Python e seu ecossistema

Foco: análise de dados

Introdução:

- Utilização do Python (automação, desktop, Web, ciências, ciências de dados)
- Facilidade (foco na solução do problema, não na complexidade da programação)
- Python no mundo da datascience
- Conceito de módulos e pacotes (Boas práticas de modularizar reuso de código)
- Biblioteca Padrão (Baterias inclusas)
- Bibliotecas de terceiros (Python Index Package)
- Comentar sobre ambiente virtualizado Python virtual environment venv (Boas práticas)

Por que recorrer ao Numpy e ao Pandas se o Python já oferece tanto?

- Desempenho superior em operações numéricas
- Manipulação eficiente de grandes volumes de dados
- Funcionalidades prontas para análise estatística
- Operações vetorizadas e sem loops explícitos
- Integração fácil com outros pacotes de ciência de dados

NumPy - Numerical Python

Quando trabalhamos com **ciência de dados** ou sistemas transacionais, precisamos lidar com **grandes volumes de informações estruturadas**.

Em geral, podemos dizer que os modelos de Machine Learning são grandes modelos estatísticos. Eles sabem trabalhar muito bem com números. Então acontece uma tradução, independente do formato que está se trabalhando (textos, imagens, vídeos), para valores numéricos.

Sobre:

- O **NumPy** é uma biblioteca voltada para computação numérica de alto desempenho.
- É uma biblioteca de terceiro, portanto, preciso instalá-la via pip para poder usá-la: (Ambiente local: pip install numpy, No Notebook: !pip install numpy. Obs.: Google Colab ou Ambiente Anaconda já traz instalada por padrão)
- Sua estrutura principal é o array multidimensional (ndarray), que é otimizado para armazenar e manipular grandes volumes de dados numéricos de forma eficiente.
- Ele é amplamente utilizado para cálculos matemáticos e estatísticos, álgebra linear e manipulação de grandes matrizes.
- Exemplos de aplicação:
 - Cálculo de estatísticas em séries temporais financeiras
 - Processamento de imagens e sinais
 - Simulações científicas e computação vetorizada

Estrutura de um ndarray e suas diferentes dimensões

É o tipo de dado principal do NumPy: uma **estrutura de dados em forma de array (vetor ou matriz)**, capaz de armazenar **valores numéricos de forma eficiente** e realizar operações vetoriais com desempenho muito superior às listas do Python.

Exemplo com 1 dimensão (Vetor - Array simples):

```
import numpy as np

vetor = np.array([10, 20, 30, 40])
print(vetor)
print("Shape:", vetor.shape)
print("Dimensões:", vetor.ndim)
```

Entendendo o código-fonte:

- vetor é um array com 4 elementos.
- Tem 1 só eixo, como uma linha de valores.
- shape mostra a forma do array (4 linhas) → (4,)
- .ndim mostra a quantidade de dimensões (profundidade 1) → 1

Exemplo com 2 dimensões (Matriz - Array de arrays):

```
import numpy as np

matriz = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(matriz)
print("Shape:", matriz.shape)
print("Dimensões:", matriz.ndim)
```

Entendendo o código-fonte:

- matriz é uma matriz com 2 linhas e 3 colunas.
- $matriz.shape \rightarrow (2, 3) \rightarrow 2 linhas, 3 colunas$
- matriz.ndim → 2 dimensões

Dê-me dois motivos do porquê é importante aprender NumPy:

Motivos: Desempenho e facilidade, veja:

Problema real: você tem uma lista de preços de produtos comercializados por uma empresa e recebe a missão de aplicar 20% de aumento no preço destes produtos sem perder o valor antigo.

Vamos analisar duas abordagens diferentes para resolução deste problema.

Mais lento, percorrendo item a item, por meio do laço de repetição for:

```
tabela_precos = [100, 88, 72, 23, 99, 300, 1000, 8000, 4000, 999, 333,
849, 777, 555, 444, 333, 222, 111]
nova_tabela_precos = []

%time
for preco in tabela_precos:
    novo_preco = preco * 1.25
    nova_tabela_precos.append(novo_preco)

print(nova_tabela_precos)
```

Mais rápido, utilizando a estrutura ndarray do NumPy sem utilizar laço de repetição:

```
import numpy as np
```

```
tabela_precos_2 = np.array([100, 88, 72, 23, 99, 300, 1000, 8000, 4000, 999, 333, 849, 777, 555, 444, 333, 222, 111])
```

```
%time
```

```
nova_tabela_precos_2 = tabela_precos_2 * 1.25
print(nova_tabela_precos_2)
```

Importante:

Compare os resultados da contagem do tempo de execução dos dois códigos.
 Tempo em microssegundos (µs é uma unidade de tempo que representa um milionésimo de um segundo 0,000001 s).

 O %time é um "magic command" disponível em Notebooks (Jupyter Notebook ou Colab) que mede o tempo de execução da próxima linha. O resultado é apresentado posteriormente à execução da linha que está sendo executada.

