

PROJETO E ANÁLISE DE ALGORITMOS

PARTE II

ALGORITMOS ITERATIVOS

1. Análise de Algoritmos Não-recursivos

- Determinar o tempo de execução de um programa pode ser um problema matemático complexo.
- Determinar a ordem do tempo de execução, sem preocupação com o valor da constante envolvida, pode ser uma tarefa mais simples.

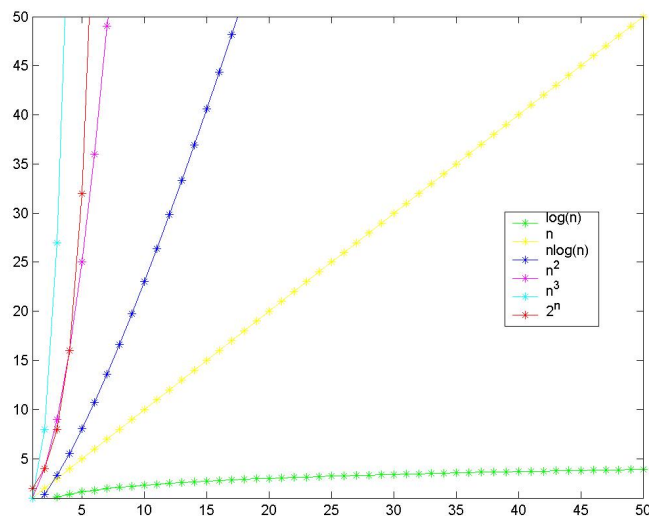
a) Hierarquia de funções

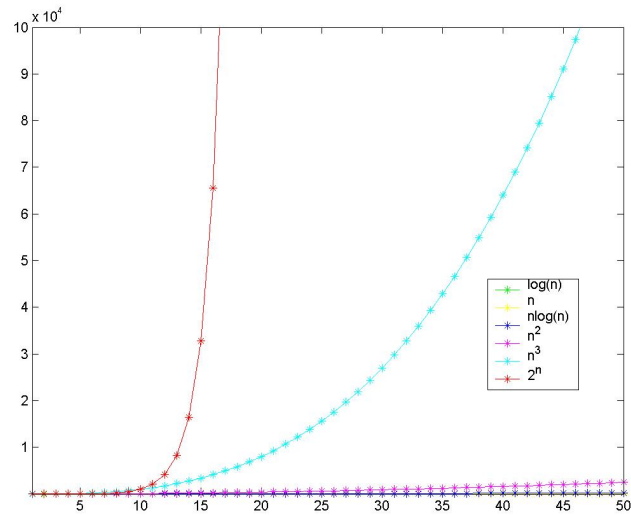
- A seguinte hierarquia de funções pode ser definida do ponto de vista assintótico:

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

onde ε e c são constantes arbitrárias com $0 < \varepsilon < 1 < c$

$$f(n) \prec g(n) \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$





b) Relações importantes

- Logaritmos e Exponenciais:

$$\log_a a^x = x$$

$$a^0 = 1 \implies \log_a 1 = 0$$

$$a^{x+y} = a^x \times a^y \implies \log_a p + \log_a q = \log_a pq$$

$$a^{x-y} = \frac{a^x}{a^y} \implies \log_a \frac{p}{q} = \log_a p - \log_a q$$

$$(a^x)^y = a^{xy} \implies \log_a x^y = y \log_a x$$

$$(a^x)^y = a^{xy} \implies \log_a x = \frac{\log_b x}{\log_b a}$$

- Aproximação de Stirling:

$$n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \left(1 + \Theta\left(\frac{1}{n}\right)\right)$$

c) Somatórios

Um somatório é a soma de uma sequência de números (série).

$$\text{Ex: } \sum_{i=a}^b i = a + a + 1 + a + 2 + \dots + b$$

Propriedades

$$\text{a) } \sum_i f(i) + g(i) = \sum_i f(i) + \sum_i g(i)$$

$$\text{b) } \sum_i \sum_j f(i)g(j) = \left(\sum_i f(i)\right)\left(\sum_j g(j)\right)$$

$$\text{c) } \sum_i kf(i) = k \sum_i f(i)$$

$$\text{d) } \sum_{i=a}^b f(i) = \sum_{i=a}^c f(i) + \sum_{i=c+1}^b f(i), a < c < b$$

- número de termos = limite superior - limite inferior + 1. Se o somatório variar de forma decrescente, inverter os limites.

