

Estruturas de Dados

aula 02: Análise de algoritmos

1 Introdução

Agora que os nossos algoritmos já foram escritos, está na hora de perguntar

- *Será que o meu algoritmo é bom ?*

Mas, antes disso, o que é um algoritmo bom?

Bom, um algoritmo é bom se ele está correto e se ele é rápido.

É bem difícil ter a certeza absoluta de que o nosso algoritmo funciona corretamente
— (*em todos os casos possíveis ...*)

Então, nós vamos deixar essa questão de lado nesse momento.

E vamos passar para o outro lado da questão

- *O que é um algoritmo rápido ?*

Bom, um algoritmo é rápido se ele não fica dando voltas por todo lado.

Ou melhor, se ele não dá mais voltas do que o necessário para resolver o problema.

Quer dizer, no final das contas, um algoritmo é só uma coisa que fica dando voltas
— (*i.e., uma estrutura de repetição com alguma lógica dentro ...*)

Então, para saber se o algoritmo é rápido, basta contar quantas voltas ele dá.

Vejamos como a coisa funciona.

2 Análise de algoritmos

Considere novamente a tarefa

→ *Encontrar o maior elemento de uma lista*

Na primeira aula nós apresentamos o seguinte algoritmo para esse problema

```
M <-- L[1];      Mpos <-- 1
Para i <-- 2 Até N
{
    Se ( L[i] > M )
    {
        M <-- L[i];      Mpos <-- i
    }
}
Imprime ("O maior elemento é:", M)
```

Daí, examinando o código nós fazemos duas observações simples

- o laço sempre dá $n - 1$ voltas
- antes e depois do laço existem instruções que só são executadas uma vez

Nós podemos representar essa informação no código da seguinte maneira

```

O(1) | M <-- L[1];      Mpos <-- 1
      | Para i <-- 2 Até N
      | {
      |     Se ( L[i] > M )
      |     {
      |         M <-- L[i];      Mpos <-- i
      |     } }
O(1) | Imprime ("O maior elemento é:", M)

```

(Diagrama: Um arco vermelho à esquerda do código indica que o bloco entre 'Para' e 'Imprime' é executado n-1 vezes.)

Certo.

Agora está na hora de examinar o que acontece dentro do laço.

E o que nós vemos ali é um trecho de código que é executado apenas uma vez — (*a cada volta do laço*)

Essa informação pode ser representada da seguinte maneira

```

O(1) | M <-- L[1];      Mpos <-- 1
      | Para i <-- 2 Até N
      | {
      |     Se ( L[i] > M )
      |     {
      |         M <-- L[i];      Mpos <-- i
      |     } }
O(1) | Imprime ("O maior elemento é:", M)

```

(Diagrama: Um arco vermelho à esquerda indica n-1 iterações do laço. Um segundo arco vermelho à direita, envolvendo o corpo do laço, indica que cada iteração tem complexidade O(1).)

Pronto.

Com base nessas anotações, nós podemos escrever a seguinte expressão para o tempo de execução do algoritmo

$$O(1) + (n - 1) \times O(1) + O(1)$$

Finalmente, descartando os termos menores e concentrando a atenção no termo de maior ordem, nós chegamos ao seguinte

$$\cancel{O(1)} + \underbrace{(n - 1) \times O(1)}_{O(n)} + \cancel{O(1)} = O(n)$$

Esse resultado está dizendo que o tempo de execução do algoritmo é da ordem de n — (*ou mais ou menos igual a n*)

E isso faz sentido porque

→ *percorrer a lista examinando cada um dos seus elementos*

leva tempo proporcional ao tamanho da lista — (mais ou menos ...)

Legal, não é?

A seguir, nós vamos ver mais exemplos de análise de algoritmos.

Exemplos

a. O segundo maior

Considere a seguinte tarefa

→ *Encontrar o segundo maior elemento da lista L*

Abaixo nós temos o primeiro algoritmo apresentado na aula 00.1 para esse problema, já anotado

```

// 1a ETAPA: localizar o maior
0(1) | M <-- L[1]; Mpos <-- 1
      | Para i <-- 2 Até n
      | {
      |   Se ( L[i] > M )
      |   {
      |     M <-- L[i]; Mpos <-- i
      |   }
      | }

// 2a ETAPA: trocar maior c/ primeiro
0(1) | Aux <-- L[1]; L[1] <-- L[Mpos]; L[Mpos] <-- Aux

// 3a ETAPA: encontrar segundo maior
0(1) | M2 <-- L[2];
      | Para i <-- 3 Até n
      | {
      |   Se ( L[i] > M )
      |   {
      |     M2 <-- L[i];
      |   }
      | }
0(1) | Imprime ("O segundo maior é:", M2)

```

Diagrama de anotação: Um círculo vermelho à esquerda das etapas 1a e 3a contém o símbolo n . Uma linha vertical vermelha separa as etapas 1a e 3a, com o símbolo $O(1)$ em vermelho à esquerda de cada uma.

