

**ESTRUTURA DE DADOS
ANÁLISE DE COMPLEXIDADE**

Prof. Enyo José

Computação

Engenharia
de Software

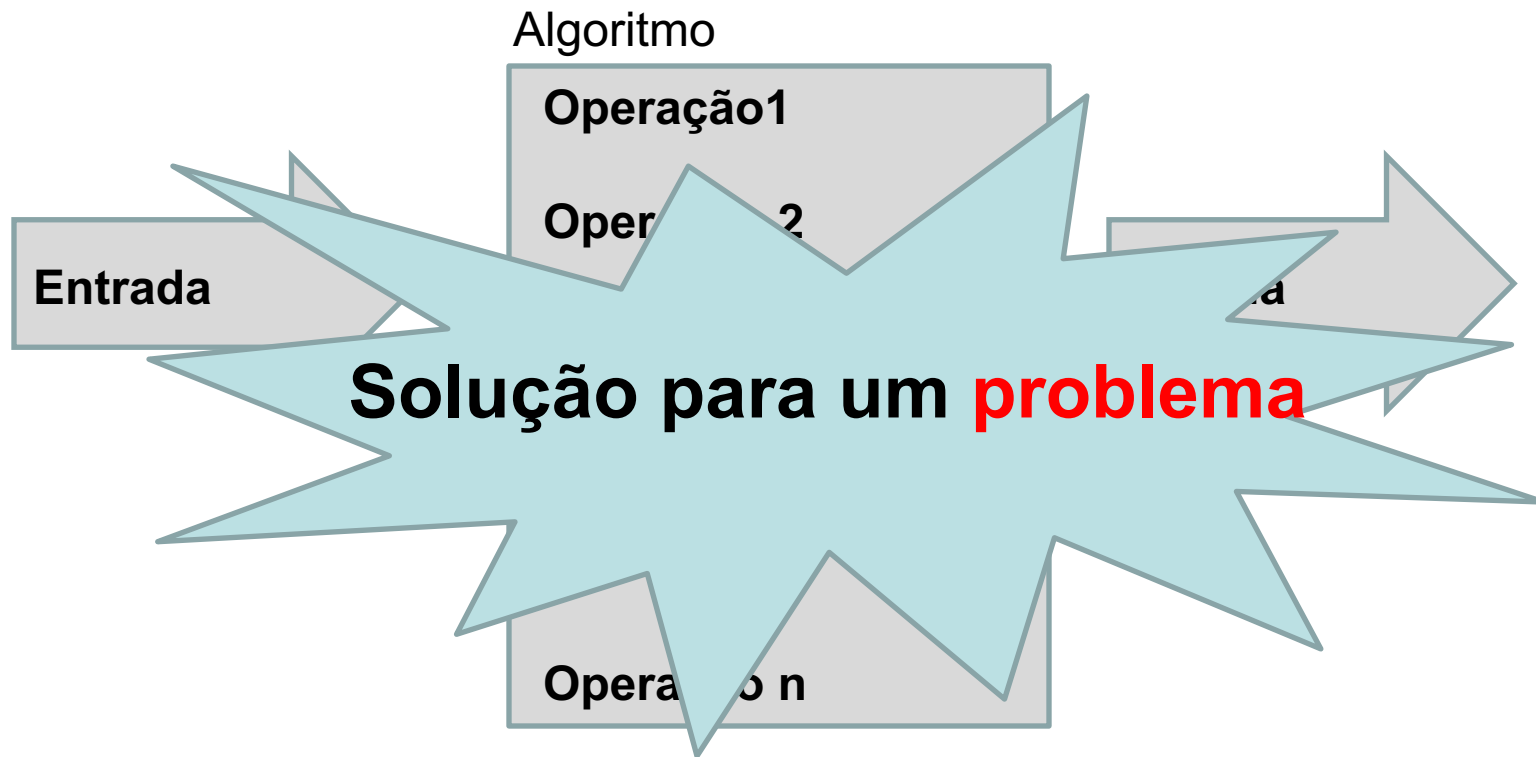
Inteligência
Artificial

Redes de
Computadores

Algoritmos

Computação
Gráfica

...