Progressão aritmética

$$\sum_{i=a}^b i = a + a + 1 + \dots + b - 1 + b = (b - a + 1)\left(\frac{b + a}{2}\right)$$

$$\text{Ex: } \sum_{i=0}^n 2i$$

Solução:

$$\sum_{i=0}^n 2i = 2 \sum_{i=0}^n i = 2(n+1)n / 2 = n2 + n$$

Progressão geométrica

$$\sum_{i=a}^b k^i = k^a + k^{a+1} + \dots + k^{b-1} + k^b = k^a \left(\frac{k^{b-a+1} - 1}{k - 1} \right)$$

Ex: $\sum_{i=1}^n 2^{-i}$

Solução:

$$\sum_{i=1}^n 2^{-i} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{1}{2}\right)^i = \frac{1}{2} \left(\left(\frac{1}{2}\right)^n - 1 \right) / \left(\frac{1}{2} - 1\right) = 1 - \left(\frac{1}{2}\right)^n = 1 - \frac{1}{2^n}$$

Quadrados e Cubos

$$\sum_{i=1}^n i^2 = n(n+1)(2n+1) / 6$$

$$\sum_{i=0}^n i^3 = \frac{n^2(n+1)^2}{4}$$

Expansão Binomial e Combinatórios

$$(x+y)^n = \binom{n}{n}x^n + \binom{n}{n-1}x^{n-1}y + \binom{n}{n-2}x^{n-2}y^2 + \cdots + \binom{n}{1}xy^{n-1} + \binom{n}{0}y^n$$

[illegible]

$$\binom{n}{r} = \frac{n!}{(n-r)!r!} = \binom{n}{n-r}$$

$$\binom{n}{r} = \binom{n-1}{r} + \binom{n-1}{r-1}, \quad n \geq 2$$

Mudança de variável

- Se o contador do laço não variar de uma em uma unidade é necessário fazer uma mudança de variável para escrever o somatório.

Ex:

```
x=0;
enquanto x<=n faça
    opCritica;
    x=x+2;
fim;
```

x varia de 0 a n com passo 2: 0,2,4...n. Fazer um somatório com índice $y=x/2$, variando de 0 a $n/2$ com passo 1.

- Ex:

```
x=1;  
enquanto x<=n faça  
    opCritica;  
    x=x*2;  
fim;
```

x varia de 1 a n de forma exponencial: 1,2,4,8...n. Fazer um somatório com índice $y=\lg x$, variando de 0 a $\lg n$.

Observe que toda ocorrência da variável original dentro do laço deve ser substituída pela nova.

- Ex:

```
x=1;  
enquanto x<=n faça  
    opCritica;  
    repita para z=0 até x  
        opCritica;  
    x=x*2;  
fim;
```

- x varia de 1 a n de forma exponencial: 1,2,4,8...n. Fazer um somatório com índice $y=\lg x$, variando de 0 a $\lg n$.
- z varia de 0 a x. Fazer um somatório com z variando de 0 a 2^y .

d) Análise do Tempo de Execução

- Comando de atribuição, de leitura ou de escrita: $\Theta(1)$.
- Sequência de comandos: determinado pelo maior tempo de execução de qualquer comando da sequência.
- Comando de decisão: tempo dos comandos dentro do comando condicional, mais tempo para avaliar a condição.
- Anel: soma do tempo de execução do corpo do anel mais o tempo de avaliar a condição para terminação (geralmente $\Theta(1)$), multiplicado pelo número de iterações.
- Procedimentos não recursivos: cada um deve ser computado separadamente um a um, iniciando com os que não chamam outros procedimentos. Avaliam-se então os que chamam os já avaliados (utilizando os tempos destes). O processo é repetido até chegar no programa principal.

Exemplo 1:

Considerando que a operação relevante seja o número de atribuições à variável a , qual é a função de complexidade da função exemplo1? Qual sua ordem de complexidade?

```
void exemplo1 (int n)
{
    int i, a;
    a=0;
    for (i=0; i<n; i++)
        a+=i;
}
```


Solução:

$$f(n) = 1 + \sum_{i=0}^{n-1} 1 = n + 1 = \Theta(n)$$

Exemplo 2:

Considerando que a operação relevante seja o número de atribuições à variável a , qual é a função de complexidade da função exemplo2? Qual sua ordem de complexidade?

```
void exemplo2 (int n)
{
    int i,j,a;
    a=0;
    for (i=0; i<n; i++)
        for (j=n; j>i; j--)
            a+=i+j;
    exemplo1(n);
}
```

Solução:

$$f(n) = 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n 1 + n + 1 = n + 2 + \sum_{i=0}^{n-1} (n - i)$$

$$f(n) = n + 2 + \sum_{i=0}^{n-1} n - \sum_{i=0}^{n-1} i = n + 2 + n^2 - n(n-1)/2$$

$$f(n) = n + 2 + n^2 - \frac{n^2}{2} + \frac{n}{2} = \frac{n^2}{2} + \frac{3n}{2} + 2 = \Theta(n^2)$$

