

Introdução à complexidade de algoritmos em C

INF0286 | INF0447 – Algoritmos e Estruturas de Dados I

Prof. Me. Raphael Guedes

raphaelguedes@ufg.br

2024

INF

INSTITUTO DE
INFORMÁTICA



Algoritmos

- Como resolver um problema no computador?
 - Precisamos descrevê-lo de uma forma clara e precisa.
- Precisamos escrever o algoritmo.
 - Um algoritmo é uma sequência simples e objetiva de instruções.
 - Cada instrução é uma informação que indica ao computador uma ação básica a ser executada.

Algoritmos

- Vários algoritmos para um mesmo problema.
 - Os algoritmos se diferenciam uns dos outros pela maneira como eles utilizam os recursos do computador.
- Os algoritmos dependem:
 - do tempo que demora para ser executado;
 - da quantidade de memória do computador.

Análise de Algoritmos

- Análise de Algoritmos é a área de pesquisa cujo foco são os algoritmos.
 - Visa responder à pergunta: podemos fazer um algoritmo mais eficiente?
 - Algoritmos diferentes, mas capazes de resolver o mesmo problema, não necessariamente o fazem com a mesma eficiência.
- Exemplo: ordenação de números.

Análise de Algoritmos

- As diferenças de eficiência podem ser:
 - irrelevantes para um pequeno número de elementos processados;
 - crescer proporcionalmente com o número de elementos processados.
- Dependendo do tamanho dos dados e da eficiência, um programa poderia executar:
 - instantaneamente;
 - de um dia para o outro;
 - por séculos.
- Para comparar a eficiência dos algoritmos foi criada uma medida chamada **complexidade computacional**.
 - Indica o custo de aplicação de um algoritmo.
 - **custo = memória + tempo**
 - memória: quanto de espaço o algoritmo consumirá.
 - tempo: a duração de sua execução.

Análise de Algoritmos

- Importante
 - O custo pode estar associado a outros recursos computacionais, além da memória.
 - Exemplo: tráfego de rede.
 - No entanto, para a maioria dos problemas, o custo está relacionado ao tempo de execução em função do tamanho da entrada a ser processada.
- Para determinar se um algoritmo é o mais eficiente, podemos utilizar duas abordagens:
 - **análise empírica:** comparação entre os programas.
 - **análise matemática:** estudo das propriedades do algoritmo.



Análise Empírica

Análise empírica

- Avalia o custo (ou complexidade) de um algoritmo a partir da avaliação da execução dele, quando implementado.
- Análise pela execução de seu programa correspondente.

Análise empírica

- Vantagens:
 - permite avaliar o desempenho em uma determinada configuração de computador/linguagem;
 - considera custos não aparentes;
 - por exemplo, o custo da alocação de memória.
 - permite comparar computadores;
 - permite comparar linguagens.

Análise empírica

- Desvantagens (dificuldades)
 - necessidade de implementar o algoritmo;
 - Depende da habilidade do programador.
 - resultado pode ser mascarado:
 - hardware: computador utilizado;
 - software: eventos ocorridos no momento de avaliação.
 - depende da natureza dos dados:
 - dados reais;
 - dados aleatórios: desempenho médio;
 - dados perversos: desempenho no pior caso.

Contar Instruções dos Algoritmos

- Considere o trecho de um algoritmo que procura o maior valor presente em um vetor **vet_a** contendo **n** elementos e o armazena na variável **menor**.

```
int menor = vet_a[0];
for(int i = 0; i < n; i++){
    if(vet_a[i] >= menor) {
        menor = vet_a[i];
    }
}
```

Contar Instruções dos Algoritmos

- Quantas instruções simples ele executa?
- Instrução simples é uma instrução que pode ser executada diretamente pelo CPU, ou algo muito perto disso. Exemplos:
 - atribuição de um valor a uma variável;
 - acesso ao valor de um determinado elemento do vetor;
 - comparação de dois valores;
 - incremento de um valor;
 - operações aritméticas básicas, como adição e multiplicação.
- Todas as instruções simples possuem o mesmo custo (custo de 01 instrução). Comandos de seleção, possuem custo 0, pois não conta como instrução.

