

Introdução à Análise Algoritmos

Notas de aula da disciplina IME 04-10820 Estruturas de Dados I

Paulo Eustáquio Duarte Pinto
(pauloedp arroba ime.uerj.br)

agosto/2019

Análise de Algoritmos

Ordenação por SELEÇÃO:

Idéia: Dado um vetor com n elementos, realizar n passos de **seleção** onde, em cada passo, seleciona-se o menor elemento ainda não escolhido.

Exemplo:

	1	2	3	4	5	6	7
0	E	X	E	M	P	L	O
1	E	X	E	M	P	L	O
2	E	E	X	M	P	L	O
3	E	E	L	M	P	X	O
4	E	E	L	M	P	X	O
5	E	E	L	M	O	X	P
6	E	E	L	M	O	P	X

Análise de Algoritmos

Ordenação por SELEÇÃO:

Seleção(): #dados: vetor V , $|V| = n$
para $i \leftarrow 1..n-1$ incl.:
 $m \leftarrow i$

 para $j \leftarrow i+1..n$ incl.:
 se $V[j] < V[m]$:
 $m \leftarrow j$

$V[i], V[m] \leftarrow V[m], V[i]$

Análise de Algoritmos

Quantas instruções são executadas na Ordenação por SELEÇÃO, no pior caso (vetor inversamente ordenado)?

Seleção(): #dados: vetor V , $|V| = n$
para $i \leftarrow 1..n-1$ incl.:
 $m \leftarrow i$

$(n-1)t_p$
 $(n-1)t_a$

 para $j \leftarrow i+1..n$ incl.:
 se $V[j] < V[m]$:
 $m \leftarrow j$

$n(n-1)t_p/2$
 $n(n-1)t_s/2$
 $n(n-1)t_a/2$

$V[i], V[m] \leftarrow V[m], V[i]$

$3(n-1)t_a$

Total: $c_0.n^2 + c_1.n + c_2$

Análise de Algoritmos

Quantas instruções são executadas na Ordenação por SELEÇÃO, no melhor caso (vetor ordenado)?

Seleção(): #dados: vetor V , $|V| = n$
para $i \leftarrow 1..n-1$ incl.:
 $m \leftarrow i$

$(n-1)t_p$
 $(n-1)t_a$

 para $j \leftarrow i+1..n$ incl.:
 se $V[j] < V[m]$:
 $m \leftarrow j$

$n(n-1)t_p/2$
 $n(n-1)t_s/2$
0

$V[i], V[m] \leftarrow V[m], V[i]$

$3(n-1)t_a$

Total: $c_0.n^2 + c_1.n + c_2$

Análise de Algoritmos

Contagem de instruções - SELEÇÃO:

Seleção(): #dados: vetor V , inteiro n
para $i \leftarrow 1..n-1$ incl.:
 $m \leftarrow i$

 para $j \leftarrow i+1..n$ incl.:
 se $(V[j] < V[m])$:
 $m \leftarrow j$

$V[i], V[m] \leftarrow V[m], V[i]$

Tep(n) = tempo de Seleção, no pior caso =

$$(n-1)(t_p + 4t_a) + \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n (t_p + t_s + t_a) = n^2(t_p + t_s + t_a)/2 + n(t_p - t_s + 7t_a)/2 - (t_p + 4t_a) = a_1.n^2 + b_1.n + c_1.$$

Tem(n) = tempo de Seleção, no melhor caso =

$$n^2(t_p + t_s)/2 + n(t_p - t_s + 8t_a)/2 - (t_p + 4t_a) = a_2.n^2 + b_2.n + c_2.$$

Ordenação por INSERÇÃO:

Idéia: Dado um vetor com n elementos, realizar n passos de **inserção** onde, em cada passo, um novo elemento é inserido a um subconjunto ordenado.

Exemplo:

	1	2	3	4	5	6	7
0	E	X	E	M	P	L	O
1	E	X	E	M	P	L	O
2	E	E	X	M	P	L	O
3	E	E	M	X	P	L	O
4	E	E	M	P	X	L	O
5	E	E	L	M	P	X	O
6	E	E	L	M	O	P	X

Ordenação por INSERÇÃO:

Inserção(): #dados: vetor V , $|V| = n$

para $i \leftarrow 2..n$ incl.:

$j \leftarrow i$; $V[0] \leftarrow V[i]$;

enquanto $V[j-1] > V[0]$:

$V[j] \leftarrow V[j-1]$

$j \leftarrow j-1$

$V[j] \leftarrow V[0]$

Quantas instruções são executadas na Ordenação por INSERÇÃO, no pior caso (vetor inversamente ordenado)?

