



# Modificação de Valores em Python

Aprenda técnicas essenciais para carregar, salvar e modificar estruturas de dados em Python. O foco é dominar operações fundamentais com tabelas e vetores, usando arquivos locais, URLs e operações de modificação em colunas. Essas técnicas são a base da limpeza e transformação de dados.

```
import numpy as np  
import pandas as pd  
import matplotlib.pyplot as plt
```



Eduardo Ogasawara

[eduardo.ogasawara@cefet-rj.br](mailto:eduardo.ogasawara@cefet-rj.br)

<https://eic.cefet-rj.br/~eogasawara>

## CONCEITOS FUNDAMENTAIS

# Atribuição e Estado do Programa

Atribuição associa um nome a um valor na memória.

Quando um valor muda, o estado do programa muda.

Valores antigos não são lembrados automaticamente - o programa evolui conforme cada linha é executada.

**Conceito-chave:** Cada atribuição substitui o valor anterior, a menos que você o salve em outra variável.

```
x = 10
```

```
x = x + 5 # o valor anterior (10) não é preservado  
print(x) # 15
```

 **Saída real:**

15

## Execução Sequencial

### Ordem Importa

As instruções são executadas de cima para baixo, linha por linha.

### Estado Atual

Cada linha depende do estado atual das variáveis no momento da execução.

### Resultado Final

Trocar a ordem das linhas muda completamente o resultado.

```
a = 5  
b = a * 2  
a = 10  
print(b) # 10, não 20
```

**Saída real:**

10

O valor de b é calculado quando a = 5, então permanece 10 mesmo após a mudança em a.

## CARREGAMENTO DE DADOS

### Carregando Dados de uma URL

Dados podem ser carregados diretamente de uma URL sem precisar baixar o arquivo manualmente. O arquivo remoto é lido e convertido em uma tabela pandas, ficando disponível imediatamente para análise.

**Vantagem:** Acesso direto a dados atualizados sem gerenciar arquivos locais.

```
url = "https://raw.githubusercontent.com/eogasawara/tutorial-python/main/examples/cartas.csv"  
baralho = pd.read_csv(url)  
baralho.head()
```

- ❑ **Saída real:**
  - face naipes
  - 0 ás ouros
  - 1 dois ouros
  - 2 três ouros
  - 3 quatro ouros
  - 4 cinco ouros



## Salvando Dados em Arquivo Local



### Tabela na Memória

Dados carregados e processados



### Salvar em Disco

Persiste o estado atual



### Liberar Memória

Remove da memória RAM

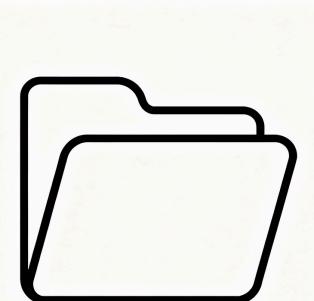


### Arquivo Disponível

Permanece no diretório

```
baralho.to_csv("baralho.csv", index=False)  
del baralho
```

O parâmetro `index=False` evita salvar a coluna de índice. O comando `del` remove o objeto da memória, mas o arquivo permanece no disco.



## Recarregando Dados do Arquivo

Após salvar, os dados podem ser recarregados do disco a qualquer momento. O conteúdo volta exatamente como estava no momento do salvamento, permitindo interromper e retomar análises. O arquivo local funciona como armazenamento persistente.

```
import pandas as pd  
baralho = pd.read_csv("baralho.csv")  
baralho.head()
```



### Saída real:

face naipes  
0 ás ouros  
1 dois ouros  
2 três ouros  
3 quatro ouros  
4 cinco ouros

## Adicionando Colunas à Tabela

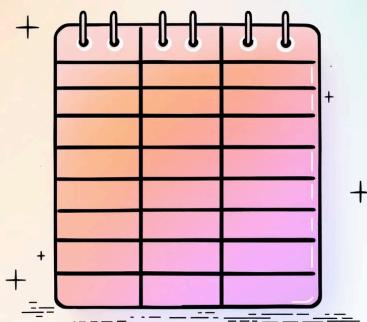
Uma nova coluna pode ser criada atribuindo valores diretamente à tabela. O tamanho do vetor deve corresponder ao número de linhas. A nova coluna aparece imediatamente e pode ser usada em operações subsequentes.

