

Prof^a Priscilla Abreu 2022.1

Roteiro da aula

- Correção de exercício
- Complexidade de algoritmos



Disponibilização de materiais e avisos:

Google Classroom:

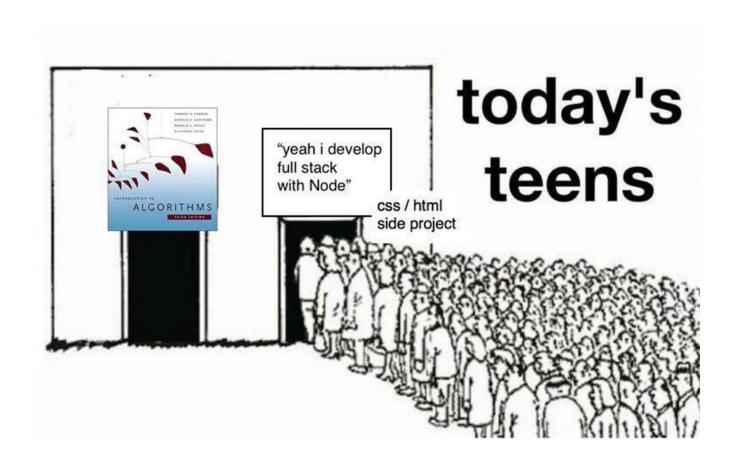


https://classroom.google.com/c/NDg4NDE4MDk5NTA4?cjc=vurjz3i



Complexidade de algoritmos





Algoritmos

Correção e Análise

• Complexidade de um algoritmo

Algoritmos

- processo sistemático (sequência de operações) para a resolução de um problema;
- procedimento computacional bem definido que recebe um conjunto de valores de entrada e produz outro conjunto de valores de saída.
- Correção e Análise
- Complexidade de um algoritmo

Algoritmos

- processo sistemático (sequência de operações) para a resolução de um problema;
- procedimento computacional bem definido que recebe um conjunto de valores de entrada e produz outro conjunto de valores de saída.

Correção e Análise

- Correção: verifica a exatidão do método empregado;
- Análise: define parâmetros para avaliar a eficiência em termos de tempo de execução e memória ocupada.

Complexidade de um algoritmo

Algoritmos

- processo sistemático (sequência de operações) para a resolução de um problema;
- procedimento computacional bem definido que recebe um conjunto de valores de entrada e produz outro conjunto de valores de saída.

Correção e Análise

- Correção: verifica a exatidão do método empregado;
- Análise: define parâmetros para avaliar a eficiência em termos de tempo de execução e memória ocupada.

• Complexidade de um algoritmo

- É a quantidade de "trabalho" necessária para a sua execução, expressa em função do volume de dados de entrada;
- "trabalho" -> memória e de tempo.

Estrutura de dados

- Para gerar uma saída, um algoritmo manipula dados a partir de um conjunto de entrada;
- Dados dispostos e manipulados de forma homogênea = Tipo Abstrato de Dados (TAD);
- Tipo Abstrato de Dados: formado por um conjunto de valores e funções que podem ser aplicadas sobre esses valores;
- Estrutura de dados: é uma representação do Tipo Abstrato de Dados.

Estrutura de dados

- Meio para o armazenamento e organização de dados visando facilitar o acesso e as modificações;
- As estruturas de dados diferem entre sim pela disposição e manipulação de seus dados;
- A escolha da estrutura de dados adequada depende do conhecimento dos algoritmos que a manipulam de forma eficiente.

Complexidade de Algoritmos: como avaliar?

Espaço

Quantidade de recursos (memória) utilizados.

Tempo

Tempo de execução do algoritmo ou o total de instruções executadas.

Complexidade de Algoritmos: como medir?

Empiricamente

Analiticamente

Complexidade de Algoritmos: como medir?

- Empiricamente
 - Organização de um conjunto de entradas para o algoritmo que contenham níveis diferentes de exigência de recursos;
 - Execução e medição do consumo do recurso;
 - Apresentação do resultado dos experimentos utilizando tabelas e gráficos;
 - Análise de funções que possam descrever o gráfico.

Complexidade de Algoritmos: como medir?

Analiticamente

Estudo do algoritmo;

A complexidade será medida em função do tamanho dos dados de entrada do algoritmo;

Será obtida através de **métodos analíticos**, determinando uma **expressão matemática** que traduza o **comportamento de tempo** do algoritmo.

Complexidade de Algoritmos: como medir?

- Representaremos o tempo de execução de um algoritmo por uma função de custo T, considerando T(n) como a medida do tempo necessário para executar um algoritmo de tamanho n. T é denominada de função de complexidade de tempo do algoritmo.
- Se T representa a memória necessária para a execução de um algoritmo então T(n) é denominada **função de complexidade de espaço** do algoritmo.