Inserção(): #dados: vetor V , $|V| = n$

para $i \leftarrow 2..n$ incl.:

$j \leftarrow i$; $V[0] \leftarrow V[i]$;

$$(n-1)t_p + 2(n-1)t_a$$

enquanto $V[j-1] > V[0]$:

$V[j] \leftarrow V[j-1]$

$j \leftarrow j-1$

$$n(n-1)(t_a + t_{su})$$

$$n(n-1)/2(t_s + t_{su})$$

$V[j] \leftarrow V[0]$

$$(n-1)t_a$$

$$\text{Total: } c_0 \cdot n^2 + c_1 \cdot n + c_2$$

Quantas instruções são executadas na Ordenação por INSERÇÃO, no melhor caso (vetor ordenado)?

Inserção(): #dados: vetor V , $|V| = n$

para $i \leftarrow 2..n$ incl.:

$j \leftarrow i$; $V[0] \leftarrow V[i]$;

$$(n-1)t_p + 2(n-1)t_a$$

enquanto $V[j-1] > V[0]$:

$V[j] \leftarrow V[j-1]$

$j \leftarrow j-1$

$$(n-1)(t_a + t_{su})$$

$$0$$

$V[j] \leftarrow V[0]$

$$(n-1)t_a$$

$$\text{Total: } c_1 \cdot n + c_2 \text{ (!!)}$$

Contagem de instruções - INSERÇÃO:

Inserção(): #dados: vetor V , $|V| = n$

para $i \leftarrow 2..n$ incl.:

$j \leftarrow i$; $V[0] \leftarrow V[i]$;

enquanto $V[j-1] > V[0]$:

$V[j] \leftarrow V[j-1]$

$j \leftarrow j-1$

$V[j] \leftarrow V[0]$

Tep(n) = tempo de Inserção, no pior caso =

$$(n-1)(t_p + 3t_a + t_o) + (\sum_{i=2}^{n-1} (t_{su} + t_s + 2t_a + 2t_o)i) = \frac{n^2(t_s + 3t_{su} + 2t_a)}{2} + n(2t_p + 6t_a - t_s - 3t_{su})/2 - (t_p + 4t_a) = a_1 \cdot n^2 + b_1 \cdot n + c_1$$

Tem(n) = tempo de Inserção, no melhor caso =

$$(n-1)(t_p + 4t_a + t_s + t_{su}) = b_2 \cdot n + c_2$$

COMPLEXIDADE DE ALGORITMOS

É uma importante medida sobre a eficiência de um algoritmo, em termos do tempo de execução ou da memória requerida, em função do tamanho da entrada.

- Analisa-se o pior caso, em geral

- Limita-se à instrução mais executada

- Muitas vezes faz-se uma medição indireta do número de execuções da instrução mais executada. Para ordenação e busca, basta-se contar o número de comparações no processo.

- Expressa-se os resultados em termos de Ordem de Grandeza

COMPLEXIDADE DE ALGORITMOS

Contagem de comparações na SELEÇÃO

Exemplo: Total de comparações: 21

	1	2	3	4	5	6	7	
0	E	X	E	M	P	L	O	
1	E	X	E	M	P	L	O	6
2	E	E	X	M	P	L	O	5
3	E	E	L	M	P	X	O	4
4	E	E	L	M	P	X	O	3
5	E	E	L	M	O	X	P	2
6	E	E	L	M	O	P	X	1

Contagem de comparações na INSERÇÃO

Exemplo: Total de comparações: 14

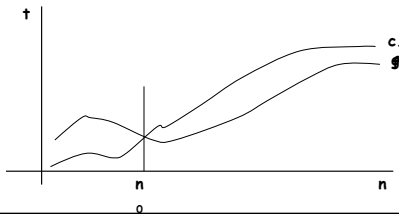
	1	2	3	4	5	6	7	
0	E	X	E	M	P	L	O	
1	E	X	E	M	P	L	O	1
2	E	E	X	M	P	L	O	2
3	E	E	M	X	P	L	O	2
4	E	E	M	P	X	L	O	2
5	E	E	L	M	P	X	O	4
6	E	E	L	M	O	P	X	3

Exercício:

Mostrar os passos da ordenação do MIXSTRING (10 letras, misturando letras do nome de 2 alunos) por SELEÇÃO E INSERÇÃO. Contar comparações.