**Função numpy.arange:** Cria uma sequência numérica de 1 até o tamanho da tabela.

```
baralho["idx"] = np.arange(1, len(baralho) + 1)  
baralho.head()
```

▢ **Saída real:**

face naipes idx  
0 ás ouros 1  
1 dois ouros 2  
2 três ouros 3  
3 quatro ouros 4  
4 cinco ouros 5



## Alterando Valores por Índice

01

### Selecionar Posições

Use listas de índices para escolher quais elementos modificar

02

### Atribuir Novos Valores

A modificação é feita diretamente na coluna especificada

03

### Verificar Resultado

As mudanças aparecem imediatamente na tabela

```
baralho.loc[[0, 2, 4], "idx"] = 1  
baralho.head()
```

**Saída real:**  
face naipe idx  
0 ás ouros 1  
1 dois ouros 2  
2 três ouros 1  
3 quatro ouros 4  
4 cinco ouros 1

Esse método é usado para correções pontuais em valores específicos da tabela.

## Alterando Valores por Intervalo

Faixas de posições podem ser modificadas em bloco usando intervalos. Operações matemáticas são aplicadas aos valores existentes, facilitando ajustes sistemáticos. O restante da coluna permanece inalterado.

```
baralho.loc[3:5, "idx"] = baralho.loc[3:5, "idx"] + 1  
baralho.loc[0:6, ["idx"]]
```

□ **Saída real:**

```
idx  
0 1  
1 2  
2 1  
3 5  
4 2  
5 7  
6 7
```

**Nota importante:** Em pandas, intervalos com `loc` incluem o último elemento (diferente do Python padrão).

## Criando Vetores Lógicos

Comparações geram vetores booleanos (True/False) que indicam quais linhas satisfazem uma condição. Operações matemáticas ajudam a criar critérios complexos. Esses vetores são a base da filtragem de dados.

### Operação Matemática

Módulo % verifica divisibilidade

### Comparação

`== 1` identifica valores ímpares

### Resultado Booleano

Vetor de True/False para cada linha

```
vec = (baralho["idx"] % 2 == 1)
idx = baralho.loc[vec, "idx"]
idx.head()
```

#### Saída real:

0 1  
2 1  
3 5  
5 7  
6 7

Name: idx, dtype: int64

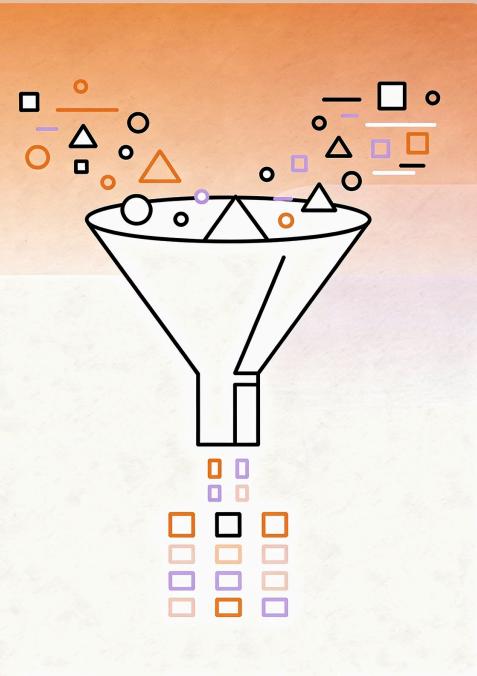
## FILTRAGEM DE DADOS

# Aplicando Filtros

Vetores booleanos podem selecionar linhas da tabela de forma eficiente. Somente as linhas onde o vetor é True são mantidas no resultado. Isso produz subconjuntos dos dados baseados em critérios específicos.

```
cartas = baralho[vec]  
cartas.head()
```

 **Saída real:**  
face naipe idx  
0 ás ouros 1  
2 três ouros 1  
3 quatro ouros 5  
5 seis ouros 7  
6 sete ouros 7



O resultado é uma nova tabela filtrada contendo apenas as linhas que atendem à condição original.

## Operações de Comparação



### Comparação Simples

Retorna um único booleano



### Comparação Vetorial

Compara elemento por elemento



### Verificação de Pertinência

Testa se elementos estão em conjunto

Operadores de comparação produzem valores booleanos. Quando aplicados a vetores, funcionam elemento a elemento, permitindo comparar estruturas inteiras de uma vez. O resultado é usado em operações de filtragem.

```
1 > 2
```

Saída: False

```
np.array([1, 2, 3]) == np.array([3, 2, 1])
```

Saída: array([False, True, False])

```
np.isin([1, 2, 3], [3, 4, 5])
```

Saída: array([False, False, True])

## Operadores Lógicos

### Operador AND (&)

Exige que ambas as condições sejam verdadeiras simultaneamente. Útil para filtros restritivos.