Complexidade de Algoritmos: como medir?

- Consideraremos como instruções as operações aritméticas, de movimentação de dados e de controle;
- Além disso, o tempo de cada uma dessas operações será considerado com um tempo constante de execução;
- As operações mais **significativas** de um algoritmo são aquelas que contribuem para o seu tempo de execução;
- T(n) não representa de forma direta o tempo de execução, mas o número de vezes que uma operação significativa é executada.

Exemplo:

Implementar uma função para encontrar o menor valor de um vetor de inteiros com n elementos.

Exemplo linear

```
funçao encontraMenor( vetor[n]: inteiro, n: inteiro):inteiro inicio
```

```
i, menor: inteiro
menor = vetor[0]
para i:=1 até n-1 faça
se (vetor[i] < menor) então
menor := vetor[i]
fim-para
retorne menor
fim
```

```
int encontraMenor( int vetor[], int n){
    int i, menor;
    menor = vetor[0];
    for (i=1; i<n; i++){
        if (vetor[i] < menor)
            menor := vetor[i];
    }
    return menor;
}</pre>
```

Exemplo linear

fim

```
funçao encontraMenor( vetor[n]: inteiro, n: inteiro):inteiro inicio
```

Função de complexidade T(n):

número de comparações entre os elementos de vetor.

Serão realizadas n-1 comparações.

$$T(n) = n-1$$

Tempo de execução **uniforme**, dependente apenas do tamanho de entrada.

Exemplo linear

Considere a busca por um determinado valor em um vetor.

1	9	4	26	18	55		30
0	1	2	3	4	5	•••	n

Exemplo linear

Considere a busca por um determinado valor em um vetor.

1	9	4	26	18	55		30
0	1	2	3	4	5	•••	n

Para efetuar a busca é necessário comparar o valor desejado com cada elemento do vetor até que seja encontrado ou compare com todos os valores sem obter sucesso.

Exemplo linear

Considere a busca por um determinado valor em um vetor.

1	9	4	26	18	55		30
0	1	2	3	4	5	•••	n

```
funcao busca(vetor[n]: inteiro, n:inteiro, valor: inteiro): inteiro
inicio
i: inteiro
para i:=0 até (n-1) faça
se (vetor[i] = valor) então
retorne i
fim-se
fim-para
retorne -1
fim
```

Exemplo linear: Considere a busca por um determinado valor em um vetor.

Esse algoritmo não se comporta de maneira uniforme. Temos três casos:

Pior caso

Maior tempo de execução sobre todas as entradas de tamanho n.

Melhor caso

Menor tempo de execução sobre todas as entradas de tamanho n.

Caso médio

Média dos tempos de execução do algoritmo sobre todas as entradas de tamanho n.

Exemplo linear: Considere a busca por um determinado valor em um vetor.

A função de complexidade de tempo T é obtida a partir do número de comparações efetuadas.

Assim:

Melhor caso

Quando o valor a ser procurado encontra-se na primeira posição do vetor.

Exemplo linear: Considere a busca por um determinado valor em um vetor.

A função de complexidade de tempo T é obtida a partir do número de comparações efetuadas.

Assim:

• Pior caso

Quando o valor a ser procurado encontra-se na última posição do vetor ou não está armazenado no vetor.

Exemplo linear: Considere a busca por um determinado valor em um vetor.

A função de complexidade de tempo T é obtida a partir do número de comparações efetuadas.

Assim:

Caso médio

Leva em consideração uma distribuição de probabilidade, considerando p_i como a probabilidade de procurar o *i-ésimo* elemento do vetor e supondo que a probabilidade de encontrar cada elemento seja 1/n..

Exemplo Quadrático

Dadas duas matrizes A = (a_{ij}) e B = (b_{ij}) , ambas nxn, determinar a matriz soma C = (c_{ii}) .

```
funcao somaMatriz(m1: matriz, m2:matriz): matriz
inicio

mSoma: matriz
lin, col: inteiro
para lin:=0 até (n-1) faça
para col:=0 até (n-1) faça
mSoma[lin][col] = m1[lin][col] + m2[lin][col]
fim-para
fim-para
retorne -1
fim
```

Exemplo Quadrático

Dadas duas matrizes A = (a_{ij}) e B = (b_{ij}) , ambas nxn, determinar a matriz soma C = (c_{ii}) .

```
funcao somaMatriz(m1: matriz, m2:matriz): matriz
inicio

mSoma: matriz
lin, col: inteiro
para lin:=0 até (n-1) faça
para col:=0 até (n-1) faça
mSoma[lin][col] = m1[lin][col] + m2[lin][col]
fim-para
fim-para
retorne -1
fim
```

