

# AULA 14

# Mais programação dinâmica

CLRS 15.4

- = “recursão–com–tabela”
- = transformação inteligente de recursão em iteração

# Subseqüências

$\langle z_1, \dots, z_k \rangle$  é **subseqüência** de  $\langle x_1, \dots, x_m \rangle$   
se existem índices  $i_1 < \dots < i_k$  tais que

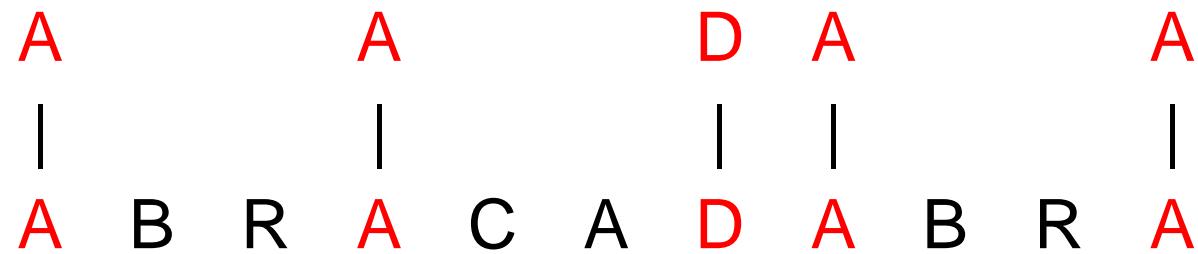
$$z_1 = x_{i_1} \quad \dots \quad z_k = x_{i_k}$$

## EXEMPLOS:

$\langle 5, 9, 2, 7 \rangle$  é subseqüência de  $\langle 9, 5, 6, 9, 6, 2, 7, 3 \rangle$

$\langle A, A, D, A, A \rangle$  é subseqüência de

$\langle A, B, R, A, C, A, D, A, B, R, A \rangle$



# Exercício

**Problema:** Decidir se  $Z[1 \dots m]$  é subseqüência de  $X[1 \dots n]$

# Exercício

**Problema:** Decidir se  $Z[1..m]$  é subseqüência de  $X[1..n]$

**SUB-SEQ-** ( $Z, m, X, n$ )

- 1     $i \leftarrow m$
- 2     $j \leftarrow n$
- 3    **enquanto**  $i \geq 1$  **e**  $j \geq 1$  **faça**
- 4        **se**  $Z[i] = X[j]$
- 5            **então**  $i \leftarrow i - 1$
- 6             $j \leftarrow j - 1$
- 7        **se**  $i \geq 1$
- 8            **então devolva** “não é subseqüência”
- 9            **senão devolva** “é subseqüência”

# Exercício

**Problema:** Decidir se  $Z[1..m]$  é subseqüência de  $X[1..n]$

**SUB-SEQ-** ( $Z, m, X, n$ )

```
1   i  $\leftarrow m$ 
2   j  $\leftarrow n$ 
3   enquanto i  $\geq 1$  e j  $\geq 1$  faça
4       se  $Z[i] = X[j]$ 
5           então i  $\leftarrow i - 1$ 
6           j  $\leftarrow j - 1$ 
7   se i  $\geq 1$ 
8       então devolva “não é subseqüência”
9       senão devolva “é subseqüência”
```

Consumo de tempo é  $O(m + n)$  e  $\Omega(\min\{m, n\})$ .

# Exercício

**Problema:** Decidir se  $Z[1..m]$  é subseqüência de  $X[1..n]$

**SUB-SEQ-** ( $Z, m, X, n$ )

```
1    $i \leftarrow m$ 
2    $j \leftarrow n$ 
3   enquanto  $i \geq 1$  e  $j \geq 1$  faça
4       se  $Z[i] = X[j]$ 
5           então  $i \leftarrow i - 1$ 
6            $j \leftarrow j - 1$ 
7       se  $i \geq 1$ 
8           então devolva “não é subseqüência”
9           senão devolva “é subseqüência”
```

Invariante:

- (i0)  $Z[i+1..m]$  é subseqüência de  $X[j+1..n]$
- (i1)  $Z[i..m]$  **não** é subseqüência de  $X[j+1..n]$

# Subseqüência comum máxima

$Z$  é subseq comum de  $X$  e  $Y$

se  $Z$  é subseqüência comum de  $X$  e de  $Y$

ssco = subseq comum

Exemplos:  $X = A \textcolor{red}{B} C B D \textcolor{red}{A} B$

$Y = \textcolor{red}{B} D \textcolor{red}{C} A B \textcolor{red}{A}$

ssco =  $\textcolor{red}{B} \textcolor{red}{C} \textcolor{red}{A}$

Outra ssco =  $B D A B$

# Problema

**Problema:** Encontrar uma sscó máxima de  $X$  e  $Y$ .

**Exemplos:**  $X = A \textcolor{red}{B} C B D A B$

$Y = \textcolor{red}{B} D C A B A$

ssco = B C A

ssco maximal = A B A

ssco máxima = B C A B

Outra sscó máxima = B D A B

**LCS** = Longest Common Subsequence

# diff

> more abracadabra

A

B

R

A

C

A

D

A

B

R

A

> more yabbadabbadoo

Y

A

B

B

A

D

A

B

B

A

D

O

O

# diff -u abracadabra yabbadabbadoo

+Y

A

B

-R

-A

-C

+B

A

D

A

B

-R

+B

A

+D

+O

+O

# Subestrutura ótima

Suponha que  $Z[1 \dots k]$  é **ssco máxima** de  $X[1 \dots m]$  e  $Y[1 \dots n]$ .

