## Python para Ciência de Dados

SQLAlchemy, Web Scraping, Clean Data, Data Visualization



Luiz Alberto

Ciência da Computação

June 1, 2019

# Contando Valores Distintos com SQLAlchemy

python

```
from sqlalchemy import create_engine, Table, MetaData, select,
       func
  engine = create_engine('sqlite:///datasets/Northwind.sqlite')
  metadata = MetaData()
7 orders = Table('Orders', metadata, autoload=True,
      autoload_with=engine)
  stmt = select([func.count(orders.columns.ShipCountry.
      distinct())1)
  with engine.connect() as conn:
12
    distinct countries = conn.execute(stmt).scalar()
13
  print(distinct_countries)
```



# Contando Registros com SQLAlchemy (1)

```
1 import pandas as pd
2 from sqlalchemy import create_engine, Table, MetaData, select,
       func
4 engine = create_engine('sqlite:///datasets/Northwind.sqlite')
6 metadata = MetaData()
7 customers = Table('Customers', metadata, autoload=True,
      autoload_with=engine)
8
9 stmt = select([customers.columns.Country
    ,func.count(customers.columns.Id).label('Count')])
  stmt = stmt.group_by(customers.columns.Country)
12
13
  with engine.connect() as conn:
    results = conn.execute(stmt).fetchall()
14
    countries = pd.DataFrame(results)
15
    countries.columns = results[0].keys()
16
```



# Contando Registros com SQLAlchemy (2)

```
18 print(countries)

19 # Country Count

20 # 0 Argentina 3

21 # 1 Austria 2

22 # 2 Belgium 2

23 # 3 Brazil 9

24 # 4 Canada 3
```



## Somando Valores com SQLAlchemy (1)

```
1 import pandas as pd
2 from sqlalchemy import create_engine, Table, MetaData, select,
       func
4 engine = create_engine('sqlite:///datasets/Northwind.sqlite')
6 metadata = MetaData()
7 details = Table('OrderDetails', metadata, autoload=True,
      autoload_with=engine)
8
9 stmt = select([details.columns.ProductId
    ,func.sum(details.columns.Id).label('Quantity')])
  stmt = stmt.group_by(details.columns.ProductId)
12
13
  with engine.connect() as conn:
    results = conn.execute(stmt).fetchall()
14
    quantities = pd.DataFrame(results)
15
    quantities.columns = results[0].keys()
16
```



## Somando Valores com SQLAlchemy (2)



# SQLAlchemy, Pandas e Matplotlib (1)

```
1 import pandas as pd
2 import matplotlib.pyplot as plt
3 from sqlalchemy import create_engine, Table, MetaData, select,
       func
4
5 engine = create_engine('sqlite:///datasets/Northwind.sqlite')
6
7 metadata = MetaData()
8 customers = Table('Customers', metadata, autoload=True,
      autoload_with=engine)
9
  stmt = select([customers.columns.Country
    , func.count(customers.columns.Id).label('Count')])
  stmt = stmt.group_by(customers.columns.Country)
13
  with engine.connect() as conn:
    results = conn.execute(stmt).fetchall()
15
    countries = pd.DataFrame(results)
16
    countries.columns = results[0].keys()
17
```

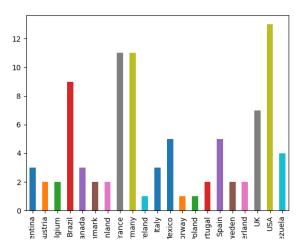


## SQLAlchemy, Pandas e Matplotlib (2)

```
18
19 countries.plot(kind="bar", x='Country', y='Count', legend=None
)
20 plt.show()
```



# SQLAlchemy, Pandas e Matplotlib (3)





#### Hora de colocar as mãos na massa

- Na pasta python-para-ciencia-de-dados/notebooks, abra o arquivo aula-4-maos-na-massa-1.ipynb
- Faça todos os exercícios neste notebook.



#### Importando dados da web

- O pacote **urllib** fornece uma interface para ler dados da web
- urlopen aceita uma url ao invés de um nome de arquivo



#### Importando dados da web



#### **URL**

- Uniform/Universal Resource Locator
- Referencia recursos na web
- Foco: endereço web
- Ingredientes:
  - $\hfill\Box$  identificador do protocolo http:
  - $\hfill\Box$  nome do recurso python.org



#### **HTTP**

- HyperText Transfer Protocol
- Fundação da comunicação de dados na Web
- HTTPS forma mais segura do HTTP
- urlretrieve() executa uma requisição GET



## Requisição GET utilizando urllib

```
import pandas as pd
from urllib.request import urlopen, Request
url = "https://www.wikipedia.org"
request = Request(url)
response = urlopen(request)
html = response.read()
response.close()
```



