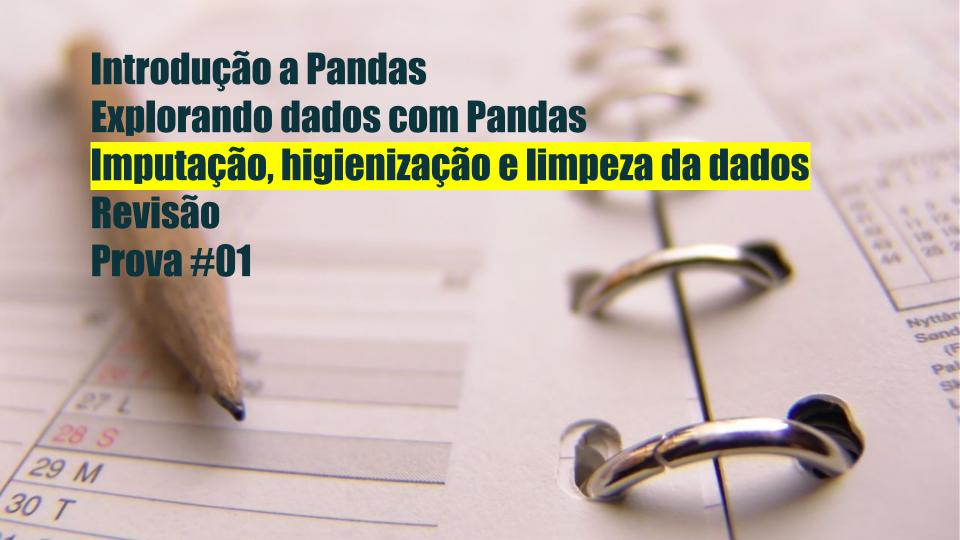




Aula 07 - Higienização, Imputação e Pivoteamento de Dados

Ivanovitch Silva Março, 2019





Atualizar o repositório

git clone https://github.com/ivanovitchm/imd0033_2019_1

Ou

git pull





Estudo de Caso: Titanic





https://www.kaggle.com/c/titanic

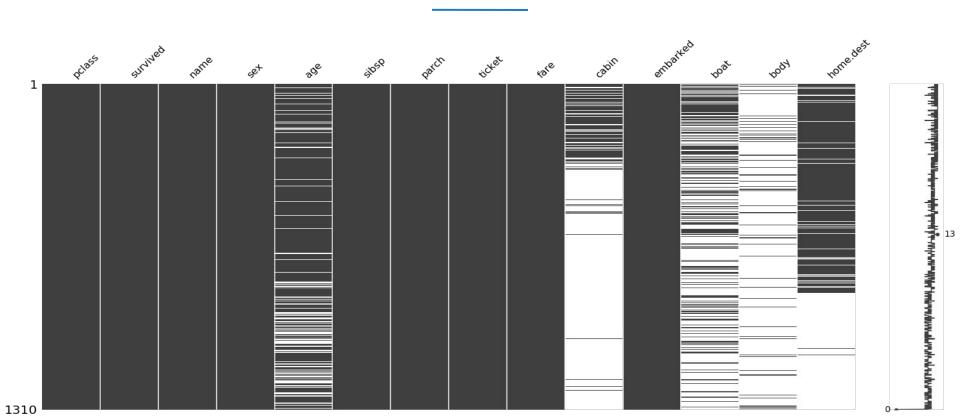


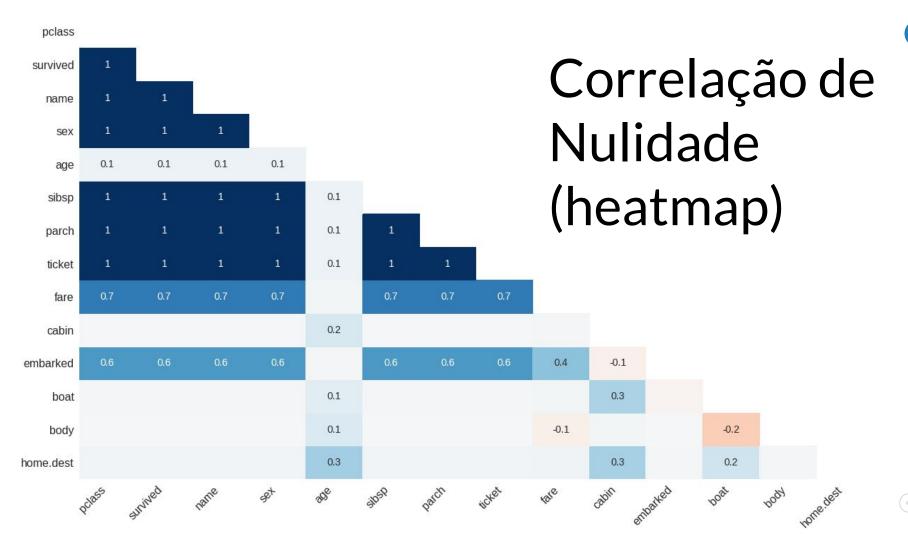
Estudo de caso: Titanic

	pclass	survived	name	sex	age	sibsp	parch	ticket	fare	cabin	embarked	boat	body	home.dest
0	1	1	Allen, Miss. Elisabeth Walton	female	29.0000	0	0	24160	211.3375	B5	S	2		St Louis, MO
1	1	1	Allison, Master. Hudson Trevor	male	0.9167	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S	11		Montreal, PQ / Chesterville, ON
2	1	0	Allison, Miss. Helen Loraine	female	2	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S			Montreal, PQ / Chesterville, ON
3	1	0	Allison, Mr. Hudson Joshua Creighton	male	30.0000	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S		135	Montreal, PQ / Chesterville, ON
4	1	0	Allison, Mrs. Hudson J C (Bessie Waldo Daniels)	female	25	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S			Montreal, PQ / Chesterville,



Visualizando dados faltantes (matrix)







Imputação de dados

O que esses códigos fazem?

```
titanic_survival.loc[~titanic_survival.age.isnull(), "age"].shape
titanic_survival[~titanic_survival["age"].isnull()].shape
```



Qual o ponto de discussão sobre imputação?

```
mean_age = sum(titanic_survival["age"]) / len(titanic_survival["age"])
```

Qual o valor da variável "mean_age" se algum valor da coluna "age" estiver faltando?