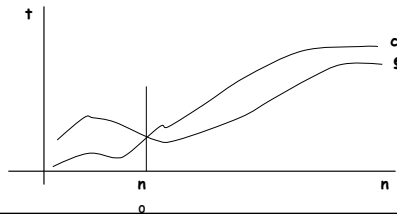
COMPORTAMENTO ASSINTÓTICO DE FUNÇÕES

É uma forma matemática de expressar, simplificada, a quantidade de execuções da instrução mais executada em um algoritmo, em função do tamanho da entrada.



Função O (limite superior)

Def: Dadas duas funções f e g sobre N , diz-se que f é $O(g)$, se existirem c e n_0 positivos tal que, $n > n_0 \Rightarrow f(n) \leq c \cdot g(n)$.



Complexidade de Algoritmos

Exemplos:

$$f(n) = 10 \cdot \log_2 n + 5n$$

f é $O(n)$, ou seja $g(n) = n$, pois, para $n > 2$,

$$f(n) = 10 \cdot \log_2 n + 5n \leq 10n + 5n = 15n = 15 \cdot g(n).$$

$$f(n) = a_0 n^k + a_1 n^{k-1} + \dots + a_k n^0$$

f é $O(n^k)$, ou seja $g(n) = n^k$, pois, para $n > 0$,

$$f(n) \leq c \cdot n^k = c \cdot g(n), \text{ onde } c = |a_0| + |a_1| + \dots + |a_k|.$$

Complexidade de Algoritmos

ORDEM DE GRANDEZA - tempos de execução

$n \backslash f(n)$	$\log n$	n	$n \cdot \log n$	n^2	n^3	2^n
10	0.000003	0.00001	0.00003	0.0001	0.001	0.01
100	0.000007	0.0001	0.0007	0.01	1	10^{25} anos
1.000	0.00001	0.001	0.01	1	17 min	---
10.000	0.00001	0.01	0.13	2 min	14 dias	---
100.000	0.00002	0.1	1.7	2.7 horas	30 anos	---

Análise da Ordenação por SELEÇÃO:

Complexidade:

Pior caso: $O(n^2)$

Melhor caso: $O(n^2)$

Estabilidade (manutenção da ordem relativa de chaves iguais):

Algoritmo não estável

Memória adicional:

Nenhuma

Usos especiais:

Baixo número de chaves

Análise da Ordenação por INSERÇÃO:

Complexidade:

Pior caso: $O(n^2)$

Melhor caso: $O(n)$

Estabilidade (manutenção da ordem relativa de chaves iguais):

Algoritmo estável

Memória adicional:

Nenhuma

Usos especiais:

Arquivos "quase-ordenados"

Exercício:

Provar que se $f(n) = O(n^k)$ Então $f(n) = O(n^{k+1})$.

Ex: Problema Soma de Duplas (Versão 1):

Dado um vetor ordenado com n números distintos, determinar a quantidade de duplas cuja soma seja dado valor s .

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
2	5	8	11	20	24	25	30	32	35	36	39	41	45

$s = 50$ (5, 45) (11, 39) (20, 30)

SomaDuplas1(): #dados: vetor V , $|V| = n$, inteiro s

```

d ← 0
para i ← 1..n-1 incl.:
  para j ← i+1..n incl.:
    se  $V[i]+V[j] = s$ :
      d ← d+1

```

escrever(d)

Ex: Problema Soma de Duplas (Versão 1):

Dado um vetor ordenado com n números distintos, determinar a quantidade de duplas cuja soma seja dado valor s .

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
2	5	8	11	20	24	25	30	32	35	36	39	41	45

$s = 50$

Complexidade do Algoritmo 1:

Instruções mais executadas:

se $V[i]+V[j] = s$:

d ← d+1

Número de execuções:

$(n-1) + (n-2) + \dots + 1 = (n-1)n/2 = O(n^2)$

Ex: Problema Soma de Duplas:

Análise de Algoritmos

Dado um vetor ordenado com n números distintos, determinar a quantidade de duplas cuja soma seja dado valor s .

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
2	5	8	11	20	24	25	30	32	35	36	39	41	45

$s = 50$

Como melhorar o algoritmo para se ter uma solução $O(n)$?

Ex: Problema Soma de Duplas:

Análise de Algoritmos

Dado um vetor ordenado com n números distintos, determinar a quantidade de duplas cuja soma seja dado valor s .

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
2	5	8	11	20	24	25	30	32	35	36	39	41	45

$s = 50$

Como melhorar o algoritmo para se ter uma solução $O(n)$?