Exemplo: Procedimento não Recursivo

Algoritmo para ordenar os n elementos de um conjunto A em ordem ascendente:

```
void Ordena (int n, int * A) {  
    int i , j , min, x;  
    (1) for (i=0; i< n - 1; i++) {  
        (2)    min = i;  
        (3)    for (j= i +1; j<n ; j++)  
        (4)        if (A[ j ] < A[min])  
        (5)            min = j ;  
        (6)    x = A[min] ;    // troca A[min] e A[ i ]  
        (7)    A[min] = A[ i ] ;  
        (8)    A[ i ] = x;  
    }  
}
```

- Seleciona o menor elemento do conjunto.
- Troca este com o primeiro elemento $A[1]$.
- Repita as duas operações acima com os $n - 1$ elementos restantes, depois com os $n - 2$, até que reste apenas um.

Análise do Procedimento não Recursivo – Pior caso:

- Anel Interno:
 - Contém um comando de decisão, com um comando apenas de atribuição. Ambos levam tempo constante para serem executados.

- Quanto ao corpo do comando de decisão, devemos considerar o pior caso, assumindo ser sempre executado.
 - O tempo para incrementar o índice do anel e avaliar sua condição de terminação é $\Theta(1)$.
 - O tempo combinado para executar uma vez o anel é $\Theta(\max(1, 1, 1)) = \Theta(1)$, conforme regra da soma para a notação.
 - Como o número de iterações é $n - i - 1$, o tempo gasto no anel é $\Theta((n - i) \times 1) = \Theta(n - i)$, conforme regra do produto para a notação.
- Anel Externo
 - Contém, além do anel interno, quatro comandos de atribuição. $\Theta(\max(1, (n - i), 1, 1, 1)) = \Theta(n - i)$.
 - A linha (1) é executada $n - 1$ vezes, e o tempo total para executar o programa está limitado ao produto de uma constante pelo **somatório** de $(n - i - 1)$:

$$\sum_{i=0}^{n-2} (n - i - 1) = n^2 / 2 - n / 2 = \Theta(n^2)$$

- Se considerarmos o número de comparações como a medida de custo relevante, o programa faz $(n^2)/2 - n/2$ comparações para ordenar n elementos.
- Se considerarmos o número de trocas, o programa realiza exatamente $n - 1$ trocas.

Exercício:

- Como seria a análise do melhor caso e caso médio?
- Qual a ordem de complexidade do algoritmo de modo geral?
- Considerando como crítico o comando para seleção do índice mínimo (min=...), como seria a análise de melhor caso, pior caso e caso médio?

Exercícios:

1. O que faz essa função ? Qual é a operação relevante? Qual a sua ordem de complexidade?

```
void p1 (int n)
{
    int i, j, k;

    for (i=0; i<n; i++)
        for (j=0; j<n; j++) {
            C[i][j]=0;
            for (k=n-1; k>=0; k--)
                C[i][j]=C[i][j]+A[i][k]*B[k][j];
        }
}
```

2. O que faz essa função ? Qual é a operação relevante? Qual a sua ordem de complexidade?

```
void p2 (int n)
{
    int i, j, x, y;

    x = y = 0;
    for (i=1; i<=n; i++) {
        for (j=i; j<=n; j++)
            x = x + 1;
        for (j=1; j<i; j++)
            y = y + 1;
    }
}
```

3. Qual é a função de complexidade para o número de atribuições ao vetor x?

```
void Exercicio3(int n){
    int i, j, a;
    for (i=0; i<n; i++){
        if (x[i] > 10)
            for (j=i+1; j<n; j++)
                x[j] = x[j] + 2;
        else {
            x[i] = 1;
            j = n-1;
            while (j >= 0) {
                x[j] = x[j] - 2;
                j = j - 1;
            }
        }
    }
}
```

2. Técnica de projeto: Força bruta

É a mais simples das técnicas de projeto.

- Solução direta, geralmente baseada no enunciado do problema. Pode ser recursiva, mas na maioria das vezes é iterativa.
- É fácil de aplicar e muitas vezes surge como idéia intuitiva e pouco elaborada.
- Pode exigir grande esforço computacional, mas os algoritmos são fáceis de entender.
- Muitas vezes são uma primeira versão para soluções mais elaboradas.
- Aplicável a uma ampla variedade de problemas. Exemplos: cálculo do fatorial de um número, busca sequencial, ordenação pelo método da bolha, multiplicação de matrizes.
- Útil para o desenvolvimento rápido de algoritmos que operem sobre uma entrada pequena ou que serão executados poucas vezes.