Contar Instruções dos Algoritmos

- Quantas instruções simples ele executa?

```
01. int menor = vet_a[0];           - custa 1 instrução
02. for(int i = 0; i < n; i++){      - custa 2 + 2n instruções
03.     if(vet_a[i] >= menor) {
04.         menor = vet_a[i];
05.     }
06. }
```

- Ao inicializar o **for** uma operação de atribuição e uma comparação são executadas. Posteriormente, uma instrução de comparação e incremento de *i* serão executadas **n vezes**.
- Até o momento, o custo do algoritmo é $f(n) = 2n + 3$.
 - As instruções no corpo (interior) do laço nem sempre são executadas

Contar Instruções dos Algoritmos

- Quantas instruções simples ele executa?

01. int menor = vet_a[0];	- custa 1 instrução
02. for (int i = 0; i < n; i++){	- custa 2 + 2n instruções
03. if (vet_a[i] >= menor) {	- custa 1 instrução
04. menor = vet_a[i];	- pode custar 1 instrução
05. }	
06. }	

- No if temos mais uma instrução: a que acessa o valor do vetor e o atribui a outra variável (menor = vet_a[i]).
- Essas instruções podem ou não ser executadas. Depende do resultado da comparação feita pelo **if**. Isso complica o cálculo do custo do algoritmo.

Contar Instruções dos Algoritmos

- Antes, bastava saber o tamanho do vetor **vet_a**, para definir a função de custo **$f(n)$** .
 - Agora, temos que considerar também o conteúdo do vetor.
 - Tome como exemplo os dois vetores abaixo:
 - `int vet01[4] = {1, 2, 3, 4}`
 - `int vet02[4] = {4, 3, 2, 1}`
 - O vetor 01 irá executar o if mais vezes (n vezes), o vetor dois não causará execução do if do algoritmo em discussão.
- É necessário analisar o pior caso. Aquele no qual o maior número de instruções é executado.

Contar Instruções dos Algoritmos

- Como fica o custo no pior caso?

01. int menor = vet_a[0];	- custa 1 instrução
02. for (int i = 0; i < n; i++){	- custa 2 + 2n instruções
03. if (vet_a[i] >= menor) {	- custa 1 instrução
04. menor = vet_a[i];	- pode custar 1 instrução
05. }	
06. }	

- As operações no interior do for são executadas 2n vezes, portanto:
 - $f(n) = 3 + 2n + 2n$
 - $f(n) = 4n + 3$

Contar Instruções dos Algoritmos

- Quantas instruções simples ele executa?

01. int menor = mat_a[0][0];	- custa 1 instrução
02. for (int i = 0; i < n; i++){	- custa 2 + 2n instruções
03. for (j = 0; j < n; j++){	- custa n * (2 + 2n)
04. if (menor < mat_a[i][j])	
05. menor = mat_a[i][j];	- custa n * 2n
06. }	
07. }	

- $f(n) = 3 + 2n + n(2 + 2n + 2n)$
- $f(n) = 3 + 2n + 2n + 2n^2 + 2n^2$
- **$f(n) = 4n^2 + 4n + 3$**



Análise Matemática

Análise Matemática

- Permite um estudo formal de um algoritmo ao nível ideia.
- Recorre a um computador idealizado e simplificações que buscam considerar somente os custos dominantes do algoritmo.
- Detalhes de baixo nível são ignorados, como:
 - linguagem de programação utilizada;
 - hardware no qual o algoritmo é executado;
 - conjunto de instruções da CPU.
- Permite entender como um algoritmo se comporta à medida que o conjunto de dados de entrada cresce.
- Expressa a relação entre o conjunto de dados de entrada e a quantidade de tempo necessária para processar esses dados.

Comportamento Assintótico

- Será que todos os termos da função $f(n) = 4n + 3$ são necessários para saber o seu custo?
- Nem todos os termos são necessários.
 - Certos termos na função podem ser descartados (constantes).
 - Manter apenas os que dizem o que acontece quando o tamanho dos dados da entrada (n) cresce muito.
- Assim, exclui-se o termo 3, resultando em $f(n) = 4n$.
- Remove-se também a constante multiplicada por n ($4n$).
- Resultado: $f(n) = n$.
- Constantes que multiplicam o termo n da função também devem ser descartadas, pois:
 - representam particularidades de cada linguagem e compilador;
 - queremos analisar apenas a ideia por trás do algoritmo, sem influências da linguagem.

