

## **Aula 1**

### **Estrutura de Dados**

Prof. Vinicius Pozzobon Borin

1

### **Conversa Inicial**

2

- Estruturas de dados são maneiras de organizá-los e colecioná-los
- A forma como os dados ficam organizados dentro da memória, o acesso a eles e suas manipulações caracterizam a nossa disciplina

3

- Python: listas, dicionários e tuplas
- C/C++/Java: vetor/array, struct, map

4

- O objetivo desta aula é introduzir os principais conceitos inerentes à complexidade de algoritmos
- Tais conceitos serão recorrentes ao longo das próximas aulas
- Veremos a complexidade Big-O e suas implicações aos algoritmos

5

### **Pesquisa em um conjunto de dados**

6

- Será que todo algoritmo que resolve o mesmo problema apresenta igual desempenho?
- Vamos investigar!

7

### Pesquisa sequencial

- Jack quer que Joana adivinhe qual número ele está pensando, de 1 até 100
- Jack se compromete a dizer para Joana se o valor que ele pensou é maior ou menor



ivector/Shutterstock



Volha Hlinskaya/Shutterstock

8

- Joana decidiu tentar um número por vez, iniciando do 1 para cima
- Jack pensou no número 99

99 ≠ 99

9

- Foram 99 tentativas até Joana acertar o valor!
- Vamos analisar este problema em um código?

10

### Pesquisa binária

- Joana teve uma ideia: "E se eu for sempre chutando o valor do meio?"



Volha Hlinskaya/Shutterstock

11

99 ≠ 99

12

- 7 tentativas
- O algoritmo usado sempre quebra o conjunto de dados ao meio
- Vejamos sua implementação em Python

13

- E se o número a ser adivinhado fosse 1?
- A busca sequencial não se sairia melhor do que a binária?
  - Sim, por isso a ordem de organização dos dados no conjunto impacta o desempenho do algoritmo

14

## Análise de algoritmos

15

- Como podemos comparar o desempenho de diferentes algoritmos para uma mesma aplicação? Podemos mensurar isso?

16

- Um algoritmo mais eficiente para resolver um problema é um algoritmo de menor complexidade
- A complexidade do algoritmo cresce à medida que o tamanho do conjunto de dados ( $n$ ) também cresce

17

## Complexidade de algoritmos

- Complexidade de tempo: a quantidade de tempo que um algoritmo leva para completar sua execução
  - A quantidade de instruções do código impacta diretamente este desempenho
- Complexidade de espaço: a quantidade de memória requerida para um algoritmo executar
  - A quantidade de variáveis e seus tamanhos impactam diretamente este desempenho

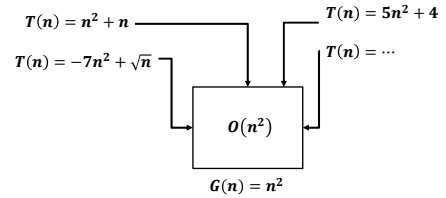
18

### Complexidade de tempo

- **Tamanho do conjunto de dados de entrada (n):** quanto mais dados temos para manipular, mais tempo
- **Disposição dos dados dentro do conjunto:** a ordem com que os dados estão organizados no conjunto implica distintas situações

19

### Notação Big-O



20

- A notação nos dá a tendência de funcionamento de um algoritmo. A ordem de grandeza
- Para sabermos a complexidade de um algoritmo utilizando a notação Big-O, basta encontrarmos o termo de maior grau da equação que o descreve

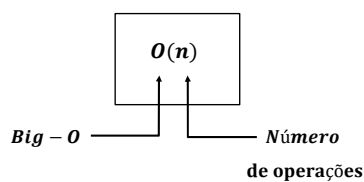
21

### Tipos de notação

- **Big-O:** pior caso (limite inferior)
- **Big-Ω:** melhor caso (limite superior)
- **Big-θ:** caso médio

22

### Notação Big-O



23

### Exemplo

- Um algoritmo realiza somatórios
- Se cada somatório levar 1ms, e  $n = 10$

$$O(n) = 10 * 1ms = 10ms$$

$$O(n^2) = 10^2 * 1ms = 100ms$$

24

## Encontrando o Big-O de algoritmos

25

- Como efetivamente encontramos os Big-O dos algoritmos?

