

Universidade Federal de Viçosa Departamento de Informática Centro de Ciências Exatas e Tecnológicas



INF 112 – Programação 2 Aula 4

Introdução à Análise de Algoritmos 2

Aula baseada nos slides disponibilizados por Anany Levitin (autor do livro: *The Design and Analysis of Algorithms*) e nas aulas do Prof. Fabio Ribeiro

- Notação assintótica
- Como visto, a análise de ef ciência de algoritmos normalmente se concentra na "ordem de complexidade" da operação básica do algoritmo.
- · Para comparar essa ordem, são utilizadas três notações: O, Ω , Θ
- Vamos estudar tais notações de maneira informal.



- · Notação assintótica: O ("o" maiúsculo), Ω, Θ
 - O(g(n)): conjunto de todas as funções com ordem de crescimento menor ou igual a g(n).
 - Ω(g(n)): conjunto de todas as funções com ordem de crescimento maior ou igual a g(n).
 - Θ(g(n)) : conjunto de todas as funções com mesma ordem de crescimento que g(n).
 - Vamos nos concentrar na notação O.



- O(g(n)): conjunto de todas as funções com ordem de crescimento menor ou igual a g(n).
 - $n \in O(n^3)$
 - $n \in O(n^2)$
 - $n \in O(n)$
 - $100n + 999999999 \in O(n)$
 - $100n + 999999999 \in O(n^2)$
 - $2n^3 \in O(n^3)$





- O(g(n)): conjunto de todas as funções com ordem de crescimento menor ou igual a g(n).

 - $n^3 \notin O(n^2)$
 - $n^4 + 3n^2 + 100n \notin O(n^2)$
 - $0.000000000000000000000000001n^3 \notin O(n^2)$



• Definição: uma função t(n) está em O(g(n)), denotando-se por $t(n) \in O(g(n))$, se t(n) é limitada superiormente por algum múltiplo constante de g(n) para todo n grande. Ou seja, se existem alguma constante positiva c e um inteiro não negativo n_c tais que:

• $t(n) \le cg(n)$, para todo $n \ge n_0$

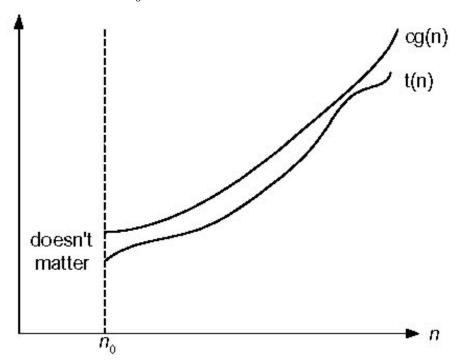


Figure 2.1 Big-oh notation: $t(n) \in O(g(n))$



- Propriedades da notação assintótica:
- $t(n) \in O(t(n))$
 - Ex: $n^3 \in O(n^3)$
- Se t(n) ∈ O(g(n)) e g(n) ∈ O(h(n)), então t(n) ∈ O(h(n)).
 - Ex: $n^2 \in O(n^3)$ e $n^3 \in O(n^4) \to n^2 \in O(n^4)$
- Se $t_1(n) \in O(g_1(n))$ e $t_2(n) \in O(g_2(n))$, então $t_1(n) + t_2(n)$ $\in O(\max\{g_1(n), g_2(n)\})$
 - Ex: $n^2 \in O(n^2)$, $n^3 \in O(n^3) \rightarrow n^2 + n^3 \in O(\max\{n^2, n^3\}) = O(n^3)$



- Qual a relação destas propriedades com os algoritmos?
- A última propriedade afirma que a eficiência geral do algoritmo é determinada pela parte com maior ordem de complexidade (a menos eficiente).
- Assim, se um algoritmo possui dois trechos, sendo que o primeiro executa a operação básica 3n² vezes e a segunda executa a operação básica n³ vezes, então o algoritmo terá complexidade O(n³).



- Mais propriedades:
- Toda função logarítmica pertence à classe O(log(n)), independente da base (>1) do logarítimo.
- Todos os polinômios de grau k pertencem
 à classe O(n^k). Ex: n⁵ + 5n² + 1000n ∈
 O(n⁵)



Classes básicas de eficiência

 Mesmo com a notação assintótica agrupando funções que diferem por múltiplos constantes, ainda assim há infinitas "classes de complexidade" (ex: funções do tipo aⁿ pertencem a diferentes classes dependendo do valor de a).

Porém, a MAIORIA dos algoritmos se enquadra em poucas classes básicas de

eficiência.

Classe	Nome
1	constante
log(n)	logarítmica
n	linear
n log(n)	"n-log-n"
n²	quadrática
n³	cúbica
2 ⁿ	exponencial
n!	fatorial

Polinomiais

Exponenciais





- Em geral, um algoritmo de classe mais baixa (O(n)) é muito mais eficiente do que um algoritmo de uma classe mais alta (ex: O(n²)).
- Porém, pode haver algumas exceções:
 - Por exemplo, um algoritmo que executa 10⁶n² operações básicas poderia ser menos eficiente do que um algoritmo que realiza n³ operações básicas para n ≤ 10⁶.
 - Porém, essas "anomalias" são MUITO RARAS. Em geral, pode-se assumir que um algoritmo O(n²) é mais eficiente do que um O(n³) mesmo para entradas de tamanho moderado.



- Como analisar um algoritmo e descobrir qual a sua classe de complexidade?
 - 1. Identificar a operação básica do algoritmo.



- Como analisar um algoritmo e descobrir qual a sua classe de complexidade?
 - 1. Identificar a operação básica do algoritmo.
 - 2. Identificar a melhor forma de se definir o tamanho da entrada.