## Requisição GET utilizando requests

```
import requests
url = "https://www.wikipedia.org"
r = requests.get(url)
texto = r.text
```



# Web Scraping com Python **HTML**

- Mistura dados estruturados e não-estruturados
- Dados estruturados:
  - □ tem um modelo de dados pré-definido
  - organizado de uma forma definida
- Dados não estruturados: nenhum propriedade definida



# Parser e Extração Usando **BeautifulSoup HTML**

- Mistura dados estruturados e não-estruturados
- Dados estruturados:
  - □ tem um modelo de dados pré-definido
  - organizado de uma forma definida
- Dados não estruturados: nenhum propriedade definida



## Parser e Extração Usando BeautifulSoup

```
1 from bs4 import BeautifulSoup
2 import requests
3 url='https://www.crummy.com/software/BeautifulSoup/'
4 r = requests.get(url)
5 html doc = r.text
6 soup = BeautifulSoup(html_doc)
  print(soup.prettify())
  # <!DOCTYPE HTML PUBLIC "-//W3C//DTD HTML 4.0 ...
  # <html>
 # <head>
11 # <meta content="text/html; charset=utf-8" http-equiv="</pre>
     Content-Type"/>
12 # <title>
13 # Beautiful Soup: We called him Tortoise because he taught
    118.
14 # </title>
15 # ...
```



## Explorando o **BeautifulSoup** (1)

■ Fornece vários métodos tais como:

```
from bs4 import BeautifulSoup
import requests
url='https://www.crummy.com/software/BeautifulSoup/'
r = requests.get(url)
html_doc = r.text
soup = BeautifulSoup(html_doc)
print(soup.title)
# <title>
# eautiful Soup: We called him Tortoise because he taught us.
# </title>
```



# Explorando o **BeautifulSoup** (2)

```
1 from bs4 import BeautifulSoup
2 import requests
3 url='https://www.crummy.com/software/BeautifulSoup/'
4 r = requests.get(url)
5 html_doc = r.text
6 soup = BeautifulSoup(html_doc)
7 print(soup.get_text())
  # Beautiful Soup: We called him Tortoise because he taught us.
9 #
10 #
11 # You didn't write that awful page. You're just trying to get
      some
12 # data out of it. Beautiful Soup is here to help. Since 2004,
      it's been
13 # saving programmers hours or days of work on quick-turnaround
```



# Explorando o **BeautifulSoup** (3)

```
1 from bs4 import BeautifulSoup
2 import requests
3 url='https://www.crummy.com/software/BeautifulSoup/'
4 r = requests.get(url)
5 html_doc = r.text
6 soup = BeautifulSoup(html_doc)
  for link in soup.find_all('a'):
    print(link.get('href'))
  # bs4/download/
10 # #Download
11 # bs4/doc/
12 # #HallOfFame
# https://code.launchpad.net/beautifulsoup
14 # https://bazaar.launchpad.net/%7Eleonardr/beautifulsoup/bs4/
      view/head:/CHANGELOG
```



#### Hora de colocar as mãos na massa

- Na pasta python-para-ciencia-de-dados/notebooks, abra o arquivo aula-4-maos-na-massa-2.ipynb
- Faça todos os exercícios neste notebook.



## Entendendo Tidy Data

- "Tidy Data": artigo escrito por Hadley Wickham
- Formaliza a forma de descrição dos dados
- Fornece uma meta para formatação de dados
- "Maneira padrão de organizar valores de dados em um dataframe"



## Motivação para Tidy Data

	name	treatment a	treatment b
0	Daniel	-	42
1	John	12	31
2	Jane	24	27

	0	1	2
name	Daniel	John	Jane
treatment a	-	12	24
treatment b	42	31	27



## Princípios do Tidy Data

- Colunas representam variáveis separadamente
- Linhas representam observações individuais
- Colunas e observações foram uma tabela

	name	treatment a	treatment b
0	Daniel	-	42
1	John	12	31
2	Jane	24	27



## Convertendo para Tidy Data

- Tidy data facilita a correção de problemas comuns em dados
- Problema: na tabela acima a colunas contém valores, ao invés de variáveis
- Solução: pd.melt()

	name	treatment a	treatment b
0	Daniel	-	42
1	John	12	31
2	Jane	24	27



	name	treatment	value
0	Daniel	treatment a	-
1	John	treatment a	12
2	Jane	treatment a	24
3	Daniel	treatment b	42
4	John	treatment b	31
5	Jane	treatment b	27