Problema e instância

- Um **problema** é definido por:
 - Uma descrição dos parâmetros
 - Uma descrição das propriedades que a resposta deve satisfazer
- Uma instância para um problema fixa valores para todos parâmetros

Problema e instância

- Exemplo de problema:
 - Ordenar um conjunto de números em ordem crescente
 - **Entrada:** a_1, a_2, \dots, a_n
 - **Saída:** a'_1, a'_2, \dots, a'_n
 - **Propriedade:** A sequência de saída é uma permutação dos valores de entrada tal que $a'_1 \leq a'_2 \leq \dots \leq a'_n$
- Instâncias para este problema: 10 20 5 40 33 1 88
15 12 3 77

Problema x Algoritmo/programa

Problema

Somar dois números inteiros
Entrada: n1 e n2
Saída: s
Propriedade: s é o resultado
da soma de n1 e n2

Algoritmo/ Programa

```
int soma (int x, int y){  
    int soma = x + y;  
    return soma;  
}
```

```
int soma(int x, int y){  
    return (x+y) ;  
}
```

...

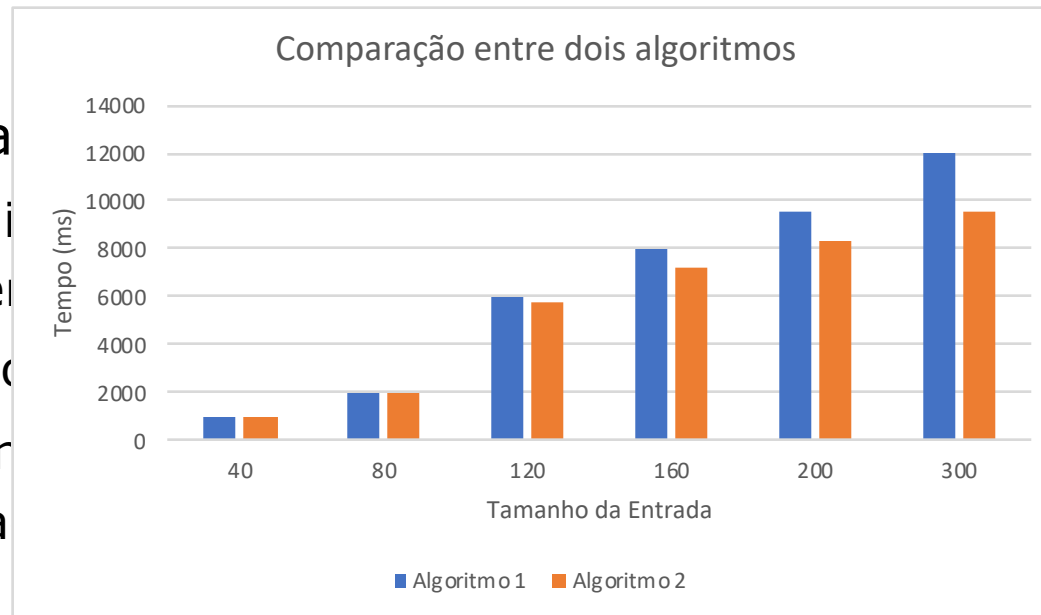
Algoritmo e Programa

- Qual melhor solução?
- Vários critérios:
 - Facilidade de uso;
 - Documentação;
 - Velocidade de Execução e Tempo de resposta;



Como comparar dois algoritmos?

- Método empírico (Experimental)
 - Executar os programas e verificar o tempo utilizado para obter resposta para diferentes tamanhos da entrada
 - Pode variar com base em variáveis como computador, linguagem de programação, compilador...
 - Depende de ferramenta específica
 - Exemplo



- Métodos a

- Determini
- represe
- Exemplo
- Indeper
- compila

que possa

programação,

Análise de Algoritmos

- Auxilia na escolha do melhor algoritmo para um problema;
- Utiliza como base a **complexidade computacional**:
- Descritas por funções que tem como parâmetro o **tamanho da entrada**;

Vetor de 6 posições



- Utiliza conceitos e modelos matemáticos;