Algumas facilidades da API Pandas

correct_mean_age = titanic_survival["age"].mean()

Com sorte, a imputação de dados é bastante comum e uma grande maioria de métodos na API Pandas já realiza o filtro de dados faltantes.



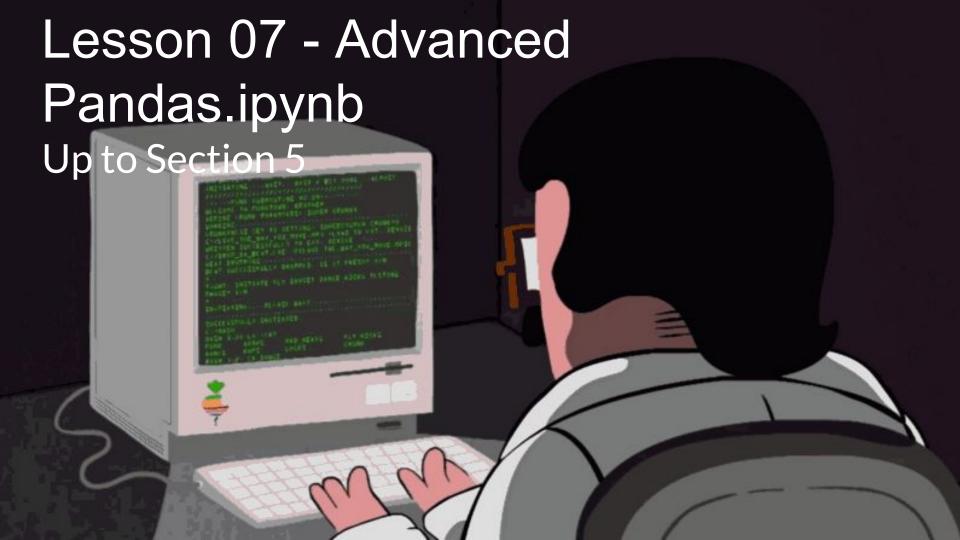
Desafio

Qual o valor médio das passagens por classe?

Exercício seção 5

Qual a idade média dos passageiros por classe?





Calculando estatísticas descritivas

	pclass	survived	name	sex	age	sibsp	parch	ticket	fare	cabin	embarked	boat	body	home.dest
0	1.0	1.0	Allen, Miss. Elisabeth Walton	female	29.0000	0.0	0.0	24160	211.3375	В5	S	2	NaN	St Louis, MO
1	1.0	1.0	Allison, Master. Hudson Trevor	male	0.9167	1.0	2.0	113781	151.5500	C22 C26	S	11	NaN	Montreal, PQ / Chesterville, ON
2	1.0	0.0	Allison, Miss. Helen Loraine	female	2.0000	1.0	2.0	113781	151.5500	C22 C26	S	NaN	NaN	Montreal, PQ / Chesterville, ON

{1.0: 87.50899164086687, 2.0: 21.1791963898917, 3.0: 13.302888700564957}



15

Pivoteamento de tabelas

	pclass	survived	name	sex	age	sibsp	parch	ticket	fare	cabin	embarked	boat	body	home.dest
0	1	1	Allen, Miss. Elisabeth Walton	female	29.0000	0	0	24160	211.3375	B5	S	2		St Louis, MO
1	1	1	Allison, Master. Hudson Trevor	male	0.9167	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S	11		Montreal, PQ / Chesterville, ON
2	1	0	Allison, Miss. Helen Loraine	female	2	1	2	113781	151.5500	C22 C26	S			Montreal, PQ / Chesterville, ON

passenger_class_fares = titanic_survival.pivot_table(index="pclass",
values="fare", aggfunc=np.mean)



	mean		len	
	age	fare	age	fare
pclas	s			
1.0	39.159918	87.508992	323.0	323.0
2.0	29.506705	21.179196	277.0	277.0
3.0	24.816367	13.302889	709.0	709.0



Desafio

Qual a percentagem de sobreviventes para grupos de diferentes idades?

- 0 5 (infantil)
- 6 10 (criança)
- 11 18 (adolescente)
- 19 30 (adulto jovem)
- 31 50 (adulto pleno)
- 51 65 (adulto senior)
- 66 (idoso)

agecat	survived				
Infant	0.0	19			
	1.0	37			
Child	0.0	17			
	1.0	13			
Teenager	0.0	62			
	1.0	45			
Young adult	0.0	263			
	1.0	153			
Adult	0.0	201			
	1.0	141			
Senior adult	0.0	49			
	1.0	36			
Senior	0.0	8			
	1.0	2			

agecat survived





Outra forma de agregação

Young adult 30.0000

Young adult 25.0000

Adult 48.0000

5



aggfunc=lambda x: len(x)/len(titanic_survival[~titanic_survival.age.isnull()])