Ideia: ordenar o arquivo e processar os elementos da esquerda para a direita procurando se cada um deles tem um par. Note que a procura desse par deve ser feita da direita para a esquerda(!). O algoritmo, então, usa dois ponteiros, i e j , i começando com 1 e j com n . Quando encontramos um par, $V[i]+V[j]=s$, o próximo par só pode estar no intervalo de $i+1$ até $j-1$ (!). Se, para o elemento da posição i não foi encontrado um par na posição j , então se $V[i]+V[j] < s$, não há esperança de encontrar um par para esse elemento. Portanto devemos avançar i . Se, entretanto, $V[i]+V[j] > s$, ainda há esperança de encontrar o par, diminuindo j . O algoritmo correspondente está na página seguinte.

Ex: Problema Soma de Duplas (Versão 2):

Análise de Algoritmos

Dado um vetor ordenado com n números distintos, determinar a quantidade de duplas cuja soma seja dado valor s .

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
2	5	8	11	20	24	25	30	32	35	36	39	41	45

$s = 50$

(5, 45) (11, 39) (20, 30)

SomaDuplas2(): #dados: vetor V , $|V|=n$, inteiro s

```
d ← 0
i ← 1; j ← n;
enquanto i < j:
  se V[i] + V[j] < s:
    i ← i+1
  senão se V[i] + V[j] > s:
    j ← j-1
  senão:
    d ← d+1; i ← i+1; j ← j-1;
escrever(d)
```

Ex: Problema Soma de Duplas:

Análise de Algoritmos

Dado um vetor ordenado com n números distintos, determinar a quantidade de duplas cuja soma seja dado valor s .

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
2	5	8	11	20	24	25	30	32	35	36	39	41	45

$s = 50$

Complexidade do Algoritmo 2:

Instruções mais executadas:

```
se V[i]+V[j]= s:
  d ← d+1
```

Número de execuções:

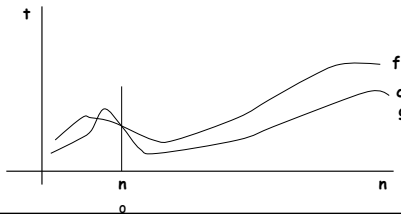
$\leq n$, porque a cada passo do loop o intervalo entre i e j decresce de 1 ou 2.

O Algoritmo é $O(n)$

Função Ω (limite inferior)

Análise de Algoritmos

Def: Dadas duas funções f e g sobre N , diz-se que f é $\Omega(g)$, se existirem c e n_0 positivos tal que, $n > n_0 \Rightarrow c.g(n) \leq f(n)$.



Exemplos:

$$f(n) = 10 \cdot \log_2 n + 5n$$

f é $\Omega(\log n)$, ou seja $g(n) = \log n$ pois, $p/n > 2$, e qualquer $a > 1$,

$$f(n) = 10 \cdot \log_2 n + 5n \geq 10 \cdot \log_2 n + 5 \cdot \log_2 n = 15 \cdot \log_2 n = 15 \cdot \log_2 a \cdot \log_a n = c \cdot g(n)$$

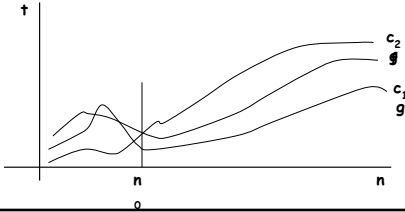
$$f(n) = a_0 n^k + a_1 n^{k-1} + \dots + a_k n^0, \text{ com } a_i \geq 0$$

f é $\Omega(n^k)$, ou seja $g(n) = n^k$ pois, para $n > 0$,

$$f(n) \geq c \cdot n^k = c \cdot g(n), \text{ onde } c = \min_{1 \leq i \leq n} a_i.$$

Função Θ (limite assintótico firme)

Def: Dadas duas funções f e g sobre \mathbb{N} , diz-se que f é $\Theta(g)$, se existirem c_1, c_2 e n_0 positivos tal que, $n > n_0 \Rightarrow c_2 \cdot g(n) \geq f(n) \geq c_1 \cdot g(n)$.