Análise de Algoritmos

Complexidade do algoritmo = Trabalho = Número de operações efetuadas

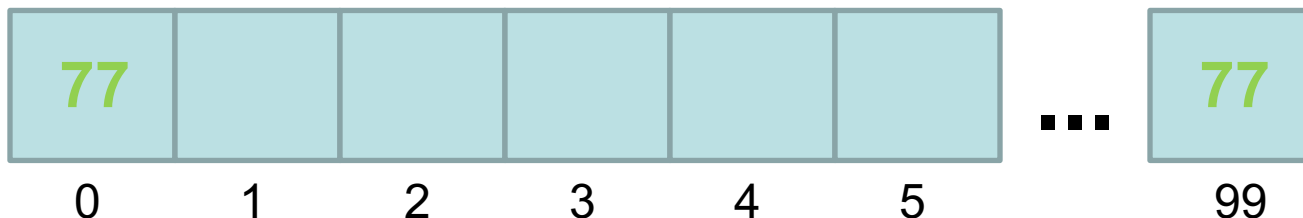


Depende da entrada...

Problema: Encontrar um dado elemento em um vetor de n posições.

Algoritmo: Percorrer o vetor por cada posição até encontrar o elemento desejado, tendo como entrada o vetor e o elemento a ser procurado.

Situação 1: Entrada: vetor de 100 posições e elemento a ser procurado = 77



- Podemos observar que duas situações foram consideradas:
 - Um otimista, no qual o elemento é encontrado na 1ª posição. Este cenário é o ideal, pois representa o **menor** tempo de execução ou **limite inferior**;
 - Um cenário no qual o elemento encontra-se na ultima posição ou não existe foi demonstrado. Trata-se do **limite superior**, cenário que representa o **maior** tempo de execução;
 - Adicionalmente, o elemento poderia estar em qualquer uma das posições. Para esta situação é levada em consideração a média de todas as situações. Chamamos de **caso médio**;

Complexidade de Algoritmos

- Existem três escalas de complexidade:
 - Melhor Caso
 - Caso Médio
 - Pior Caso
- Nas três escalas, a função $f(N)$ retorna a complexidade de um algoritmo com entrada de N elementos.

Complexidade de Algoritmos – Melhor Caso

- Definido pela letra grega Ω (Ômega)
- É o menor tempo de execução em uma entrada de tamanho N ;
- É pouco usado, por ter aplicação em poucos casos.
- Ex.:
 - Se tivermos uma lista de N números e quisermos encontrar algum deles assume-se que a complexidade no melhor caso é $f(N) = \Omega(1)$, pois assume-se que o número estaria logo na cabeça da lista.

Complexidade de Algoritmos – Caso Médio

- Definido pela letra grega θ (Theta)
- Dos três, é o mais difícil de se determinar
- Deve-se obter a média dos tempos de execução de todas as entradas de tamanho N , ou baseado em probabilidade de determinada condição ocorrer
- No exemplo anterior:
 - A complexidade média é $P(1) + P(2) + \dots + P(N)$
 - Para calcular a complexidade média, basta conhecer as probabilidades de P_i ;
 - $P_i = 1/N, 1 \leq i \leq N$
 - Isso resulta em $P(1/N) + P(2/N) + \dots + P(N/N)$
 - Que resulta em $1/N(1+2+\dots+N)$
 - Que resulta em $\frac{1}{N} \left[\frac{N(N+1)}{2} \right]$
 - Que resulta em $f(N) = \theta \left[\frac{(N+1)}{2} \right]$

Complexidade de Algoritmos – Pior Caso

- Será o caso utilizado durante esse curso
- Representado pela letra grega **\mathcal{O}** (O maiúsculo. Trata-se da letra grega ômicron maiúscula)
- É o método mais fácil de se obter. Baseia-se no maior tempo de execução sobre todas as entradas de tamanho N
- Ex.:
 - Se tivermos uma lista de N números e quisermos encontrar algum deles, assume-se que a complexidade no pior caso é $\mathcal{O}(N)$, pois assume-se que o número estaria, no pior caso, no final da lista. Outros casos adiante

Cálculo da Complexidade de Algoritmos (Análise dos passos)