Observe que, dessa vez, coisas como $n - 1$ e $n - 2$ foram anotadas simplesmente como n — (*porque a análise é só mais ou menos ...*)

Agora com base nas anotações, nós obtemos a seguinte expressão para o tempo de execução do algoritmo

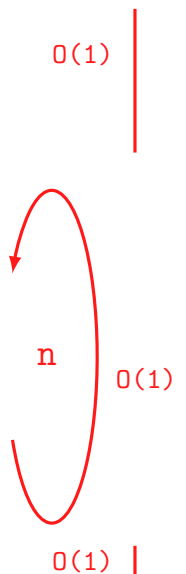
$$O(1) + n \times O(1) + O(1) + O(1) + n \times O(1) + O(1)$$

Daí, descartando os termos menores nós chegamos ao seguinte resultado

$$\cancel{O(1)} + n \times O(1) + \cancel{O(1)} + \cancel{O(1)} + n \times O(1) + \cancel{O(1)} = 2 \cdot O(n)$$

Legal.

Agora nós vamos analisar a segunda versão do algoritmo



```

O(1) | Se ( L[1] > L[2] )
      { M1 <-- L[1]; M2 <-- L[2] }
      Senão
      { M1 <-- L[2]; M2 <-- L[1] }

      Para i <-- 3 Até n
      {
        Se ( L[i] > M1 )
        {
          M2 <-- M1; M1 <-- L[i]
        }
        Senão Se ( L[i] > M2 )
        {
          M2 <-- L[i]
        }
      }
O(1) | Imprime ("O segundo maior é:", M2)

```

Daí com base nas anotações, nós obtemos a seguinte estimativa para o tempo de execução do algoritmo

$$O(1) + n \times O(1) + O(1) = O(n)$$

Quer dizer, as análises nos deram os seguintes resultados

- versão 1: $2 \cdot O(n)$
- versão 2: $O(n)$

E isso parece indicar que a segunda versão é mais eficiente do que a primeira.

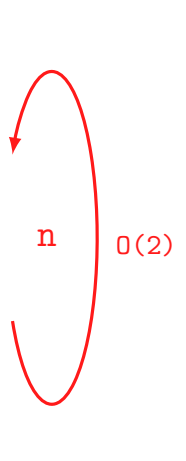
Mas aqui é preciso cuidado.

Porque, examinando outra vez os códigos, nós vemos que

- a **versão 1** contém dois laços, com um teste dentro de cada um
- a **versão 2** contém um laço, com dois testes dentro dele

E isso é basicamente a mesma coisa.

Quer dizer, para levar esse detalhe em conta, nós deveríamos anotar a **versão 2** assim



```

( . . . )
Para i <-- 3 Até n
{
  Se ( L[i] > M1 )
  {
    M2 <-- M1; M1 <-- L[i]
  }
  Senão Se ( L[i] > M2 )
  {
    M2 <-- L[i]
  }
}
O(2) |
( . . . )

```

Mas, para não complicar as coisas, nós vamos assumir que coisas como $2O(n)$ e $3O(n)$ são a mesma coisa que $O(n)$.

Dessa maneira, o resultado final da análise é

- versão 1: $O(n)$
- versão 2: $O(n)$

De modo que os dois algoritmos são igualmente eficientes — (*do ponto de vista da nossa análise mais ou menos*)

Isso faz sentido, porque os dois algoritmos de fato executam em tempo proporcional ao tamanho da lista.

◇

b. Busca

Considere a seguinte tarefa

→ Verificar se o número x está na lista L ou não

Na aula 00.1, nós resolvemos esse problema para o caso ordenado e o caso não-ordenado.

E aqui as coisas se complicam um pouquinho outra vez.

Quer dizer, os dois algoritmos utilizam o comando **Break**.

E isso significa que nós não sabemos quantas voltas os laços vão dar

<code>// Caso não ordenado</code>	<code>// Caso ordenado</code>
<pre>Aux <-- 0 Para i <- 1 Até n { Se (L[i] = x) { Aux <-- i Break } } Se (Aux != 0) Imprime("Sim"); Senão Imprime("Não");</pre>	<pre>Aux <-- 0 Para i <-- 1 Até n { Se (L[i] = x) { Aux <-- i; Break } Se (L[i] > x) Break } Se (Aux != 0) Imprime("Sim"); Senão Imprime("Não");</pre>

E agora?

Bom, agora a gente lembra que a nossa análise é apenas mais ou menos.

Daí que a gente pode considerar aquilo que acontece no pior caso.