Exemplo:

$$f(n) = a_0 n^k + a_1 n^{k-1} + \dots + a_k n^0, \text{ com } a_i \geq 0$$

f é $\Theta(n^k)$, ou seja $g(n) = n^k$ pois, para $n > 0$,

$$c_1 \cdot n^k \leq f(n) \leq c_2 \cdot n^k, \text{ onde}$$

$$c_1 = \min_{1 \leq i \leq n} a_i.$$

$$c_2 = \sum_{0 \leq i \leq k} a_i.$$

Ferramentas adicionais para a Análise de Algoritmos:

Indução Finita

Recorrências

Recursão

Indução Finita

Técnica para provar teoremas sobre números naturais. A prova é composta de duas partes:

- tem-se que mostrar que o teorema vale para casos particulares ($n = 0$ ou 1 ou 2 , etc)
- Supondo-se o teorema válido para valores inferiores a n , prova-se que também é válido para n .

Indução Finita - Exemplo

Teorema: $S_2(n) = \sum_{1 \leq i \leq n} i^2 = n(n+1)(2n+1)/6$.

Prova:

a) Para $n = 1$, $S_2(1) = 1(1+1)(2*1+1)/6 = 1$, OK.

b) Supondo-se o teorema válido para valores inferiores a n , temos:
 $S_2(n-1) = (n-1)n(2n-1)/6$. Como $S_2(n) = S_2(n-1) + n^2$, temos:

$$\begin{aligned} S_2(n) &= (n-1)n(2n-1)/6 + n^2 = ((n-1)n(2n-1) + 6n^2)/6 = \\ &= n((n-1)(2n-1) + 6n)/6 = n(n^2 + 3n + 1)/6 = \\ &= n(n+1)(2n+1)/6, \end{aligned}$$

i.e. o teorema também é verdadeiro para n .

Exercício:

Provar, por indução finita, que

$$S_1(n) = \sum_{1 \leq i \leq n} i = n(n+1)/2.$$

Recorrências

Funções sobre números naturais, definidas usando autoreferência. A definição é composta de duas partes:

- Define-se diretamente a função para alguns números particulares ($n = 0$ ou 1 ou 2 , etc)
- Em geral, define-se a função para um valor n , lançando-se mão, nessa definição, da mesma função, para valores inferiores a n .

Recorrências - Exemplos

Fatorial:

$$\text{Fat}(0) = 1;$$

$$\text{Fat}(n) = n \cdot \text{Fat}(n-1), \text{ para } n > 0.$$

Fibonacci:

$$\text{Fib}(0) = 0;$$

$$\text{Fib}(1) = 1;$$

$$\text{Fib}(n) = \text{Fib}(n-1) + \text{Fib}(n-2), \text{ para } n > 1.$$

S2:

$$S_2(0) = 0;$$

$$S_2(n) = S_2(n-1) + n^2, \text{ para } n > 0;$$

Fórmulas fechadas para Recorrências

a) Indução Finita - Exemplos:

S_2 :

$$S_2(0) = 0;$$

$$S_2(n) = S_2(n-1) + n^2, \text{ para } n > 0;$$

\Rightarrow

$$S_2(n) = n(n+1)(2n+1)/6 \quad (\text{já provado})$$

Fórmulas fechadas para Recorrências

a) Indução Finita - Exemplos:

Fibonacci:

$$\text{Fib}(0) = 0; \quad \text{Fib}(1) = 1;$$

$$\text{Fib}(n) = \text{Fib}(n-1) + \text{Fib}(n-2), \text{ para } n > 1.$$

$$\text{Fib}(n) = (a^n - \hat{a}^n)/5^{1/2}, \quad a = (1+5^{1/2})/2 \quad \hat{a} = (1-5^{1/2})/2$$

Prova:

a) Verdade para $n = 0$ e $n = 1$.

b) Suponhamos válida para valores menores que n . Então:

$$\text{Fib}(n) = (a^{n-2} + a^{n-1} - \hat{a}^{n-2} - \hat{a}^{n-1})/5^{1/2} =$$

$$(a^{n-2}((1+5^{1/2})/2+1) - \hat{a}^{n-2}((1-5^{1/2})/2+1))/5^{1/2} =$$

$$(a^{n-2}(3+5^{1/2})/2 - \hat{a}^{n-2}(3-5^{1/2})/2)/5^{1/2} =$$

$$(a^{n-2}((1+5^{1/2})/2)^2 - \hat{a}^{n-2}((1-5^{1/2})/2)^2)/5^{1/2} =$$

$$(a^n - \hat{a}^n)/5^{1/2};$$

ou seja, o resultado também vale para n .

