

Complexidade de Algoritmos

Prof. Diego Buchinger diego.buchinger@outlook.com diego.buchinger@udesc.br

Prof. Cristiano Damiani Vasconcellos cristiano.vasconcellos@udesc.br



Conceitos Básicos de Complexidade



• Como calcular a quantidade de trabalho requerido por um algoritmo, ou seja, sua complexidade?



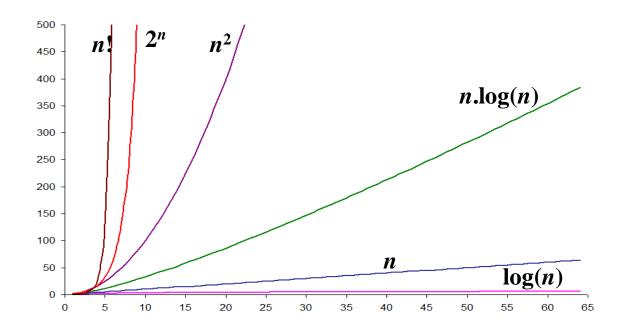
- Como calcular a quantidade de trabalho requerido por um algoritmo, ou seja, sua complexidade?
 - Depende do tamanho da entrada;
 - Depende dos valores da entrada;

Ex: ordenação de uma lista de 'n' elementos: lista com elementos já ordenados

VS

lista com elementos totalmente desordenados

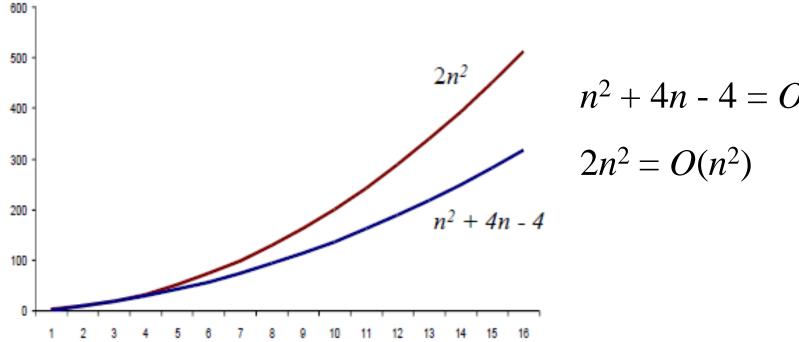
CONSIDERAÇÃO I: trabalhar com valores grandes para 'n' (entrada). Assim, ordens de crescimento são destacadas.





Notação Assintótica (Notação O grande – Limite Superior)

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 $|f(n)| \le c.|g(n)|$ \rightarrow f(n) = O(g(n))



$$n^2 + 4n - 4 = O(n^2)$$



Algumas Operações com Notação *O*

c.O(f(n)) = O(f(n)), onde c é uma constante.

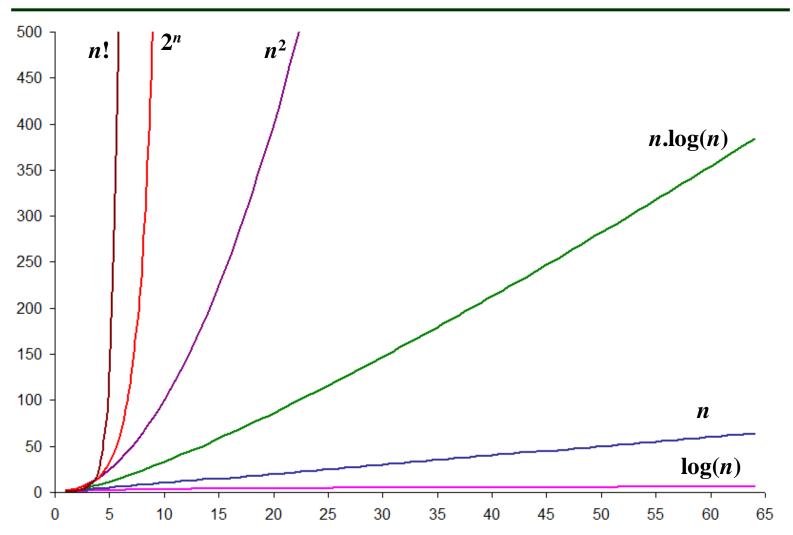
$$O(f(n)) + O(g(n)) = O(MAX(f(n), g(n)))$$

$$n.O(f(n)) = O(n.f(n))$$

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

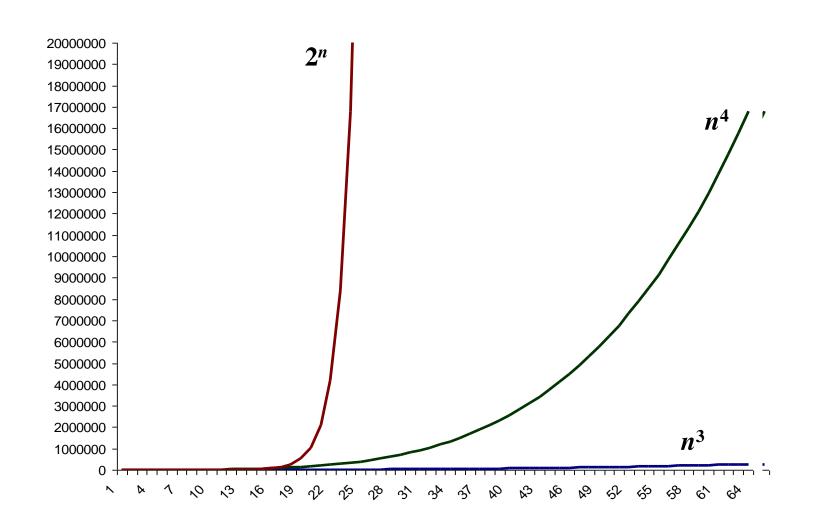


Crescimento de Funções





Crescimento de Funções



Hierarquia de funções

Hierarquia de funções do ponto de vista assintótico:

 $1 \prec \log \log n \prec \log n \prec n^{\varepsilon} \prec n^{c} \prec n^{\log n} \prec c^{n} \prec n^{n} \prec c^{c^{n}}$

onde ε e c são constantes arbitrárias tais que $0 < \varepsilon < 1 < c$.