- A complexidade de um algoritmo pode ser determinada a partir da complexidade de suas operações.
- De modo que algumas estruturas:
 - **Sequência** (De um modo geral possui peso 1) – Comando que é executado e o controle passa para o próximo comando; Ex: $i := 1$;
 - **Seleção** (Possui peso 1) – Comando que ao ser executado permite desvios. Ex: if $x = 10$ then
 - Considerando-se o fragmento de código abaixo:
se cond então
 expressão1
senão
 expressão2
fim se
 - o tempo de execução de um comando IF/THEN/ELSE nunca é maior do que o tempo de execução do teste condicional em si mais o tempo de execução da maior dentre as expressões expressão1 e expressão2.
 - Ou seja: se expressão1 é $O(n^3)$ e expressão2 é $O(n)$, então o teste é $O(n^3) + 1 = O(n^3)$.

Cálculo da Complexidade de Algoritmos

(Análise dos passos)

- **Repetição** (Depende da quantidade de repetições) – O tempo de execução de um laço é no máximo o tempo de execução das instruções dentro do laço (incluindo os testes) vezes o número de iterações;
- **Aninhamento de Laços** – Analisar os mais internos. O tempo total de execução de uma instrução dentro de um grupo de laços aninhados é o tempo de execução da instrução multiplicado pelo produto dos tamanhos de todos os laços.
- **Chamada de Funções** – A análise é feita como no caso de laços aninhados. Para calcular a complexidade de um programa com várias funções, determina-se primeiro a complexidade de cada uma das funções. Desta forma, na análise, cada uma das funções é vista como uma instrução com a complexidade que foi calculada.

Exemplo 1 – Algoritmo de inversão de uma sequência

- Inverter os dados dentro de um vetor
 - **Entrada:** vetor (a_1, a_2, \dots, a_n) e tamanho do vetor (n)
 - **Saída:** vetor $(a'_1, a'_2, \dots, a'_n)$
 - **Propriedade:** A sequência de saída é uma permutação dos valores de entrada tal que $a'_1 = a_n, a'_2 = a_{n-1}, \dots, a'_n = a_1$

```
temp := 0
para i=1,..., n/2 faça
    temp := S[ i ]
    S[ i ] := S[ n-i+1 ]
    S[ n-i+1 ] := temp
```

$$3n/2 + 1$$

Simplificações

- Considerando que os algoritmos trabalharão com uma grande quantidade de dados (Tamanho grande)
 - Podemos simplificar as expressões, removendo partes da expressão menores que a maior parte como constantes multiplicativas ou aditivas
Ex: $3n^2 + 2n + 1 \sim n^2$
- Partindo deste princípio, expressões como $3n^2+5n+7$ e $12n^2+11n+32$ podem ser consideradas equivalentes
- Assim, podemos simplificar a análise do algoritmo, identificando a operação dominante (mais complexa)
 - Isso pode evitar a análise linha-por-linha do algoritmo

Complexidade de Algoritmos

- A partir da análise destas funções, os algoritmos podem ser classificados quanto a ordem:
 1. Complexidade Constante
 2. Complexidade Linear
 3. Complexidade Logarítmica
 4. $N \log N$
 5. Complexidade Quadrática
 6. Complexidade Cúbica
 7. Complexidade Exponencial

Complexidade Constante

- São os algoritmos de complexidade $O(k)$, onde k é a quantidade de operações;
- Independe do tamanho N de entradas;
- É o único em que as instruções dos algoritmos são executadas num tamanho fixo de vezes;
- Ex.:

```
bool vazia(int a[], int n){  
    bool vazia = a[0] == a[n-1];  
    return vazia;  
}
```

Complexidade Linear

- São os algoritmos de complexidade $O(n)$;
- Uma operação é realizada em cada elemento de entrada,
- Ex.: pesquisa de elementos em uma lista

```
int busca(int a[], int n, int x){  
    int i = 1;  
    int pos = -1;  
    while(a[i] != x){  
        i = i+1;  
        if (i >= n){  
            pos = -1;  
        }else{  
            pos = i;  
        }  
    }  
    return pos;  
}
```

Complexidade Logarítmica

- São os algoritmos de complexidade $\mathbf{O}(\log n)$;
- Ocorre tipicamente em algoritmos que dividem o problema em problemas menores;
- Ex.: O algoritmo de Busca Binária;

Algoritmo 1.5 Algoritmo de busca binária.