Comportamento Assintótico

- Ao descartarmos todos os termos constantes e mantermos apenas o de maior crescimento, obtemos o **comportamento assintótico** do algoritmo.
- Chamamos de comportamento assintótico o comportamento de uma função **$f(n)$** quando **n** tende ao infinito.
- O termo de maior expoente domina o comportamento da função.

Comportamento Assintótico

- Suprimem-se os termos menos importantes da função e considera-se apenas o termo de maior grau.
 - Isso descreve a complexidade usando somente o seu custo dominante.
 - Se a função não possui nenhum termo multiplicado por n , seu comportamento assintótico é constante (1).

Função custo	Comportamento assintótico
$f(n) = 105$	$f(n) = 1$
$f(n) = 15n + 2$	$f(n) = n$
$f(n) = n^2 + 5n + 2$	$f(n) = n^2$
$f(n) = 5n^3 + 200n^2 + 112$	$f(n) = n^3$

Comportamento Assintótico

- De modo geral, obtém-se a função de custo de um programa simples apenas contando os comandos de laços aninhados.
 - Não possui laço (exceto se houver recursão): $f(n) = 1$.
 - Um comando de laço indo de 1 a n : $f(n) = n$.
 - Dois comandos de laço aninhados: $f(n) = n^2$.
 - E assim por diante.

Tipos de notação assintótica

- Existem várias formas de análise assintótica:
 - Notação grande-ômega, Ω ;
 - Notação grande-O, O ;
 - Notação grande-theta, Θ ;
 - Notação pequeno-o, o ;
 - Notação pequeno-omega, ω .

Notação O-grande (Big-O)

- Existem várias formas de análise assintótica (ver adiante)
- A mais conhecida e utilizada é a notação grande-O (O)
- Evidencia o custo do algoritmo no **pior caso possível** para todas as entradas de tamanho n .
- Analisa o limite superior de entrada
- Permite dizer que o comportamento do algoritmo não pode nunca ultrapassar um certo limite
- A ordenação de dados é um problema interessante para entendermos como funciona a notação Grande-O (O), por se tratar de um problema comum em sistemas reais e por possuir uma grande variedade de algoritmos para resolvê-lo.

Notação O-grande (Big-O)

- O que $O(n^2)$ significa para um algoritmo?
- A notação $O(n^2)$ informa que o custo do algoritmo não é, assintoticamente, pior do que n^2 .
 - O algoritmo nunca vai ser mais lento do que um determinado limite.
 - Ou seja, o custo do algoritmo original é no máximo tão ruim quanto n^2 .
 - Pode ser melhor, mas nunca pior.
 - Limite superior para a complexidade real do algoritmo.

Notação O-grande (Big-O)

- A notação O descreve o **limite assintótico superior** de um algoritmo.
- Notação utilizada para analisar o **pior caso** do algoritmo.
- A notação $O(n^2)$ informa que o custo do algoritmo é, assintoticamente, menor ou igual a n^2 .
 - O custo do algoritmo original é no máximo tão ruim quanto n^2 .
- Matematicamente, a notação O é definida como:
 - uma função custo $f(n)$ é $O(g(n))$ se existem duas constantes positivas c e m tais que, para $n \geq m$, temos $f(n) \leq cg(n)$.
- Em outras palavras, para todos os valores de n à direita do valor m , o resultado da função custo $f(n)$ é sempre menor ou igual ao valor da função usada na notação O, $g(n)$, multiplicada por uma constante c .