CONSIDERAÇÃO II: Ignorar o custo das instruções (tempo constante) e focar na análise do crescimento do uso de um recurso (tempo, espaço) em relação ao crescimento da entrada.

Ex: ordenar uma lista de 'n' elementos e mostrar a lista ordenada

n	Ordenação Bolha	printf vetor
100	37,8 µs	8,532 ms
200	148,4 µs	17,847 ms
1.000	3,748 ms	91,569 ms
10.000	247 ms	860,205 ms
50.000	5,307 s	4,277 s
100.000	20,422 s	8,693 s



CONSIDERAÇÃO III: pode-se analisar os valores de entrada com perspectivas diferentes:

- Melhor caso => menor complexidade para um valor de 'n';
- **Pior caso** => maior complexidade para um valor de 'n';
- Complexidade esperada ou média => leva-se em conta a probabilidade de ocorrência de cada entrada de um mesmo tamanho 'n'.
- Pode-se antecipar alguma relação entre as complexidades média e pior caso de um algoritmo qualquer?



```
int pesquisa(Estrutura *v, int n, int chave) {
    int i;
    for (i = 0; i < n; i++)
        if (v[i].chave == chave)
            return i;
    return -1;
}</pre>
```

Em que situação ocorre o melhor caso? Em que situação ocorre o pior caso? E o caso médio?



Melhor caso: Caso o primeiro registro seja o registro procurado será necessária apenas uma comparação.

Logo, podemos dizer que a complexidade é constante:

O(1)

(o correto seria usar outra letra grega para o melhor caso mas, vamos por partes)



Pior caso: Caso o último registro acessado seja aquele que se procura:

Logo, podemos dizer que a função pesquisa tem complexidade **O(n)** para o pior caso.



Caso médio: Caso o i-ésimo registro seja o registro procurado são necessárias i comparações. Sendo p_i a probabilidade de procurarmos o i-ésimo registro temos:

$$f(n) = 1.p_1 + 2.p_2 + ... + n.p_n$$
.

Considerando que a probabilidade de procurar qualquer registro é a mesma probabilidade, temos:

$$p_i = 1 / n$$
 para todo i.

$$f(n) = \frac{1}{n}(1+2+...+n) = \frac{1}{n}\left(\frac{n(n+1)}{2}\right) = \frac{(n+1)}{2}$$

Logo, temos uma complexidade linear: $\frac{(n+1)}{2} = O(n)$



CONSIDERAÇÃO IV: pode-se analisar a complexidade em relação a diferentes recursos. Os mais usuais são: <u>tempo</u> e <u>espaço</u>.

Complexidade de espaço:

- Se os dados possuem representação natural, (ex. matriz) considera-se apenas o espaço extra utilizado pelo algoritmo;
- Se os dados podem ser representados de várias formas (ex. grafo) deve-se considerar o espaço utilizado por sua representação (matriz ou lista encadeada).



Exemplo (Bubble Sort)

```
void bubble(int *v, int n){
    int i, j, aux;
   for (i = n - 1; i > 0; i--){
       for (j = 0; j < i; j++){}
            if (v[j] > v[j+1]){
               aux = v[j];
               v[j] = v[j+1];
               v[j+1] = aux;
```



Exemplo (Ordenação por Seleção)

```
void selectionSort(int *v, int n){
    int i, j, x, aux;
    for (i = 0; i < n; i++){}
        x = i;
        for (j = i+1; j < n; j++){}
            if(v[j] < v[x])
                x = j;
       aux = v[i];
       v[i] = v[x];
       v[x] = aux;
```



Exemplo (Ordenação por Inserção)

```
void insercao(int *v, int n){
    int i, j, x;
    for (i = 1; i < n; i++){
        x = v[i];
        j = i - 1;
        while (j \ge 0 \&\& v[j] > x){
            v[j+1] = v[j];
            j--;
       v[j+1] = x;
```



Atividade

Elabore os seguintes algoritmos e analise o seu tempo de execução para diferentes entradas e a sua complexidade de tempo.

- Implemente um algoritmo (função) que recebe como parâmetro dois valores inteiros a e b e calcula a^b .
- Implemente um algoritmo (função) que recebe duas matrizes quadradas de mesma ordem (n) e realiza a multiplicação entre elas.



Referências

Algoritmos. Thomas H. Cormen, Charles E. Leiserson, Ronald L. Rivest, Cliford Stein. Campus.

Algorithms. Sanjoy Dasgupta, Christos Papadimitriou, Umesh Vazirani. McGraw Hill.

Concrete Mathematics: A Foundation for Computer Science (2nd Edition). Ronald L. Graham, Donald E. Knuth, Oren Patashnik. Addison Wesley.

M. R. Garey and D. S. Johnson. 1978. "Strong" NP-Completeness Results: Motivation, Examples, and Implications. J. ACM 25, 3 (July 1978)