Chamada: $\text{BUSCABIN}(p, r, S, x)$

Entrada: índices p e r , conjunto S e valor x

Saída: se $x \in S$, índice de x em S ; senão, valor -1

Requisito: o conjunto S deve estar ordenado em ordem crescente, ou seja, $S[i] < S[i + 1]$, para todo $i \in \{p, p + 1, \dots, r - 1\}$

```
1: se  $p \leq r$  então
2:    $b \leftarrow \lfloor (p + r) / 2 \rfloor$ 
3:   se  $S[b] = x$  então
4:     retorna  $b$ 
5:   se  $S[b] > x$  então
6:     retorna  $\text{BUSCABIN}(p, b - 1, S, x)$ 
7:   retorna  $\text{BUSCABIN}(b + 1, r, S, x)$ 
8: retorna -1
```

Complexidade NlogN

- Como o próprio nome diz, são algoritmos que têm complexidade $O(N \log N)$
- Ocorre tipicamente em algoritmos que dividem o problema em problemas menores, porém juntando posteriormente a solução dos problemas menores

A maioria dos algoritmos de ordenação externa são de complexidade *logarítmica* ou $N \log N$

Complexidade Quadrática

- São os algoritmos de complexidade $O(N^2)$;
- Itens são processados aos pares, geralmente com um *loop* dentro do outro;
- Ex. neste exemplo Mat1, Mat2 e MatRes são matrizes de tamanho $n \times n$:

```
for(int i=0; i< n; i++){  
    for(int j=0; j< n; j++){  
        MatRes[i][j] = Mat1[i][j] + Mat2[i][j];  
    }  
}
```

Complexidade Cúbica

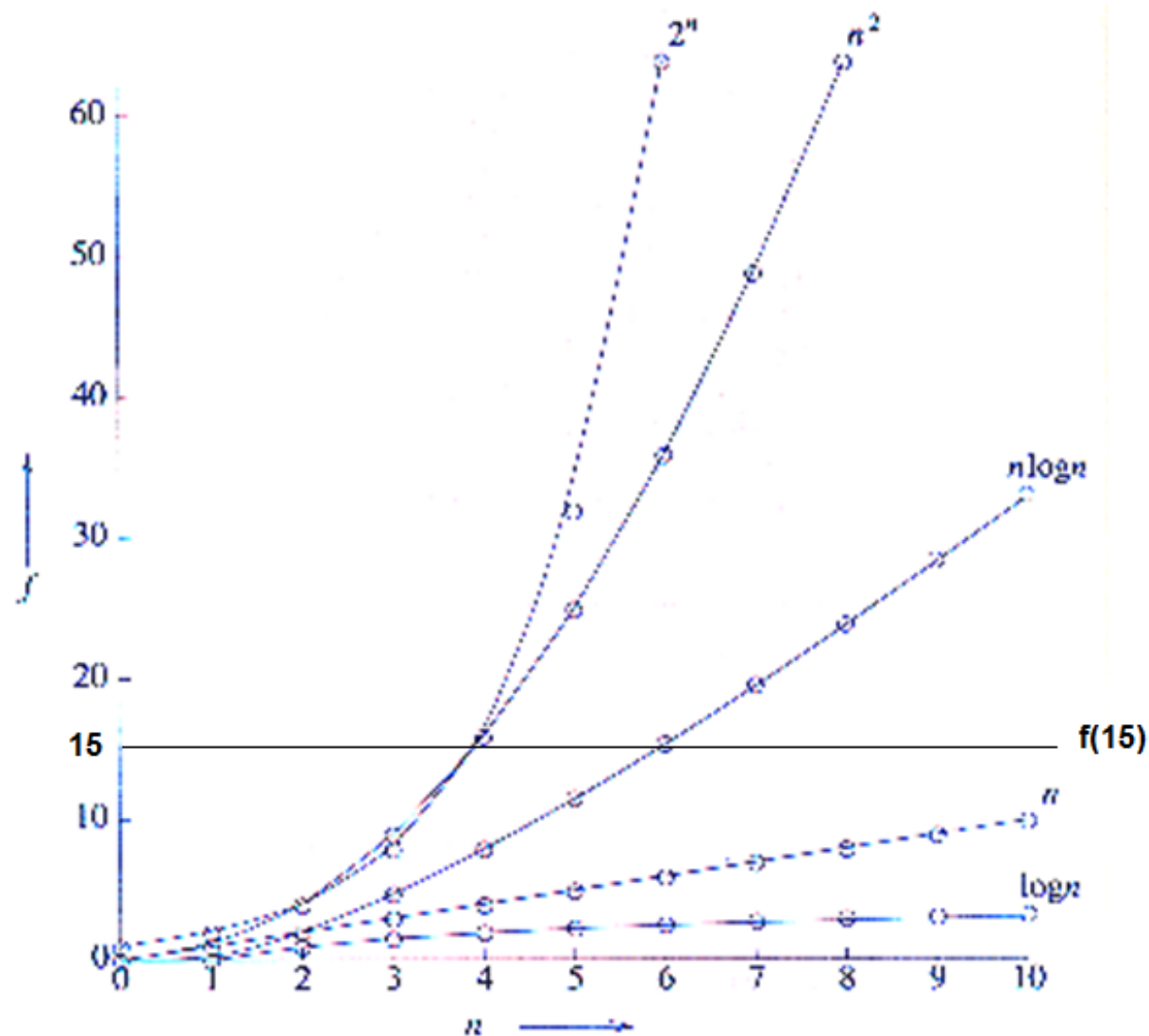
- São os algoritmos de complexidade $\mathbf{O}(n^3)$
- Itens são processados três a três, geralmente com um *loop* dentro do outros dois
- Ex. neste exemplo Mat é uma matriz de tamanho $n \times n$ e vet é um vetor de tamanho n :

```
for(int i=0; i< n; i++){  
    for(int j=0; j< n; j++){  
        for(int k = 0; k < n; k++){  
            Mat[i][j] = Mat[i][j] + vet[k];  
        }  
    }  
}
```