Navegando, manipulando e operando na estrutura de um ndarray com um problema do mundo real:

O problema:

Uma rede de lanchonetes tem 3 lojas. Você recebeu a planilha com as vendas de hambúrgueres de cada loja ao longo da semana (segunda a domingo). A matriz representa os dados assim:

	Seg	Ter	Qua	Qui	Sex	Sab	Dom
Loja 1	50	60	55	58	80	120	100
Loja 2	40	45	50	48	70	110	90
Loja 3	35	38	40	42	60	105	85

Código-fonte com a representação dos dados estruturados em Python:

```
import numpy as np
```

```
# Criando o array com os dados de vendas
vendas = np.array([
      [50, 60, 55, 58, 80, 120, 100], # Loja 1
      [40, 45, 50, 48, 70, 110, 90], # Loja 2
      [35, 38, 40, 42, 60, 105, 85] # Loja 3
])

dias_semana = ['Seg', 'Ter', 'Qua', 'Qui', 'Sex', 'Sab', 'Dom']
lojas = ['Loja 1', 'Loja 2', 'Loja 3']
```

Acessar elemento específico (Ex: vendas da Loja 2 na sexta-feira):

```
print('Vendas da Loja 2 na sexta-feira:', vendas[1, 4], 'hambúrgueres')
```

Alterar um valor (Ex: corrigir vendas da Loja 3 no domingo para 88):

```
vendas[2, 6] = 88
print('Novo valor para Loja 3 no domingo:', vendas[2, 6]')
```

Somatório das vendas por loja:

```
print('Total por loja:', np.sum(vendas, axis=1)) # eixo 1 = linha
```

Somatório das vendas por dia, independentemente da loja:

```
print("Total por dia:", np.sum(vendas, axis=0)) # eixo 0 = coluna
```

Média de vendas por loja:

print("Média por loja:", np.mean(vendas, axis=1))

Média de vendas por dia, independente da loja:

```
print("Média por dia:", np.mean(vendas, axis=0))
```

Mediana geral das vendas (Explicar a importância do uso da mediana, principalmente quando se trata de valores heterogêneos com alta discrepância - útil quando for trabalhar com tratamento de dados - Abrir parênteses aqui para exemplo com salários de uma empresa):

print('Mediana geral das vendas:', np.median(vendas))

Mediana das vendas por loja independente do dia:

print('Mediana por loja:', np.median(vendas, axis=1))

Estamos analisando dados como se estivéssemos numa planilha. O NumPy nos permite acessar qualquer valor com [linha, coluna], assim como uma coordenada em uma tabela. E além disso, conseguimos fazer operações como somatório, média e mediana com **pouquíssimas linhas de código** e de forma **muito rápida**.

Agora é a sua vez. Vamos praticar com um exercício que envolve um problema do mundo real:

Exercício: Análise de Vendas de Sorvetes nas Férias de Verão.

Você é um analista de dados contratado por uma franquia de sorveterias chamada GelatoTech. Durante as férias de verão, eles monitoraram as vendas de sorvetes em 4 lojas diferentes, ao longo de 7 dias consecutivos (de segunda a domingo).

Sua missão é analisar os dados de vendas e extrair insights importantes para a diretoria da empresa.

Código-fonte com os dados estruturados em um Array NumPy:

```
import numpy as np

# Vendas em R$ mil (linhas: lojas | colunas: dias da semana)
vendas_sorvete = np.array([
       [12, 15, 14, 10, 20, 35, 30],  # Loja 1
       [10, 11, 12, 9, 18, 32, 28],  # Loja 2
       [9, 8, 11, 10, 19, 30, 25],  # Loja 3
       [13, 14, 13, 11, 21, 36, 31]  # Loja 4
])

dias = ['Seg', 'Ter', 'Qua', 'Qui', 'Sex', 'Sab', 'Dom']
lojas = ['Loja 1', 'Loja 2', 'Loja 3', 'Loja 4']
```

1. Qual loja vendeu mais no total da semana?

Dica: np.sum(..., axis=1) retorna a soma por loja.

2. Qual foi o dia de maior faturamento geral?

Dica: some por coluna (eixo 0) e encontre o maior valor.

- 3. Qual foi a média de vendas por loja ao longo da semana?
- 4. Qual loja teve a menor mediana de vendas diárias?
- 5. Quantos dias a Loja 1 vendeu mais do que R\$ 25 mil?
- 6. Crie uma nova matriz com as vendas acrescidas de 10% (simulando um reajuste nos preços dos sorvetes).

```
Dica: vendas_sorvete * 1.10
```

7. [DESAFIO] A empresa quer premiar a loja que mais cresceu nas vendas do final de semana (Sábado e Domingo).

Calcule o total do fim de semana para cada loja e indique a campeã.

Dica: separar somente as vendas do final de semana, independente da loja. Lembre-se: cada coluna é um dia, logo sábado é a coluna índice=5 e domingo é a coluna índice=6. As lojas são representadas pelas linhas Loja 01 é a linha índice=0, Loja 02 é a linha índice=1, Loja 03 é a linha índice=2 e a Loja 04 é a linha índice=3.

Se precisamos analisar apenas vendas de Sábado e Domingo (final de semana) de qualquer loja, logo precisaremos manter todas as linhas (lojas) mas limitar nossa análise nas colunas 5 e 6. Você pode quebrar isso de duas maneiras diferentes:

vendas_sabado_domingo = vendas_sorvete[:,5:7] (onde os dois argumentos representam o slice da linha e o segundo elemento o slice da coluna. Neste caso o : do primeiro argumento, representa que queremos pegar todas as linhas, já o segundo argumento, o das colunas, estamos pegando o slice que inicia na coluna 5 até a 7 que é a primeira excludente).

Ou, de outra forma, sem precisar indicar explicitamente os índices das colunas, mas usá-los por relatividade:

vendas_sabado_domingo = vendas_sorvete[:, -2:-2] (neste caso o argumento que quebra as colunas informa o -2 para pegar a penúltima coluna e -1 para pegar a última coluna)

Agora que você já tem as vendas_sabado_domingo, faça o somatório. Não esqueça que o somatório será independente por loja, então axis=1 (Lojas estão nas linhas, eixo=1).

Entrega do exercício:

Você pode entregar suas respostas dentro de um notebook do Google Colab, com comentários explicando seus resultados de forma clara, como se estivesse apresentando para o seu chefe. Compartilhe com: robertson@ersistemas.info e alexz@prof.ufn.edu.br