### Operador OR (|)

Aceita quando pelo menos uma condição é verdadeira. Útil para filtros mais abrangentes.

#### Exemplo com AND

```
x = (baralho["face"] == "dama") & (baralho["naipe"] == "espadas")
baralho[x].head()
```

**Saída:**

face naipe idx  
50 dama espadas 51

#### Exemplo com OR

```
y = (baralho["face"] == "dama") | (baralho["naipe"] == "espadas")
baralho[y].head()
```

**Saída:**

face naipe idx  
11 dama ouros 12  
24 dama copas 25  
37 dama paus 38  
39 ás espadas 40  
40 dois espadas 41

## Trabalhando com Valores Ausentes

Valores ausentes são representados por NaN (Not a Number). Operações com NaN normalmente produzem NaN, mas funções estatísticas específicas podem ignorar esses valores ausentes, evitando resultados inválidos.

### Operação Padrão

`np.mean(v)` retorna NaN se houver ausentes

### Operação Segura

`np.nanmean(v)` ignora NaN e calcula a média dos valores válidos

```
v = np.array([np.nan] + list(range(1, 51)))
np.mean(v)
np.nanmean(v)
```



#### Saídas reais:

nan

25.5

## Filtrando com Dados Ausentes

Comparações com valores ausentes retornam False ou NaN, podendo eliminar linhas inesperadamente. É fundamental testar e tratar ausentes antes de filtrar para evitar erros sutis na análise.

```
# Criando coluna "valor" a partir de "face" (ás=1 ... rei=13)
ordem = ["ás","dois","três","quatro","cinco","seis","sete","oito","nove","dez","valete","dama","rei"]
mapa = {face: i+1 for i, face in enumerate(ordem)}
baralho["valor"] = baralho["face"].map(mapa)

# Introduzindo alguns NaN (um por naipe)
baralho.loc[[0, 13, 26, 39], "valor"] = np.nan
```

```
baralho[baralho["valor"] < 3]
```

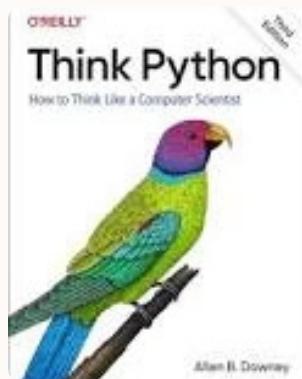
```
baralho["valor"].isna().sum()
```

**Saída (filtro valor < 3):**  
face naipe idx valor  
1 dois ouros 2 2.0  
14 dois copas 15 2.0  
27 dois paus 28 2.0  
40 dois espadas 41 2.0

**Contagem de NaN:**  
4

Use `isna()` para identificar valores ausentes e `dropna()` ou `fillna()` para tratá-los.

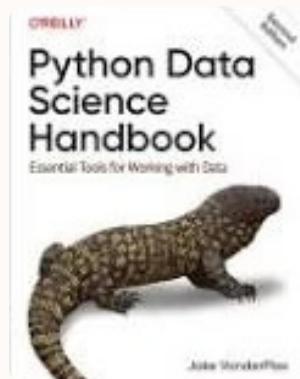
# Referências



## Think Python

Downey, A. *Think Python: How to Think Like a Computer Scientist*. O'Reilly Media.

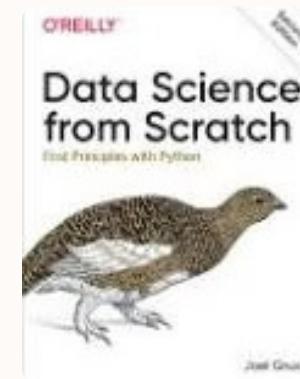
An essential introduction to programming fundamentals and computational thinking using Python.



## Python Data Science Handbook

VanderPlas, J. *Python Data Science Handbook*. O'Reilly Media.

A comprehensive guide to essential tools for working with data in Python, including NumPy, Pandas, and visualization libraries.



## Data Science from Scratch

Grus, J. *Data Science from Scratch*. O'Reilly Media.

Learn data science fundamentals by building algorithms and tools from the ground up using Python.