Complexidade Exponencial

- São os algoritmos de complexidade $O(2^N)$;
- Utilização de “Força Bruta” para resolvê-los (abordagem simples para resolver um determinado problema, geralmente baseada diretamente no enunciado do problema e nas definições dos conceitos envolvidos);
- Geralmente não são úteis sob o ponto de vista prático;

Comportamento das Ordens



Tempo de execução

Complexidade	n=5	n=10	n=50	n=100	n=1000	n=1000
$O(\log_2 n)$	0.0000023	0.0000033	0.0000056	0.0000066	0.0000099	0.000013
$O(n)$	0.000005	0.000010	0.000050	0.000100	0.001000	0.010000
$O(n \cdot \log_2 n)$	0.000011	0.000033	0.000283	0.000684	0.009966	0.132877
$O(n^2)$	0.000025	0.000100	0.002500	0.010000	1s	1min 40s
$O(n^3)$	0.000125	0.001000	0.125000	1s	16min 40s	11dias 14h
$O(n^5)$	0.003125	0.100000	5min 13s	2h 47min	32 anos	∞
$O(2^n)$	0.000032	0.001024	35 anos	4×10^{16} anos	∞	∞
$O(3^n)$	0.000243	0.059049	2×10^{10} anos	∞	∞	∞

* Tabela extraída de Viana, Gerardo Valdísio Rodrigues, **Metaheurísticas e programação paralela em otimização combinatória**, Edições UFC, 1998.

Exemplo 2

```
para I de 1 até N faça  
    S[I] ← X[I] + Y[I]  
Fim para
```

- Complexidade n.

Exemplo 3

```
int Maximo (int v[], int n){  
    int i, n;  
    int max;  
    if n = 0 error (" Vetor vazio ")  
    else {  
        max = v[0];  
        for (i = 0; i < n; i++)  
            if v[i] > max then max = v[i];  
        }  
    return max;  
}
```