26

### Algoritmo sem laço

- $O(1)$

```
x = input('Digite um valor')
y = input('Digite um valor')
print(x + y)
```

27

### Laço simples

- $O(n)$

```
def boo(dados):
    for i in dados:
        print(i)
```

28

### Propriedade da adição

```
def boo(dadosA, dadosB):
    for i in dadosA:
        print(i)
    for i in dadosB:
        print(i)
```

29

$$T(n) = T_{\text{laço1}}(n) + T_{\text{laço2}}(n) = O(n) + O(n) = O(2n)$$

$$T(n) = O(n)$$

30

### Propriedade da multiplicação

```
def boo(dadosA, dadosB):  
    for i in dadosA:  
        for j in dadosB:  
            print(i + j)
```

31

### Propriedade da multiplicação

$$T(n) = T_{\text{laço1}}(n) * T_{\text{laço2}}(n) = O(n) * O(n) = O(n^2)$$
$$T(n) = O(n^2)$$

32

### Progressão aritmética (PA)

- Uma sequência de números na qual a diferença entre dois termos consecutivos é constante

$$3 + 5 + 7 + 9 + 1 \dots + n$$

$$8 + 4 + 0 - 4 - 8 \dots + n$$

33

$$S_n = \frac{(a_1 + a_n) \cdot n}{2}$$

$$1 + 2 + 3 + 4 + \dots + n = \frac{(1 + n) \cdot n}{2} = \frac{n^2}{2} + \frac{n}{2}$$

$$S_n = \frac{n^2}{2} + \frac{n}{2} = O(n^2)$$

34

```
def boo(dadosA, dadosB):  
    for i in dadosA:  
        for j in dadosB:  
            print(i, j)
```

35

- PA constante

$$10 + 10 + 10 + \dots + \dots$$

36

### Progressão geométrica (PG)

- É uma sequência de números na qual existe uma razão entre um número e o seu sucessor

$$1 + 3 + 9 + 27 + \dots + n$$

$$1 + 2 + 4 + 8 + 16 \dots + n$$

$$S_n = \frac{a_1 \cdot (q^n - 1)}{q - 1} \quad q = a_n / a_{n-1}$$

$$q = \frac{a_n}{a_{n-1}} = \frac{2}{1} = 2$$

$$\frac{a_1 \cdot (q^n - 1)}{q - 1} = \frac{1 \cdot (2^n - 1)}{2 - 1} = 2^n - 1 = O(2^n)$$

37

38

```
def boo(dadosA, dadosB):  
    for i in dadosA:  
        for j in range(0, j < i * i, 1):  
            print(i, j)
```

39

- Variável j depende de i

$$j < i * i$$

i	j
0	0
1	1
2	4
3	9
4	16

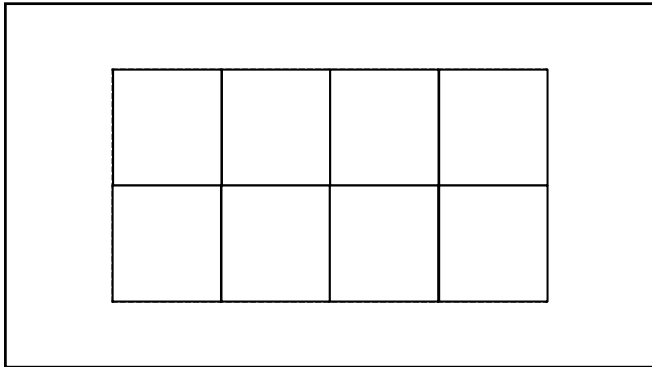
40

### Dividir para conquistar

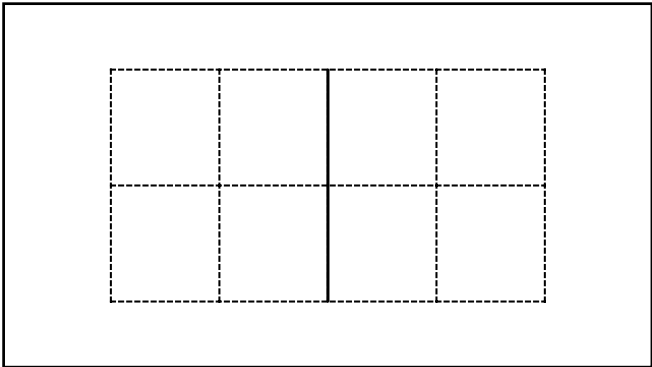
41

- Técnica para resolver problemas
- Um problema muito complexo pode ser dividido em partes menores