Notação O-grande (Big-O)

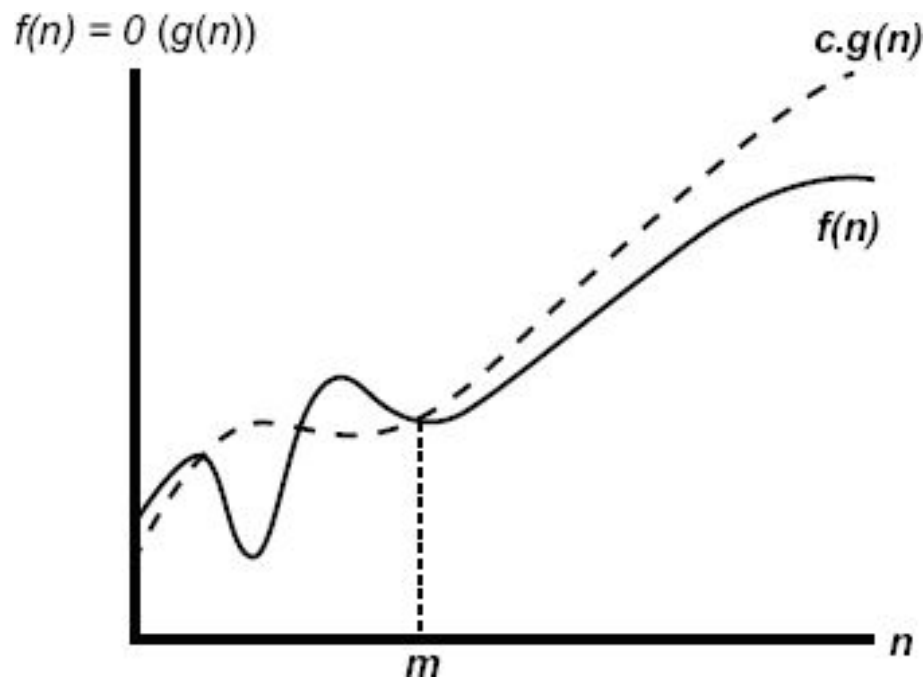


Figura 1. Descreve o comportamento da notação O.

Notação O-grande (Big-O)

- A notação Grande-O, O, possui algumas operações, sendo a mais importante a regra da soma.
 - Permite a análise da complexidade de diferentes algoritmos em sequência
- Definição: se dois algoritmos são executados em sequência, a complexidade será dada pela complexidade do maior deles.
 - $O(f(n)) + O(g(n)) = O(\max(f(n), g(n)))$
- Exemplos:
 - Dois algoritmos cujos tempos de execução são $O(n)$ e $O(n^2)$, a execução deles em sequência será $O(\max(n, n^2))$ que é $O(n^2)$.
 - Dois algoritmos cujos tempos de execução são $O(n)$ e $O(n \log n)$, a execução deles em sequência será $O(\max(n, n \log n))$ que é $O(n \log n)$.

Notação Ω (ômega grande)

- A notação Ω descreve o **limite assintótico inferior** de um algoritmo.
- Notação utilizada para analisar o melhor caso do algoritmo.
- A notação $\Omega(n^2)$ informa que o custo do algoritmo é, assintoticamente, maior ou igual a n^2 .
 - O custo do algoritmo original é no mínimo tão ruim quanto n^2 .
- Matematicamente, a notação Ω é definida como:
 - uma função custo **$f(n)$** é **$\Omega(g(n))$** se existem duas constantes positivas **c** e **m** tais que, para **$n \geq m$** , temos **$f(n) \geq cg(n)$** .
- Em outras palavras, para todos os valores de **n** à direita do valor **m** , o resultado da função custo **$f(n)$** é sempre maior ou igual ao valor da função usada na notação Ω , **$g(n)$** , multiplicada por uma constante **c** .

Notação Ω (ômega grande)