Exemplo 4

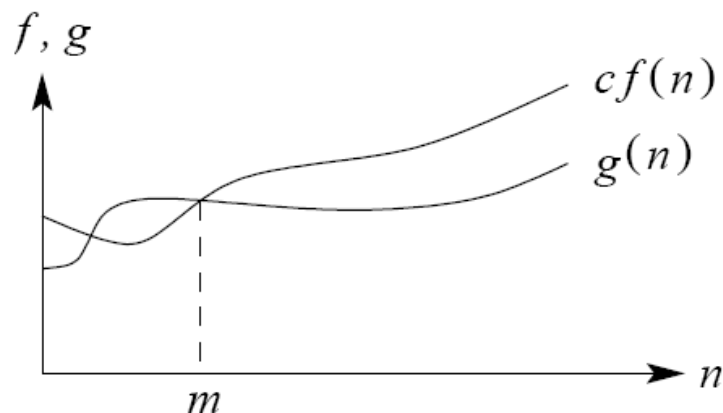
```
for (i=1; i<=n ; i++)  
    for (j=1; j<=i ; j++)  
        trecho com O(1)
```

- O laço interno é executado $1+2+3+\dots+n-1+n = n(n+1)/2$.
- **$O(n*(n+1)/2)$** , ou seja, **$O(0,5(n^2+n))$** , ou seja, **$O(n^2)$**

Comparação entre Algoritmos

- Para um problema podem existir vários algoritmos;
 - Como decidir qual melhor algoritmo?
 - A **complexidade dos algoritmos** pode ser utilizada como critério para esta decisão;
- Para determinarmos a complexidade de um algoritmo, as **operações** fundamentais do mesmo são analisadas e uma **função custo** é criada com base nestas **operações**.
- A partir desta função é possível traçar gráficos para representar o seu comportamento.

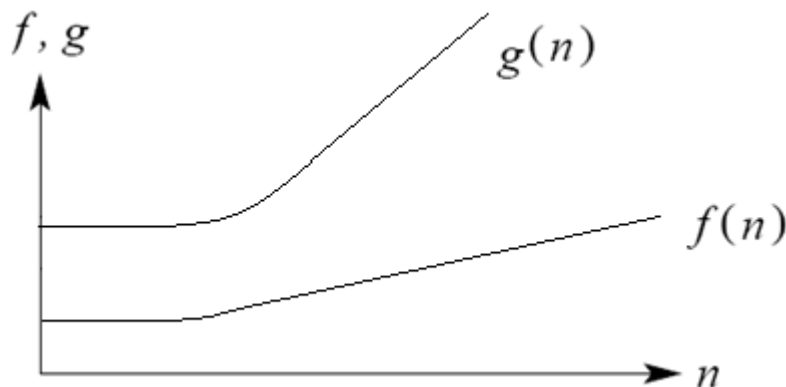
Comparação entre Algoritmos



- E através destes gráficos é possível fazer uma comparação dos algoritmos através do **comportamento assintótico**.
- Comportamento assintótico = Estudo do crescimento das funções;

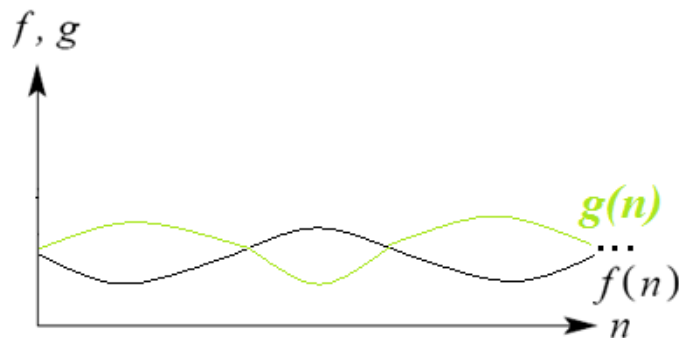
Comparação de Algoritmos

- O algoritmo mais **eficiente** é aquele que é melhor para as entradas;
- Uma função **domina assintoticamente** outra quando cresce mais rapidamente que a outra;
 - No gráfico uma função domina assintoticamente outra quando sua curva encontra-se acima da curva da outra função.
- Alguns casos podem ser observados:
 1. f sempre é inferior a g . Neste caso, o algoritmo f é melhor.



Comparação de Algoritmos

2. Às vezes f é superior e às vezes g é superior e os gráficos se interceptam em um número infinito de pontos. Empate



3. Se os gráficos se interceptam uma quantidade finita de vezes, o melhor é aquele que menor que o outro para valores grandes de n ;