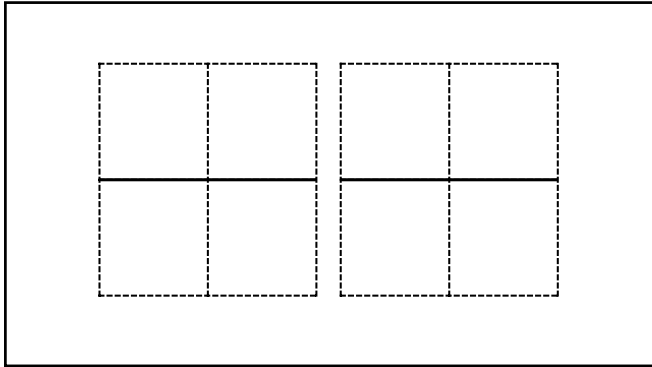
42



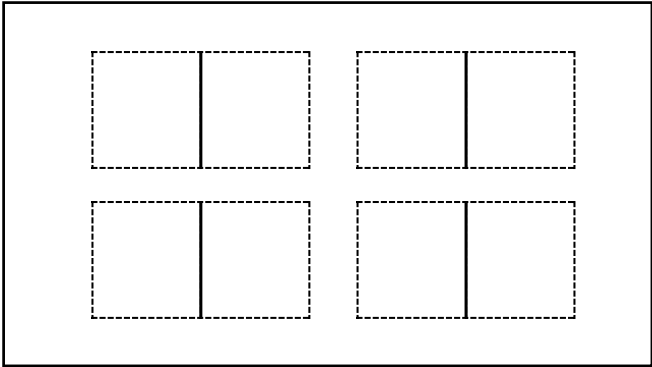
43



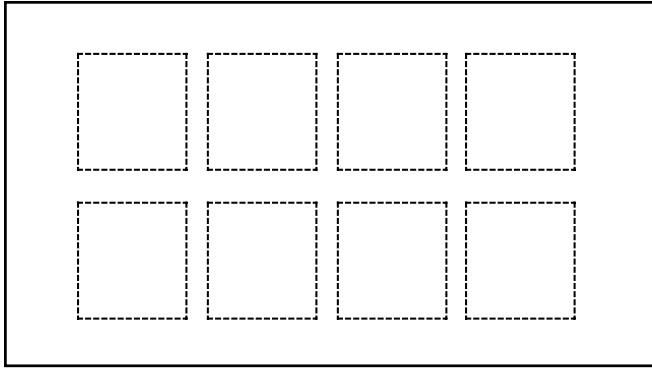
44



45



46



47

- ▀ Dividimos um algoritmo recursivamente
- ▀ Duas etapas:
  - 1. Descobrir o caso-base, que será sempre a menor parte possível para o problema
  - 2. Descobrir como reduzir o problema para que ele se torne o caso-base

48



## Busca binária

### Conjunto de dados (n); tentativas (k)

$$\begin{array}{l} 16 \\ 8 \\ 4 \\ 2 \\ 1 \end{array} \left. \vphantom{\begin{array}{l} 16 \\ 8 \\ 4 \\ 2 \\ 1 \end{array}} \right\} n = 16; k = 5$$

$$\begin{array}{l} 8 \\ 4 \\ 2 \\ 1 \end{array} \left. \vphantom{\begin{array}{l} 8 \\ 4 \\ 2 \\ 1 \end{array}} \right\} n = 8; k = 4$$

$$\begin{array}{l} 4 \\ 2 \\ 1 \end{array} \left. \vphantom{\begin{array}{l} 4 \\ 2 \\ 1 \end{array}} \right\} n = 4; k = 2$$

$$\begin{array}{l} 2 \\ 1 \end{array} \left. \vphantom{\begin{array}{l} 2 \\ 1 \end{array}} \right\} n = 2; k = 1$$

$$1 \left. \vphantom{1} \right\} n = 1; k = 1$$

49

### Conjunto de dados (n); tentativas (k)

k	n	n como potência de 2
5	16	$2^4 = 2^5 - 1$
4	8	$2^3 = 2^4 - 1$
3	4	$2^2 = 2^3 - 1$
2	2	$2^1 = 2^2 - 1$
1	1	$2^0 = 2^1 - 1$