No pior caso, os laços dos dois algoritmos realizam n voltas — (*porque?*)

<code>// Caso não ordenado</code>	<code>// Caso ordenado</code>
<pre> 0(1) Aux <-- 0 Para i <- 1 Até n { Se (L[i] = x) { Aux <-- i Break } } 0(1) Se (Aux != 0) Imprime("Sim"); Senão Imprime("Não"); </pre>	<pre> 0(1) Aux <-- 0 Para i <-- 1 Até n { Se (L[i] = x) { Aux <-- i; Break } Se (L[i] > x) Break } 0(1) Se (Aux != 0) Imprime("Sim"); Senão Imprime("Não"); </pre>

Com bases nas anotações, nós chegamos ao seguinte resultado

- caso não ordenado: $O(n)$
- caso ordenado: $O(n)$

Quer dizer, o ganho de eficiência que a gente obteve no caso ordenado não aparece na análise.

Por um lado, a gente pode interpretar isso como uma limitação do nosso método de análise.

Por outro lado, a gente pode pensar que os ganhos de eficiência que a gente obtém só são significativos se eles aparecem na análise.

E isso também faz sentido.

◇

c. Elemento repetido

Considere a tarefa

→ *Verificar se a lista contém algum elemento repetido*

Na primeira aula nós apresentamos um algoritmo para esse problema.

E abaixo nós já temos esse código anotado

```

      Para k <-- 1 Até n-1
      {
0(1) | x <-- L[k]; Aux <-- 0
      | Para i <-- k+1 Até n
      | {
      |   | Se ( L[i] = x )
      |   | {
      |   |   | Aux <-- i; Break
      |   | }
      | }
0(1) | Se ( Aux != 0 ) { Imprime ("Sim"); Retorna }
      |
0(1) | Imprime ("Não")

```

Aqui pela primeira vez nós temos um algoritmo com um laço dentro de um laço.

E para complicar as coisas, o número de voltas do laço mais interno depende da volta em que a gente está no laço mais externo.

Mas a gente pode simplificar as coisas assumindo que o laço mais interno sempre dá n voltas.

Nesse caso, a gente obtém a seguinte estimativa para o tempo de execução do algoritmo

$$\begin{aligned}
 & n \times \left(O(1) + n \times O(1) + O(1) \right) + O(1) \\
 &= n \times O(1) + n^2 \times O(1) + n \times O(1) + O(1) \\
 &= \cancel{O(n)} + O(n^2) + \cancel{O(n)} + \cancel{O(1)} \\
 &= O(n^2)
 \end{aligned}$$

Note que dessa vez os termos $O(n)$ também foram descartados, porque na presença de $O(n^2)$ eles são termos menores.

Portanto a análise nos diz que o algoritmo executa em tempo $O(n^2)$.

Mas nesse ponto alguém pode perguntar

→ *Sera que ao reescrever $n - k$ como n a gente não acabou obtendo um resultado maior do que devia ?*

Bom, vamos raciocinar com mais precisão então.

Quer dizer, nós podemos observar que

- na primeira vez, o laço mais interno dá $n - 1$ voltas
- na segunda vez, o laço mais interno dá $n - 2$ voltas
- na terceira vez, o laço mais interno dá $n - 3$ voltas
- e assim por diante ...

Daí que o número total de voltas realizadas pelo laço mais interno pode ser calculado assim

$$(n - 1) + (n - 2) + (n - 3) + \dots + 3 + 2 + 1$$

O truque mais conhecido para calcular essa soma é o seguinte

$$\begin{array}{ccccccccccc}
 (n - 1) & + & (n - 2) & + & \dots & + & 2 & + & 1 & & \\
 + & 1 & + & 2 & + & \dots & + & (n - 2) & + & (n - 1) & \\
 \hline
 n & + & n & + & \dots & + & n & + & n & = & n^2
 \end{array}$$

Quer dizer, duas vezes a soma é igual a n^2 .

Logo a soma é igual a $n^2/2$.

Isso significa que a contribuição do laço mais interno para o tempo de execução do algoritmo é $O(n^2/2)$.

E isso já nos permite concluir que o algoritmo executa em tempo $O(n^2)$

— (porque $O(n^2/2)$ é a mesma coisa que $O(n^2)$)

Legal, não é?

◇

d. Par de elementos com soma k

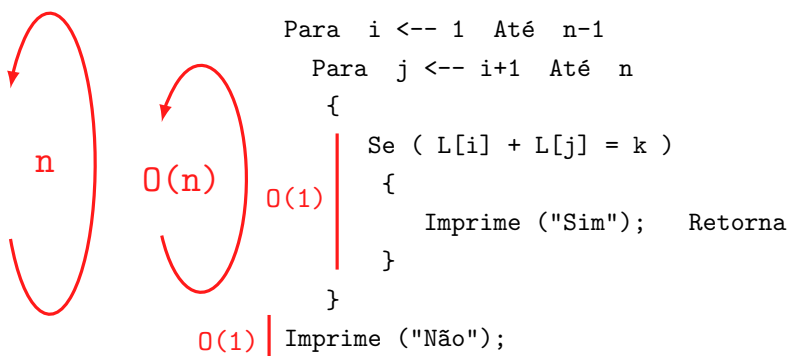
Agora considere a seguinte tarefa

→ Verificar se existem dois elementos na lista cuja soma é igual a k

Na primeira aula nós apresentamos dois algoritmos para esse problema: um para o caso não ordenado, e um para o caso ordenado.