Fórmulas fechadas para Recorrências

b) Iteração - Exemplo:

$$T(1) = 1;$$

$$T(n) = n + T(n/3), \text{ para } n > 1.$$

$$T(n) = 3n/2 - 1/2$$

Prova:

$$T(n) =$$

$$n + T(n/3) = n + n/3 + T(n/9) =$$

$$n + n/3 + \dots + T(n/3^x)$$

Para $(n/3^x) = 1$, temos $x = \log_3 n$

$$T(n) = \sum_{0 \leq i \leq x-1} n/3^i + T(n/3^x) = n(1-1/3^x)/(1-1/3) + 1 = 3n/2 - 1/2.$$

Fórmulas fechadas para Recorrências

c) Manipulação de Somas - Exemplo:

S_2 :

$$S_2(0) = 0;$$

$$S_2(n) = S_2(n-1) + n^2, \text{ para } n > 0; \Rightarrow S_2(n) = n(n+1)(2n+1)/6$$

Prova:

$$S_3(n) + (n+1)^3 = \sum_{0 \leq i \leq n} (i+1)^3 = \sum_{0 \leq i \leq n} (i^3 + 3i^2 + 3i + 1) =$$

$$S_3(n) + 3S_2(n) + 3S_1(n) + n+1$$

$$3S_2(n) = (n+1)^3 - 3n(n+1)/2 - (n+1) = (n+1)/2(2n^2 + 4n + 2 - 3n - 2) =$$

$$(n+1)/2(2n^2 + n) = n(n+1)(2n+1)/2$$

$$\text{Finalmente, } S_2(n) = n(n+1)(2n+1)/6$$

Fórmulas fechadas para Recorrências

d) Caso Particular

T:

$$T(1) = c;$$

$$T(n) = T(n-1) + P_1(k), \text{ para } n > 1; \Rightarrow T(n) = P_2(k+1);$$

S_2 :

$$S_2(0) = 0;$$

$$S_2(n) = S_2(n-1) + n^2, \text{ para } n > 0; \Rightarrow S_2(n) = n(n+1)(2n+1)/6$$

$$S_2(n) = an^3 + bn^2 + cn + d; \Rightarrow d = 0, \text{ considerando } n = 0;$$

Formamos o sistema, considerando $n = 1, 2 \text{ e } 3$:

$$a + b + c = 1;$$

$$8a + 4b + 2c = 5;$$

$$27a + 9b + 3c = 14;$$

Resolvendo o sistema, temos: $a = 1/3; b = 1/2; c = 1/6$
ou $S_2(n) = n(n+1)(2n+1)/6$

Fórmulas fechadas para Recorrências

Outras maneiras de resolver:

e) Trocar somas por integrais

f) Usar cálculo finito

g) Usar funções geradoras

Exercício:

Seja a recorrência:

$$T(0) = 0;$$

$$T(n) = 2 \cdot T(n-1) + 1, \text{ para } n > 0;$$

Provar, por indução finita, que a solução da recorrência é $T(n) = 2^n - 1$

Problema Cinema -

Um grupo de c amigos quer ir ao cinema e sentar o mais próximo possível. É dado o mapa das disponibilidades de assento (uma matriz $n \times n$, contendo 1 quando o assento já está vendido e 0, cc). O critério de proximidade é a menor submatriz (de menor produto "num linhas \times num. de colunas") correspondente a, no mínimo, c lugares vagos.

Escrever um algoritmo, de complexidade máxima $O(n^3)$ para resolver esse problema. A entrada são os valores n e c , seguidos da matriz $n \times n$. A saída deve ser a "área" da menor matriz (produto num. linhas \times num. colunas).

Problema Cinema - Exemplo, com $n = 10, c = 8$

Matriz:

1	0	0	1	1	1	0	1	0	1
0	0	1	0	1	0	1	0	0	0
1	0	1	0	1	0	0	1	1	1
0	1	1	1	0	1	1	0	0	0
1	1	1	1	1	0	1	1	1	1
1	1	1	1	0	1	1	1	1	0
0	0	1	0	1	0	1	0	1	1
1	1	1	1	1	0	1	1	1	0
0	0	0	0	0	1	0	0	1	1
1	0	1	1	1	0	1	0	1	0

A solução é a submatriz cujo ponto superior esquerdo é (2,4) e inferior direito, (3,10), com "área" = 14

Problema Cinema - Versão I - $O(n^6)$

```

Cinema1(): #dados: Matriz M, |M| = nxn
min ← n*n+1
para i ← 1..n incl.:
  para j ← 1..n incl.:
    para p ← i..n incl.:
      para q ← i..n incl.:
        t ← 0;
        para k ← i..p incl.:
          para l ← j..q incl.:
            se M[k,l] = 0:
              t ← t+1
        se t ≥ c & min > (p-i+1)*(q-j+1):
          min ← (p-i+1)*(q-j+1)
escrever (min)
  