Tamanho da entrada: n²

Tempo = total de passos = total

de instruções executadas: n²

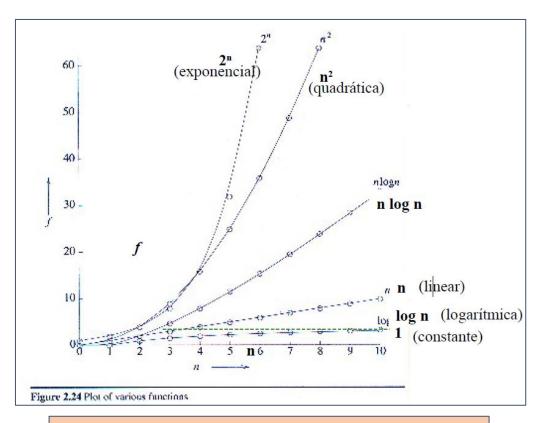
Complexidade de Algoritmos

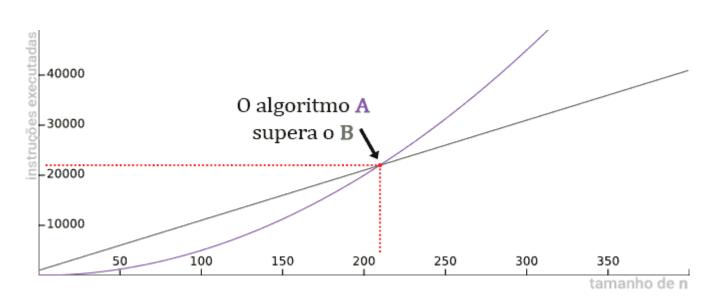
- Ordem de grandeza
- Operação dominante
- Pior caso
- Descarte de constantes aditivas e/ou multiplicativas
- Comportamento assintótico = entradas com tamanho suficientemente grande.

Complexidade de Algoritmos

- Escolha de algoritmos está relacionada ao desempenho sobre tamanhos de entrada grandes!
- Assim, estuda-se o comportamento assintótico da função de complexidade de tempo dos algoritmos: sua eficiência assintótica.
- O comportamento assintótico representa a curva de crescimento da função gerada pelo processo de análise de algoritmos.
- Foco de estudo: como o algoritmo se comporta à medida que o tamanho da entrada aumenta.

Complexidade de Algoritmos





Fonte: Data Structures, Algorithms and Applications in C++, Sahni

Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

Notação utilizada para representar o comportamento assintótico das funções de complexidade de tempo dos algoritmos, bem como relacionar o comportamento das funções de complexidade de dois algoritmos.

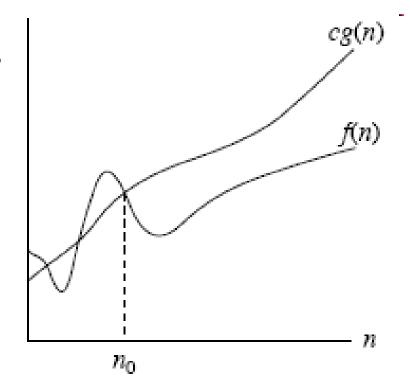
Consideraremos funções com domínio como o conjunto dos números naturais $N = \{0, 1, 2, ...\}$.



Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

Definição: uma função g(n) domina assintoticamente outra função f(n) se existem duas constantes positivas c e n_0 tais que, para n >= n_0 temos que:

$$|f(n)| \le c \times |g(n)|$$



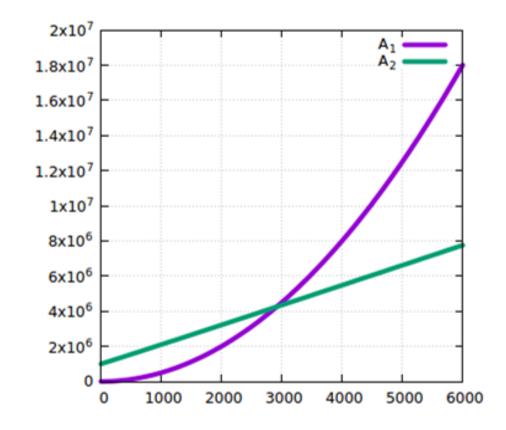
Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

- Alguns tipos:
 - Notação O
 - Notação Ω
 - Notação heta

Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

Notação O

Exemplo: Considere dois algoritmos A1 e A2 que realizam o upload de arquivos para um servidor. Suponha que a complexidade de A1 seja O(n²) e de A2 seja O(n). Considere o gráfico a seguir representando o comportamento desses algoritmos.



Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

- ullet Notação ${\cal O}$
 - À medida que o tamanho do arquivo aumenta, o algoritmo A1 cresce **exponencialmente** em número de operações.
 - Este algoritmo segue uma classe de funções que se comportam como uma exponencial quadrática.
 - Já o algoritmo A2 demonstra um crescimento linear, pois à medida que o tamanho do arquivo de entrada cresce, o numero de operações cresce na mesma proporção.