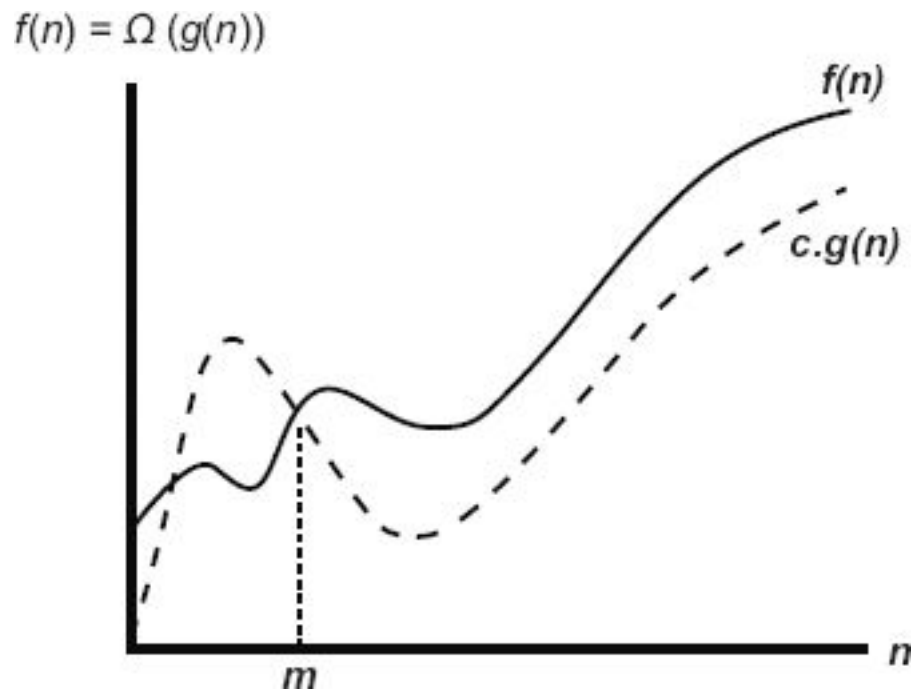


Figura 1. Descreve o comportamento da notação Ω .

Notação Θ (theta grande)

- A notação θ (lê-se, grande theta) descreve o limite **assintótico firme (ou estreito)** de um algoritmo.
- Notação utilizada para analisar os limites inferior e superior do algoritmo.
- A notação $\theta(n^2)$ informa que o custo do algoritmo é, assintoticamente, igual a n^2 .
 - O custo do algoritmo original é n^2 dentro de um fator constante acima e abaixo.
- Matematicamente, a notação θ é definida como:
 - uma função custo $f(n)$ é $\theta(g(n))$ se existem três constantes positivas c_1 , c_2 e m tais que, para $n \geq m$, temos $c_1 * g(n) \leq f(n) \leq c_2 * g(n)$.
- Em outras palavras, para todos os valores de n à direita do valor m , o resultado da função custo $f(n)$ é sempre igual ao valor da função usada na notação θ , $g(n)$, quando esta função é multiplicada por constantes c_1 e c_2 .

Notação Θ (theta grande)

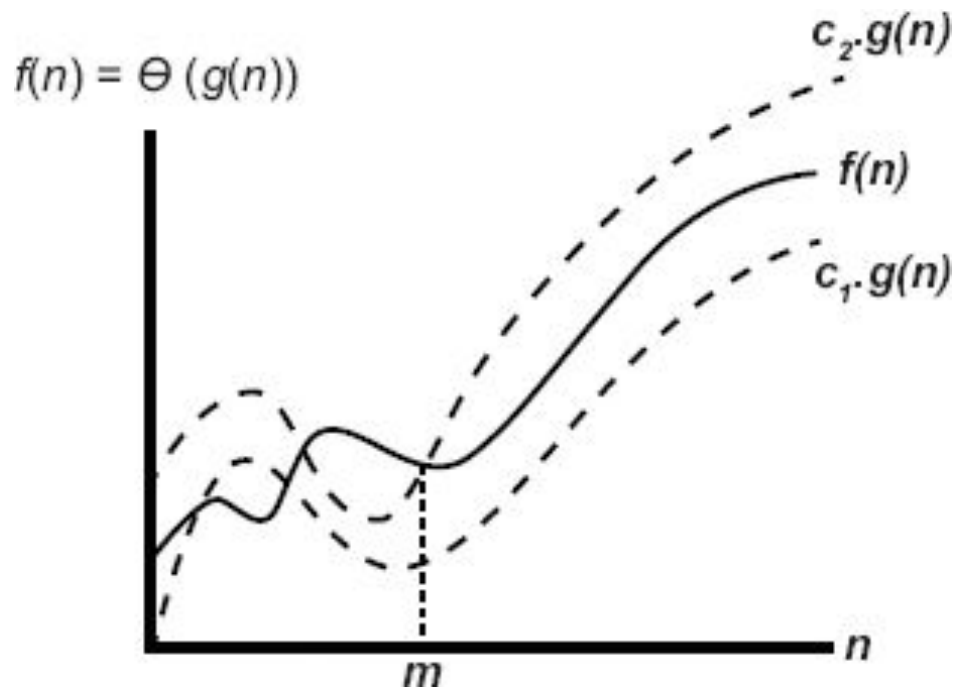


Figura 1. Descreve o comportamento da notação Θ .