50

$$2^{k-1} = n$$

$$k - 1 = \log_2 n$$

$$k = \log_2 n + 1$$

$$O(\log n)$$

## Complexidade da recursividade

51

52

### Exemplo: fatorial

$$5! = 5 * 4 * 3 * 2 * 1 = 120$$

$$5! = 5 * 4 * 3 * 2 * 1!$$

$$5! = 5 * 4 * 3 * 2!$$

$$5! = 5 * 4 * 3!$$

$$5! = 5 * 4!$$

### Vejamos o código!

53

### Passos para encontrarmos o Big-O da recursividade:

1. Calcular a complexidade de uma única chamada da função
2. Expressar o número de chamadas recursivas através dos parâmetros de entrada
3. Multiplicar o número de chamadas recursivas pela complexidade de uma chamada da recursão

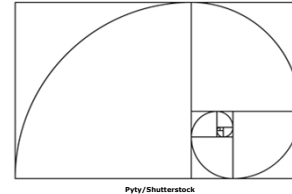
54

- 1. Complexidade de uma chamada da função:  $O(1)$
- 2. Quantidade de chamadas recursivas:  $n$
- 3. Por fim, fazemos:

$$O(1) \cdot n = O(n)$$

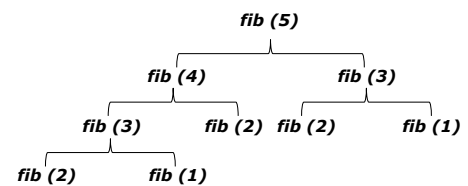
### Exemplo: série de Fibonacci

- Fibonacci: 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, 34, 55, 89...



Pyty/Shutterstock

- Vejamos o código!



### Equação geral da recursividade

$$O(\text{uma chamada}) * O(n^{\text{o de chamadas}} n^{\text{o níveis}})$$

- Restrições:
  - Número de chamadas deve ser estritamente maior do que 1
  - Se o número de chamadas for igual a 1, teremos uma cadeia linear de chamadas (como na fatorial) (...)

- (...) Se a recursão ocorre em um loop, o número de chamadas depende de cada caso específico. Veremos isso melhor depois

$$O(\text{uma chamada}) * O(n \text{ de chamadas}^{n \text{ níveis}})$$

$$O(\text{uma chamada}) = O(1)$$

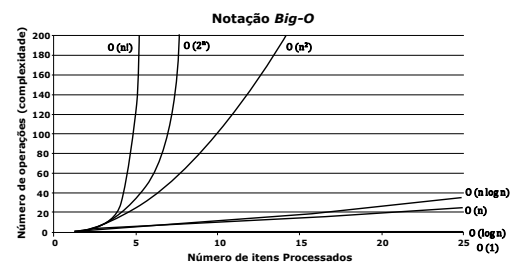
$$O(n \text{ de chamadas}^{n \text{ níveis}}) = O(2^n)$$

$$O(1) \cdot O(2^n) = O(2^n)$$

**Finalizando**

### Resumo

- Algoritmo sem iterações nem recursão:  $O(1)$
- Laço iterativo simples:  $O(n)$
- Progressão aritmética (PA):  $O(n^2)$
- Progressão geométrica (PG):  $O(2^n)$
- Dividir para conquistar:  $O(\log n)$
- Recursão simples:  $O(n)$
- Recursão em árvore binária:  $O(2^n)$



### Referências

- DROZDEK, A. Estrutura de dados e algoritmos em C++. Trad. da 4. ed. norte-americana. São Paulo: Cengage Learning Brasil, 2018.
- KOFFMAN, E. B.; WOLFGANG, P. A. T. Objetos, abstração, estrutura de dados e projeto usando C++. São Paulo: Grupo GEN, 2008.