- Como analisar um algoritmo e descobrir qual a sua classe de complexidade?
 - 1. Identificar a operação básica do algoritmo.
 - 2. Identificar a melhor forma de se definir o tamanho da entrada.
 - 3. Verificar se o número de vezes que ela é executada pode variar para diferentes entradas de um mesmo tamanho. Se for o caso, deve-se analisar o melhor caso, pior caso e caso médio.



- Como analisar um algoritmo e descobrir qual a sua classe de complexidade?
 - 1. Identificar a operação básica do algoritmo.
 - 2. Identificar a melhor forma de se definir o tamanho da entrada.
 - 3. Verificar se o número de vezes que ela é executada pode variar para diferentes entradas de um mesmo tamanho. Se for o caso, deve-se analisar o melhor caso, pior caso e caso médio.
 - 4. Determinar uma função f(n) que representa o número de vezes que a função básica é executada em função do tamanho da entrada.



15

- Como analisar um algoritmo e descobrir qual a sua classe de complexidade?
 - 1. Identificar a operação básica do algoritmo.
 - 2. Identificar a melhor forma de se definir o tamanho da entrada.
 - 3. Verificar se o número de vezes que ela é executada pode variar para diferentes entradas de um mesmo tamanho. Se for o caso, deve-se analisar o melhor caso, pior caso e caso médio.
 - 4. Determinar uma função f(n) que representa o número de vezes que a função básica é executada em função do tamanho da entrada.
 - 5. Determinar a qual classe de complexidade f(n) pertence.



- Operação básica:
- Tamanho da entrada:
- O número de comparações é sempre o mesmo para arrays de mesmo tamanho.
- Número de comparações:
- Classe de complexidade:





```
int maxElement(int v[],int n) {
    int mx = v[0];
    for(int i=1;i<n;i++)
        if (v[i] > mx)
            mx = v[i];
    return mx;
}
```

- Operação básica: comparação.
- Tamanho da entrada: número de elementos no array (n).
- O número de comparações é sempre o mesmo para arrays de mesmo tamanho.
- Número de comparações: $\sum_{i=1}^{n-1} = n-1$
- Classe de complexidade: O(n)





```
int f ind(int v[],int n,int elem) {
    for(int i=0;i<n;i++)
        if (v[i] == elem)
            return i;
    return -1;
}</pre>
```

- Operação básica:
- Tamanho da entrada:
- O número de comparações varia dependendo do arranjo...
- Número de comparações no pior caso:
- Classe de complexidade:
- Exercício: como seria no melhor caso? e no caso médio (supondo que todo arranjo contém o elemento e que a probabilidade dele estar em uma posição é a mesma para todas posições)



```
int f ind(int v[],int n,int elem) {
    for(int i=0;i<n;i++)
        if (v[i] == elem)
            return i;
    return -1;
}</pre>
```

- Operação básica: comparação.
- Tamanho da entrada: número de elementos no array (n).
- O número de comparações varia dependendo do arranjo...
- Número de comparações no pior caso: $\sum_{i=1}^{n-1} 1 = n$
- Classe de complexidade: O(n)
- Exercício: como seria no melhor caso? e no caso médio (supondo que todo arranjo contém o elemento e que a probabilidade dele estar em uma posição é a mesma para todas posições)?



```
int numDigitos(int n) { //suponha que n>0
    int ct = 0;
    while( n != 0) {
        n/=10;
        ct++;
    }
    return ct;
}
```

- Operação básica:
- Tamanho da entrada:
- O "tamanho" de n é dividido por 10 em cada iteração... o número de comparações é aproximadamente:
- Classe de complexidade:





```
int numDigitos(int n) { //suponha que n>0
    int ct = 0;
    while( n != 0) {
        n/=10;
        ct++;
    }
    return ct;
}
```

- Operação básica: divisão.
- Tamanho da entrada: o número n.
- O "tamanho" de n é dividido por 10 em cada iteração... o número de comparações é aproximadamente: log(n) (base 10)
- Classe de complexidade: O(log(n))





Exemplo:

```
int matrixMult(int **a, int **b, int **c, int n) { //suponha que n>0
     for(int i=0;i< n;i++)
          for(int j=0;j<n;j++) {
               int resp = 0;
               for(int k=0;k< n;k++)
                    resp += a[i][k]*b[k][i];
               c[i][i] = resp;
```

- Operação básica:
- Tamanho da entrada:
- Número de multiplicações:
- Classe de complexidade:



Departamento de Informática

```
int matrixMult(int **a, int **b, int **c, int n) { //suponha que n>0
     for(int i=0;i< n;i++)
          for(int j=0;j<n;j++) {
               int resp = 0;
               for(int k=0;k< n;k++)
                    resp += a[i][k]*b[k][i];
               c[i][i] = resp;
```

- Operação básica: multiplicação.
- Tamanho da entrada: o lado da matriz (n).
- Número de multiplicações: $\sum_{n=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} 1 = n^3$
- Classe de complexidade: O(n³)



- No caso de algoritmos recursivos, a análise de complexidade é um pouco mais difícil de ser realizada.
- Estudos mais detalhados sobre este tema fogem do escopo desta disciplina (vamos trabalhar de forma muito informal a análise de algoritmos).
- Por enquanto, o importante é ter uma ideia de como funciona a análise de complexidade e reconhecer a complexidade de algoritmos simples.
- O conhecimento sobre a complexidade de algoritmos é muito importante: ajuda a encontrar gargalos em códigos, a escolher o algoritmo mais adequado para cada situação, etc.