## Melting

```
import pandas as pd
2 tratamentos = pd.read_csv('tratamento.csv')
3 tratamentos = pd.melt(frame=tratamentos, id_vars='nome',
    value_vars=['tratamento_a', 'tratamento_b'])
  print(tratamentos)
                  variable value
         nome
  # 0 Daniel tratamento_a
                               20
  # 1 John tratamento_a
                               12
  # 2 Jane tratamento_a
                               24
10 # 3 Daniel tratamento b
                               42
         John tratamento_b
                               31
         Jane
              tratamento_b
                               27
12 # 5
```



## Melting

```
import pandas as pd
2 tratamentos = pd.read_csv('tratamento.csv')
  tratamentos = pd.melt(frame=tratamentos, id_vars='nome',
    value_vars=['tratamento_a', 'tratamento_b'],
    var_name='tratamento', value_name='resultado')
5
  print(tratamentos)
         nome
                 tratamento resultado
  # 0 Daniel tratamento_a
  # 1 John tratamento_a
                                   12
10 # 2 Jane tratamento a
                                   24
11 # 3 Daniel tratamento_b
                                   42
12 # 4 John tratamento_b
                                   31
13 # 5 Jane
              tratamento b
                                   27
```



#### Pivot: un-melting data

- Oposto da operação de melting
- No melting, convertemos colunas em linhas
- No pivoting, converte valores únicos em colunas separadas
- Torna a forma de relatórios mais amigável
  - Viola o princípio de tidy data: linhas contém observações
  - Múltiplas variáveis em uma mesma coluna



### Pivot: un-melting data



## Pivot: un-melting data

	date	element	value
0	2010-01-30	tmax	27.8
1	2010-01-30	tmin	14.5
2	2010-02-02	tmax	27.3
3	2010-02-02	tmin	14.4

_				
		date	element	value
C	)	2010-01-30	tmax	27.8
1	L	2010-01-30	tmin	14.5
2	2	2010-02-02	tmax	27.3
3	3	2010-02-02	tmin	14.4
4	ļ	2010-02-02	tmin	16.4



### Pivot: dados duplicados



#### Pivot: dados duplicados

- O método pivot\_table tem um parâmetro que especifica como o método deve tratar valores duplicados.
- Exemplo: o método pode agregar os valores e calcular a média



## Pivot Table: dados duplicados

```
import numpy
               as np
 import pandas as pd
 temperaturas = pd.read_csv('temperaturas_com_repeticao.csv')
 temperaturas = temperaturas.pivot_table(index='data',
                                    columns='temperatura',
                                    values='valor',
6
                                    aggfunc=np.mean)
 print(temperaturas)
   temperatura tmax
                      tmin
   data
   2010-01-30 27.8 14.5
 # 2010-02-02
                27.3 14.2
```



#### Além do Melt e do Pivot

- Melt e pivot são ferramentas básicas
- Um outro problema comum:
  - □ colunas que contém mais um dado



#### Coluna com mais de um dado

	country	year	m014	m1524
0	AD	2000	0	0
1	AE	2000	2	4
2	AF	2000	52	228



#### Coluna com mais de um dado

```
import numpy
              as np
  import pandas as pd
 pesquisas = pd.read_csv('pesquisa.csv')
 pesquisas = pd.melt(frame=pesquisas, id_vars=['pais', 'ano'])
 pesquisas['sexo'] = pesquisas.variable.str[0]
6 print(pesquisas)
     pais ano variable value sexo
     ΑD
                  m O 1 4
   1 AE
         2000 m014
                                m
     ΑF
         2000 m014
     AD
         2000 m1524
                                m
     AE 2000 m1524
                                m
13 # 5
     ΑF
                 m1524
                          228
                                m
```



#### Hora de colocar as mãos na massa

- Na pasta python-para-ciencia-de-dados/notebooks, abra o arquivo aula-4-maos-na-massa-3.ipynb
- Faça todos os exercícios neste notebook.



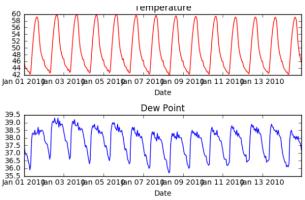
## Plotando múltiplos gráficos com subplot

subplot(nrows, ncols, nsubplot)

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.subplot(2, 1, 1)
plt.plot(t, temperature, 'red')
plt.xlabel('Date')
plt.title('Temperature')
plt.subplot(2, 1, 2)
plt.plot(t, dewpoint, 'red')
plt.xlabel('Date')
plt.xlabel('Date')
plt.title('Dew Point')
plt.tight_layout()
plt.show()
```



## Plotando múltiplos gráficos com subplot





#### Hora de colocar as mãos na massa

- Na pasta python-para-ciencia-de-dados/notebooks, abra o arquivo aula-4-maos-na-massa-4.ipynb
- Faça todos os exercícios neste notebook.