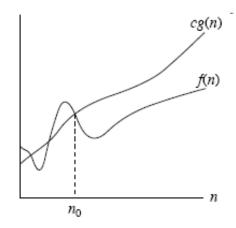
Complexidade de Algoritmos - notação assintótica

Notação O

$$f(n) = O(g(n)),$$

se existirem uma constante c e um valor n_0 tal que

$$0 \leq f(n) \leq c \times g(n), \ \forall \ n \geq n_0$$



A notação O se refere ao **limite superior** de uma função. Ou seja, existe uma função à qual o algoritmo analisado não terá um ponto acima da curva desta função. Isto é, a função f(n) cresce no máximo como a função g(n).



Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

• Notação *O*

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{2})$$

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{3})$$

$$f = 403 \rightarrow$$

$$f = 3n + 5\log n + 2 \rightarrow$$

$$f = n^{2} + n^{3} \rightarrow$$

$$f = 7n^{2} + 2^{n} \rightarrow$$

$$f = 2n + n.\log n + 3 \rightarrow$$

$$f = n^{2} + n.\log n \rightarrow$$



Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{2})$$

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{3})$$

$$f = 403 \rightarrow f = O(1)$$

$$f = 3n + 5\log n + 2 \rightarrow$$

$$f = n^{2} + n^{3} \rightarrow$$

$$f = 7n^{2} + 2^{n} \rightarrow$$

$$f = 2n + n \cdot \log n + 3 \rightarrow$$

$$f = n^{2} + n \cdot \log n \rightarrow$$



Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{2})$$

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{3})$$

$$f = 403 \rightarrow f = O(1)$$

$$f = 3n + 5log + 2 \rightarrow f = O(n)$$

$$f = n^{2} + n^{3} \rightarrow$$

$$f = 7n^{2} + 2^{n} \rightarrow$$

$$f = 2n + n.log + 3 \rightarrow$$

$$f = n^{2} + n.log + 3 \rightarrow$$



Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{2})$$

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{3})$$

$$f = 403 \rightarrow f = O(1)$$

$$f = 3n + 5\log n + 2 \rightarrow f = O(n)$$

$$f = n^{2} + n^{3} \rightarrow f = O(n^{3})$$

$$f = 7n^{2} + 2^{n} \rightarrow$$

$$f = 2n + n.\log n \rightarrow$$

$$f = n^{2} + n.\log n \rightarrow$$



Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{2})$$

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{3})$$

$$f = 403 \rightarrow f = O(1)$$

$$f = 3n + 5log + 2 \rightarrow f = O(n)$$

$$f = n^{2} + n^{3} \rightarrow f = O(n^{3})$$

$$f = 7n^{2} + 2^{n} \rightarrow f = O(2^{n})$$

$$f = 2n + n.log + 3 \rightarrow f = n^{2} + n.log + n.$$



Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{2})$$

 $f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{3})$
 $f = 403 \rightarrow f = O(1)$
 $f = 3n + 5log n + 2 \rightarrow f = O(n)$
 $f = n^{2} + n^{3} \rightarrow f = O(n^{3})$
 $f = 7n^{2} + 2^{n} \rightarrow f = O(2^{n})$
 $f = 2n + n.log n + 3 \rightarrow f = O(n.log n)$
 $f = n^{2} + n.log n \rightarrow$



Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

$$f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{2})$$

 $f = n^{2} - 1 \rightarrow f = O(n^{3})$
 $f = 403 \rightarrow f = O(1)$
 $f = 3n + 5\log n + 2 \rightarrow f = O(n)$
 $f = n^{2} + n^{3} \rightarrow f = O(n^{3})$
 $f = 7n^{2} + 2^{n} \rightarrow f = O(2^{n})$
 $f = 2n + n.\log n + 3 \rightarrow f = O(n.\log n)$
 $f = n^{2} + n.\log n \rightarrow f = O(n^{2})$

Complexidade de Algoritmos – notação assintótica

Notação O – Operações e propriedades

$$f(n) = O(f(n))$$
 $O(c.f(n)) = c.O(f(n)) = O(f(n)), c é uma constante$
 $O(f(n)) + O(f(n)) = O(f(n))$
 $O(g(n) + f(n)) = O(f(n)) + O(g(n)) = O(max(f(n),g(n)))$
 $O(f(n).g(n)) = O(f(n)).O(g(n))$

Complexidade de Algoritmos

Exercício

Construir um algoritmo para dada uma matriz nxn determinar o maior elemento da matriz. Calcular as complexidades de melhor e pior caso do seu algoritmo.

FIM