Notação o (o-pequeno) e ω (ômega-pequeno)

- As notações o e ω são muito parecidas com as notações O e Ω , respectivamente.
- As notações O e Ω possuem uma relação de **menor ou igual e maior ou igual**.
- As notações o e ω possuem uma relação de **menor e maior**, somente.
- Não representam limites próximos da função $f(n)$, apenas estritamente superiores e inferiores.
 - A notação $o(n^2)$ informa que o custo do algoritmo é, assintoticamente, sempre menor do que n^2 . Matematicamente, uma função custo $f(n)$ é $o(g(n))$ se existem duas constantes positivas c e m tais que, para $n \geq m$, temos $f(n) < c g(n)$.
 - A notação $\omega(n^2)$ informa que o custo do algoritmo é, assintoticamente, sempre maior do que n^2 . Matematicamente, uma função custo $f(n)$ é $\omega(g(n))$ se existem duas constantes positivas c e m tais que, para $n \geq m$, temos $f(n) > c g(n)$.

Classes de problemas

- $O(1)$ **ordem constante:**
 - as instruções são executadas um número fixo de vezes;
 - não depende do tamanho dos dados de entrada.
- $O(\log n)$ **ordem logarítmica:**
 - típica de algoritmos que resolvem um problema transformando-o em problemas menores.
- $O(n)$ **ordem linear:**
 - uma certa quantidade de operações é realizada sobre cada um dos elementos de entrada.
- $O(n \log n)$ **ordem log linear:**
 - típica de algoritmos que trabalham com particionamento dos dados;
 - os algoritmos resolvem um problema, transformando-o em problemas menores, resolvidos de forma independente e depois unidos.

Classes de problemas

- $O(n^2)$ **ordem quadrática:**
 - ocorre quando os dados são processados aos pares.
 - algoritmos desse tipo possuem um aninhamento de dois comandos de repetição.
- $O(n^3)$ **ordem cúbica:**
 - caracterizado pela presença de três estruturas de repetição aninhadas.
- $O(2^n)$ **ordem exponencial:**
 - ocorre quando se usa uma solução de força bruta;
 - não são úteis do ponto de vista prático.
- $O(N!)$ **ordem fatorial:**
 - ocorre quando se usa uma solução de força bruta;
 - não são úteis do ponto de vista prático.
 - possui comportamento muito pior que o exponencial.

Classes de problemas

- A relação entre as classes de complexidades é definida como:

$$O(1) < O(\log n) < O(n) < O(n \log n) < O(n^2) < O(n^3) < O(2^n) < O(N!)$$

Classes de problemas: comparação tempo

$f(n)$	$n = 10$	$n = 20$	$n = 30$	$n = 50$	$n = 100$
n	1,0E-05 segundos	2,0E-05 segundos	4,0E-05 segundos	5,0E-05 segundos	6,0E-05 segundos
$n \log n$	3,3E-05 segundos	8,6E-05 segundos	2,1E-04 segundos	2,8E-04 segundos	3,5E-04 segundos
n^2	1,0E-04 segundos	4,0E-04 segundos	1,6E-03 segundos	2,5E-03 segundos	3,6E-03 segundos
n^3	1,0E-03 segundos	8,0E-03 segundos	6,4E-02 segundos	0,13 segundos	0,22 segundos
$2n$	1,0E-03 segundos	1,0 segundo	2,8 dias	35,7 anos	365,6 séculos
$3n$	5,9E-02 segundos	58,1 minutos	3855,2 séculos	2,3E+08 séculos	1,3E+13 séculos

Referências

- BACKES, André Ricardo. **Algoritmos e Estruturas de Dados em C**. Rio de Janeiro: LTC, 2023.

Obrigado!

raphaelguedes@ufg.br
raphaelguedes@inf.ufg.br