```


Problema Cinema - Versão I

Demonstração da complexidade de Cinema:

A instrução mais executada é a condição mais interna, que corresponde a "varrer" todas as submatrizes consideradas. Portanto, o número de vezes que essa instrução é executada, corresponde à "área" total dessas submatrizes. Existem $(n-i+1)*(n-j+1)$ submatrizes distintas com i linhas e j colunas. Portanto, a "área" total é dada por:

$$S(n) = \sum_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n} (n-i+1)*(n-j+1)*j =$$

$$(n(n+1)(n+2)/6)^2 =$$

$$O(n^6)$$

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^4)$

Geração da matriz acumulada - Usa coluna 0 e a linha 0 auxiliares

1	0	0	1	1	0	1	0	1
0	0	1	0	1	0	1	0	0
1	0	1	0	1	0	0	1	1
0	1	1	1	0	1	0	0	0
1	1	1	1	0	1	1	1	1
1	1	1	1	0	1	1	1	0
0	0	1	0	1	0	1	0	1
1	1	1	1	0	1	1	1	0
0	0	0	0	0	1	0	0	1
1	0	1	1	1	0	1	0	1

0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	1	2	2	2	3	3	4	4
0	1	3	4	5	5	6	7	8	10
0	1	4	5	7	7	9	11	12	14
0	2	5	6	8	9	11	13	15	18
0	2	5	6	8	9	12	14	16	19
0	2	5	6	8	10	13	15	17	20
0	3	7	8	11	13	17	19	22	25
0	3	7	8	11	13	18	20	23	26
0	4	9	11	15	18	23	26	30	33
0	4	10	12	16	19	25	27	33	36
0	4	10	12	16	19	25	27	33	36
0	4	10	12	16	19	25	27	33	36

Para testar o número de zeros da submatriz definida por (5,6) e (10,9), faz-se $MA(10,9) - MA(10,5) - MA(4,9) + MA(4,5)$.
No exemplo: $36 - 19 - 18 + 9 = 8$

Problema Cinema - Versão II - $O(n^4)$

Cinema2(): #dados: Matriz M , $|M| = n \times n$

```

min ← n*n+1
para i ← 1..n incl.:
  para j ← 1..n incl.:
    para p ← i..n incl.:
      para q ← j..n incl.:
        t ← MA[p,q] - MA[i-1,q] - MA[p,j-1] + MA[i-1,j-1]
        se t ≥ c & min > (p-i+1)*(q-j+1):
          min ← (p-i+1)*(q-j+1)
escrever (min)

```

Problema Cinema - Exercício:

Gerar a matriz acumulada ($n = 5$) e indicar a melhor solução para $m = 6$

0	0	1	1	1
1	1	1	0	0
1	0	1	0	1
0	1	0	1	0
1	0	0	1	1

0	0	0	0	0	0
0					
0					
0					
0					
0					

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^3)$

- Gerar a matriz de zeros acumulados, tal que o teste para verificar se qualquer submatriz atende à restrição de ter no mínimo c zeros, seja feita em $O(1)$. A geração é em $O(n^2)$.
- Considerar todas as submatrizes distintas de colunas 1 a n , compreendidas entre duas linhas. Isto pode ser feito em $O(n^2)$.
- Para cada uma das submatrizes do item b), fazer uma varredura descobrindo a matriz de menor número de colunas que satisfaz à restrição e ir guardando a de menor área. Isto deve ser feito em $O(n)$.
- Desta forma, a complexidade total é $O(n^3)$.

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^3)$

Etapa 1 - Geração da matriz acumulada - Usa coluna 0 e a linha 0 auxiliares

0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	1	2	2	2	2	3	3	4
0	1	3	4	5	5	6	7	8	10
0	1	4	5	7	7	9	11	12	14
0	2	5	6	8	9	11	13	15	18
0	2	5	6	8	9	12	14	16	19
0	2	5	6	8	10	13	15	17	20
0	3	7	8	11	13	17	19	22	25
0	3	7	8	11	13	18	20	23	26
0	4	9	11	15	18	23	26	30	33
0	4	10	12	16	19	25	27	33	36
0	4	10	12	16	19	25	27	33	36
0	4	10	12	16	19	25	27	33	36

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^3)$

Etapa 2 - Geração das submatrizes compreendidas entre linhas.
Exemplo de como seria tratada a submatriz entre as linhas 7 e 9.

linha 6	0	2	5	6	8	10	13	15	17	20	23
linha 7	0	3	7	8	11	13	17	19	22	25	28
linha 8	0	3	7	8	11	13	18	20	23	26	30
linha 9	0	4	9	11	15	18	23	26	30	33	37



Para encontrar a menor submatriz compreendida entre as linhas 7 a 9, o **ponteiro j** indicará a coluna de fim e o **ponteiro i**, a coluna de início. Inicialmente ambos estão na coluna 1.

