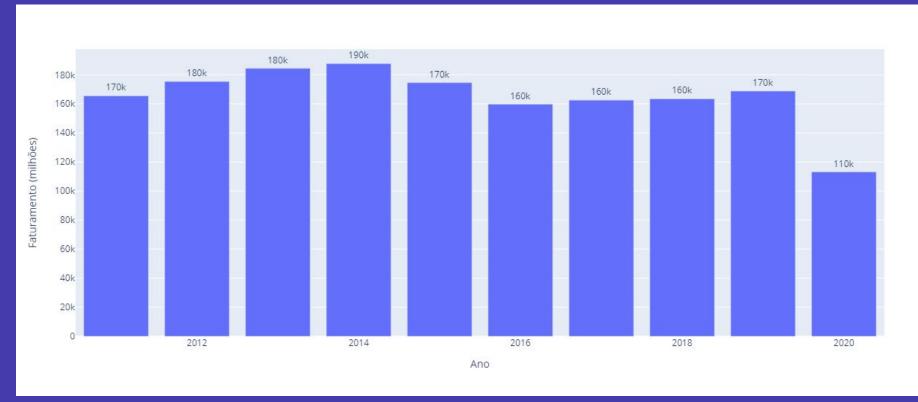
### Pesquisa efeito positivo ou negativo no comércio na primeira quinzena de julho de 2020



### Pesquisa efeito positivo ou negativo no comércio na primeira quinzena de setembro de 2020

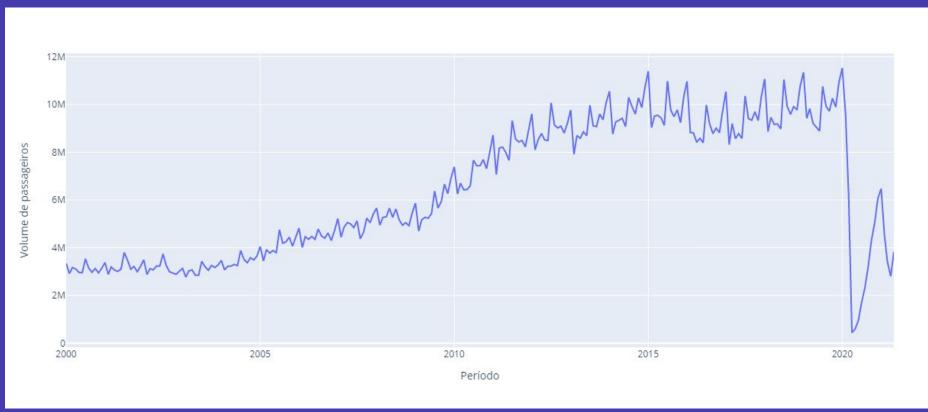


### O faturamento do setor de Turismo



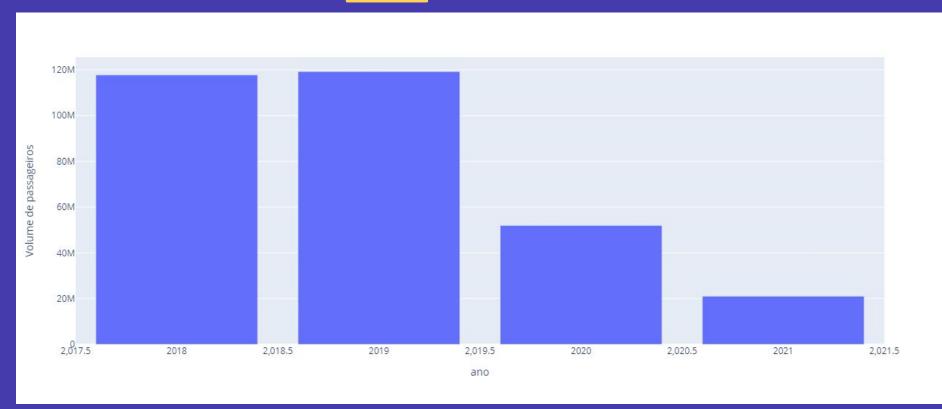
Fonte: FecomercioSP

### O fluxo de passageiros na aviação civil



Fonte: ANAC

### O fluxo de passageiros na aviação civil



Fonte: ANAC

```
[89] aviac = pd.read_csv("Demanda_e_Oferta05.csv", sep=";")
    aviac.head()
```

	ano	mes	empresa_nome	empresa_sigla	empresa_pais	natureza	passageiros_pg	carga_correio_kg	rpk	ask
0	2000	1	AMERICAN AIRLINES, INC.	AAL	ESTADOS UNIDOS DA AMÉRICA	INTERNACIONAL	65102.0	2803329.0	419939104.0	667155136.0
1	2000	1	ABAETÉ LINHAS AÉREAS S.A.	ABJ	BRASIL	DOMÉSTICA	428.0	1557.0	233327.0	725085.0
2	2000	1	AIR CANADA	ACA	CANADÁ	INTERNACIONAL	163.0	838.0	1335622.0	1679770.0
3	2000	1	AEROFLOT- AEROLÍNEAS INTERNACIONAIS DA RÚSSIA	AFL	RÚSSIA	INTERNACIONAL	1634.0	6497.0	15006158.0	22362600.0
4	2000	1	SOCIÉTÉ AIR FRANCE	AFR	FRANÇA	INTERNACIONAL	18048.0	1470274.0	168573888.0	217613136.0