A análise do algoritmo para o caso não ordenado é quase imediata.

Quer dizer, assumindo que o laço interno dá n voltas, nós obtemos a seguinte versão anotada do algoritmo



(Nós anotamos o laço mais interno como $O(n)$ para indicar que isso é uma aproximação)

Agora com base nessas anotações nós obtemos a seguinte estimativa para o tempo de execução do algoritmo

$$O(1) + n \times O(n) \times O(1) + O(1) = O(n^2)$$

Certo.

Mas a análise do algoritmo para o caso ordenado não é tão imediata assim.

Quer dizer, esse algoritmo apresenta mais uma novidade: o laço **Enquanto**, que não possui um número fixo, pré-determinado de voltas.

```

0(1) | i <-- 1; j <-- n
      Enquanto ( i < j )
      {
0(1) | Se ( L[i] + L[j] = k )
      {
          Imprime("Sim"); Retorna
      }
      Se ( L[i] + L[j] < k ) i++
      Se ( L[i] + L[j] > k ) j--
      }
0(1) | Imprime("Não")

```



Daí que, parte da análise consiste em estimar o número de voltas que o laço dá.

Nesse caso, nós podemos fazer as seguintes observações

- no início as variáveis i , j são inicializadas como

```
i <-- 1; j <-- n
```

de modo que a diferença entre elas é $(j - i) = n - 1$.

- daí, a cada volta do laço
 - ou a variável i é incrementada
 - ou a variável j é decrementada

de modo que a diferença sempre diminui de 1

Logo, o laço termina no máximo após n voltas.

Portanto, o algoritmo do caso ordenado executa em tempo

$$O(1) + O(n) \times O(1) + O(1) = O(n)$$

Abaixo nós temos os resultados das duas análises

- caso não ordenado: $O(n^2)$
- caso ordenado: $O(n)$

E aqui nós temos um primeiro exemplo onde o algoritmo para o caso ordenado é significativamente mais eficiente do que o algoritmo para o caso não ordenado.

◇

e. Trabalhando com duas listas

Imagine que L_1 e L_2 são duas listas de tamanho n .

E considere a tarefa

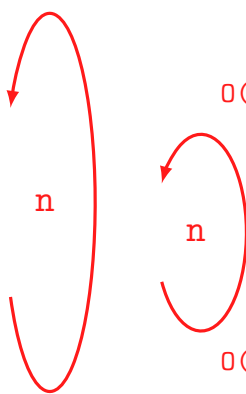
→ Contar quantos elementos de L_1 são maiores que todos os elementos de L_2

Na primeira aula nós vimos o seguinte algoritmo para esse problema

```

O(1) | cont <-- 0
      | Para k <-- 1 Até n
      | {
O(1) | x <-- L1[k]; Aux <-- 0
      | Para i <-- 1 Até n
      | {
O(1) | Se ( L2[i] >= x )
      | {
      |     Aux <-- 1; Break
      | } }
O(1) | Se ( Aux = 0 ) cont ++
      | }
O(1) | Imprime ("A resposta é:", cont)

```



E com base nas anotações nós obtemos a seguinte estimativa para o tempo de execução do algoritmo

$$O(1) + n \cdot \left(O(1) + n \cdot O(1) + O(1) \right) + O(1) = O(n^2)$$

Mas nós também vimos um algoritmo que resolve o problema de maneira mais inteligente

```

// 1a ETAPA: encontrar o maior elemento de L2

O(1) | M <-- L2[1]
      | Para i <-- 1 Até n
      | {
O(1) | Se ( L2[i] > M ) M <-- L2[i]
      | }

// 2a ETAPA: contar elementos de L1 maiores do que M
O(1) | cont <-- 0
      | Para k <-- 1 Até n
      | {
O(1) | Se ( L1[k] > M ) cont ++
      | }
O(1) | Imprime ("A resposta é:", cont)

```



Com base nas anotações nós obtemos a seguinte estimativa para o tempo de execução do algoritmo

$$O(1) + n \cdot O(1) + O(1) + n \cdot O(1) + O(1) = O(n)$$

Quer dizer, as análises nos deram os seguintes resultados

- primeira versão: $O(n^2)$
- versão inteligente: $O(n)$

de modo que a versão inteligente é realmente bem mais eficiente.

◇