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^3)$

Etapa 2 - Geração das submatrizes compreendidas entre linhas.
Exemplo de como seria tratada a submatriz entre as linhas 1 e 2.

linha 6	0	2	5	6	8	10	13	15	17	20	23
linha 7	0	3	7	8	11	13	17	19	22	25	28
linha 8	0	3	7	8	11	13	18	20	23	26	30
linha 9	0	4	9	11	15	18	23	26	30	33	37



O **ponteiro j** caminha para a direita e pára na coluna 5, o primeiro ponto que atende às restrições. O **ponteiro i** permanece parado na coluna 1. A submatriz encontrada satisfaz às restrições e tem "área" = $3 \times 5 = 15$.

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^3)$

Etapa 2 - Geração das submatrizes compreendidas entre linhas.
Exemplo de como seria tratada a submatriz entre as linhas 1 e 2.

linha 6	0	2	5	6	8	10	13	15	17	20	23
linha 7	0	3	7	8	11	13	17	19	22	25	28
linha 8	0	3	7	8	11	13	18	20	23	26	30
linha 9	0	4	9	11	15	18	23	26	30	33	37



O **ponteiro j** vai para a coluna 6, que atende às restrições. O **ponteiro i** vai para a coluna 2. A submatriz encontrada satisfaz às restrições e tem "área" = $3 \times 5 = 15$, igual à da primeira submatriz.

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^3)$

Etapa 2 - Geração das submatrizes compreendidas entre linhas.
Exemplo de como seria tratada a submatriz entre as linhas 1 e 2.

linha 6	0	2	5	6	8	10	13	15	17	20	23
linha 7	0	3	7	8	11	13	17	19	22	25	28
linha 8	0	3	7	8	11	13	18	20	23	26	30
linha 9	0	4	9	11	15	18	23	26	30	33	37



O **ponteiro j** vai para a coluna 7. O **ponteiro i** permanece na coluna 2. A submatriz tem "área" = $3 \times 6 = 18$, pior que as anteriores.

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^3)$

Etapa 2 - Geração das submatrizes compreendidas entre linhas.
Exemplo de como seria tratada a submatriz entre as linhas 1 e 2.

linha 6	0	2	5	6	8	10	13	15	17	20	23
linha 7	0	3	7	8	11	13	17	19	22	25	28
linha 8	0	3	7	8	11	13	18	20	23	26	30
linha 9	0	4	9	11	15	18	23	26	30	33	37



O **ponteiro j** vai para a coluna 8. O **ponteiro i** vai para a coluna 4. A submatriz tem "área" = $3 \times 5 = 15$, igual a das primeiras.

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^3)$

Etapa 2 - Geração das submatrizes compreendidas entre linhas.
Exemplo de como seria tratada a submatriz entre as linhas 1 e 2.

linha 6	0	2	5	6	8	10	13	15	17	20	23
linha 7	0	3	7	8	11	13	17	19	22	25	28
linha 8	0	3	7	8	11	13	18	20	23	26	30
linha 9	0	4	9	11	15	18	23	26	30	33	37



O **ponteiro j** vai para a coluna 9. O **ponteiro i** permanece na coluna 4. A submatriz tem "área" = $3 \times 6 = 18$, pior que a das primeiras.

Problema Cinema - Idéia de um algoritmo $O(n^3)$

Etapa 2 - Geração das submatrizes compreendidas entre linhas.
Exemplo de como seria tratada a submatriz entre as linhas 1 e 2.

linha 6	0	2	5	6	8	10	13	15	17	20	23
linha 7	0	3	7	8	11	13	17	19	22	25	28
linha 8	0	3	7	8	11	13	18	20	23	26	30
linha 9	0	4	9	11	15	18	23	26	30	33	37



Finalmente, o **ponteiro j** chega à coluna 10. O **ponteiro i** permanece na coluna 4. A submatriz tem "área" = $3 \times 7 = 21$, pior que a das primeiras. Portanto, para essa combinação de linhas, a melhor submatriz tem "área" = 15.

FIM