A) Exemplo: BubbleSort

Para $i:=1$ até $n-1$

 Para $j:=1$ até $n-i$

 Se $v[j+1] < v[j]$ então troque $v[j]$ com $v[j+1]$

Análise do algoritmo em função do número de comparações:

(Melhor=pior caso)

$$\begin{aligned} f(n) &= \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=1}^{n-i} 1 \\ &= \sum_{i=1}^{n-1} (n-i) = n \sum_{i=1}^{n-1} 1 - \sum_{i=1}^{n-1} i = n(n-1) - \frac{(n-1)n}{2} \\ &= \frac{n^2 - n}{2} = \Theta(n^2) \end{aligned}$$

O algoritmo é ótimo?

B) Exemplo: Casamento de padrões em strings

String $s[1..n]$, padrão $p[1..m]$, $m < n$:

Para $i := 1$ até $n - m + 1$

$j := 1$

 Enquanto $j \leq m$ e $p[j] = s[j + i - 1]$

$j := j + 1$

 Se $j > m$ retorne i

Análise do algoritmo em função do número de comparações entre elementos dos strings:

(Pior caso)

$$f(n) = \sum_{i=1}^{n-m+1} \sum_{j=1}^m 1 = m \sum_{i=1}^{n-m+1} 1 = m(n - m + 1) = O(mn)$$

O algoritmo é ótimo?

Existem algoritmos de força bruta que são ótimos?

C) Exemplo: Busca exaustiva

- Aplicado a problemas de otimização com número de soluções exponencial. Todas as possíveis soluções são geradas e a melhor é selecionada.
- Caixeiro viajante, problema da mochila, preenchimento de containers, etc.

3. Técnica de projeto: Transformar e conquistar

Esta técnica compreende dois estágios:

- a) No estágio de transformação, a instância do problema é transformada para ser mais fácil encontrar uma solução.
- b) No segundo estágio, a instância transformada é resolvida.

Existem 3 variações da técnica:

- **Simplificação:** transformação para uma instância mais simples ou conveniente do mesmo problema. Exemplo: pré-ordenação.
- **Mudança de representação:** transformação para uma representação diferente, na qual o problema é mais facilmente resolvido. Exemplos: heapsort, transformada rápida de Fourier.
- **Redução:** transformação para uma instância de um problema diferente para o qual já existe um algoritmo eficaz. Exemplo: problemas de grafos.

A técnica pode ser usada para o projeto de algoritmos recursivos e não recursivos.

Exemplo: Pré-ordenação

Muitos problemas envolvendo listas são mais simples de serem resolvidos quando a lista já está ordenada.

Exemplo: verificar se existem elementos repetidos em um arranjo.

- Por força bruta, o algoritmo é $\Theta(n^2)$ no pior caso ($O(n^2)$ no caso geral).
- Alternativa: ordenar o arranjo e verificar elementos adjacentes $\Theta(n \log n + n) = \Theta(n \log n)$ no pior caso.

Exercício: escrever uma solução para o problema de encontrar a moda de uma lista, utilizando a técnica de:

- a) força bruta
- b) transformação

Fazer a análise das soluções

4. Técnica de projeto: Decrementar e conquistar

A técnica, também chamada indutiva ou incremental, se baseia na seguinte estratégia:

- Reduzir a instância do problema para uma instância menor do mesmo problema
- Resolver a instância menor
- Estender a instância menor para obter a solução para o problema original

A técnica pode ser usada para o projeto de algoritmos recursivos e não recursivos.

Exemplo: Ordenação por inserção

Problema: Ordenar um conjunto de $n \geq 1$ inteiros.

Hipótese de Indução: Sabemos ordenar um conjunto de $n-1 \geq 1$ inteiros.

- Caso base: $n = 1$. Um conjunto de um único elemento está ordenado.
- Passo da Indução: Seja S um conjunto de $n \geq 2$ inteiros e x um elemento qualquer de S . Por hipótese de indução, sabemos ordenar o conjunto $S - x$, basta então inserir x na posição correta para obtermos S ordenado.

Inserção (A, n)

- Entrada: Vetor A de n números inteiros.
- Saída: Vetor A ordenado.

se $n \geq 2$ faça

 Inserção ($A, n - 1$)

$v := A[n]$

$j := n - 1$

 enquanto $(j \geq 1)$ e $(A[j] > v)$ faça

$A[j + 1] := A[j]$

$j := j - 1$

$A[j + 1] := v$

É fácil eliminar o uso de recursão simulando-a com um laço:

Inserção (A)

- Entrada: Vetor A de n números inteiros.
- Saída: Vetor A ordenado.

para $i := 2$ até n faça

$v := A[i]$

$j := i - 1$

 enquanto $(j \geq 1)$ e $(A[j] > v)$ faça //compara

$A[j + 1] := A[j]$ //troca

$j := j - 1$

$A[j + 1] := v$ //troca

Exercício: Quantas comparações e quantas trocas o algoritmo executa no pior caso?