- Se  $X[m] = Y[n]$ , então  $Z[k] = X[m] = Y[n]$  e  $Z[1 \dots k-1]$  é sscmáx de  $X[1 \dots m-1]$  e  $Y[1 \dots n-1]$ .
- Se  $X[m] \neq Y[n]$ , então  $Z[k] \neq X[m]$  implica que  $Z[1 \dots k]$  é sscmáx de  $X[1 \dots m-1]$  e  $Y[1 \dots n]$ .
- Se  $X[m] \neq Y[n]$ , então  $Z[k] \neq Y[n]$  implica que  $Z[1 \dots k]$  é sscmáx de  $X[1 \dots m]$  e  $Y[1 \dots n-1]$ .

# Algoritmo recursivo

Devolve o comprimento de uma sscô máxima de  $X[1..i]$  e  $Y[1..j]$ .

## REC-LCS-LENGTH ( $X, i, Y, i$ )

```

1   se  $i = 0$  ou  $j = 0$ 
2       então devolva 0
3   se  $X[i] = Y[j]$ 
4       então  $c \leftarrow \text{REC-LCS-LENGTH } (X, i-1, Y, j-1)$ 
5           +
6           1
7       senão  $q_1 \leftarrow \text{REC-LCS-LENGTH } (X, i-1, Y, j)$ 
8            $q_2 \leftarrow \text{REC-LCS-LENGTH } (X, i, Y, j-1)$ 
9       se  $q_1 \geq q_2$ 
10      então  $c \leftarrow q_1$ 
11      senão  $c \leftarrow q_2$ 
12
13  devolva  $c$ 

```

# Consumo de tempo

$T(m, n) :=$  número **máximo** de comparações feitas por  
**REC-LCS-LENGTH** ( $X, m, Y, n$ )

## Recorrência

$$T(0, n) = 0$$

$$T(m, 0) = 0$$

$$T(m, n) = T(m - 1, n) + T(m, n - 1) + 1 \text{ para } n \geq 0 \text{ e } m \geq 0$$

A que classe  $\Omega$  pertence  $T(m, n)$ ?

# Recorrência

Note que  $T(m, n) = T(n, m)$  para  $n = 0, 1, \dots$  e  $m = 0, 1, \dots$

Seja  $k := \min\{m, n\}$ . Temos que

$$T(m, n) \geq T(k, k) \geq S(k),$$

onde

$$S(0) = 0$$

$$S(k) = 2S(k - 1) + 1 \text{ para } k = 1, 2, \dots$$

$S(k)$  é  $\Theta(2^k) \Rightarrow T(m, n)$  é  $\Omega(2^{\min\{m,n\}})$

$T(m, n)$  é **exponencial**

# Conclusão

O consumo de tempo do algoritmo  
**REC-LCS-LENGTH** é  $\Omega(2^{\min\{m,n\}})$ .

# Fórmula fechada

Prove que

$$T(m, n) = \binom{m+n}{m} - 1.$$

Logo,

$$\begin{aligned} T(m, m) &= \binom{2m}{m} - 1 \\ &> \frac{4^m}{2m+1} - 1. \end{aligned}$$

Portanto,  $T(m, m)$  é  $\Omega(4^m/m)$ .

# Programação dinâmica

**Problema:** encontrar o **comprimento** de uma sscô máxima.

$c[i, j] =$  comprimento de uma sscô máxima  
de  $X[1 \dots i]$  e  $Y[1 \dots j]$

**Recorrência:**

$$c[0, j] = c[i, 0] = 0$$

$$c[i, j] = c[i-1, j-1] + 1 \text{ se } X[i] = Y[j]$$

$$c[i, j] = \max(c[i, j-1], c[i-1, j]) \text{ se } X[i] \neq Y[j]$$

# Programação dinâmica

Cada subproblema, comprimento de uma subseqüência máxima de

$$X[1 \dots i] \quad \text{e} \quad Y[1 \dots j],$$

é resolvido **uma só vez**.

Em que ordem calcular os componentes da tabela  $c$ ?

Para calcular  $c[4, 6]$  preciso de ...

# Programação dinâmica

Cada subproblema, comprimento de uma subseqüência máxima de

$$X[1 \dots i] \quad \text{e} \quad Y[1 \dots j],$$

é resolvido **uma só vez**.

Em que ordem calcular os componentes da tabela  $c$ ?

Para calcular  $c[4, 6]$  preciso de ...

$c[4, 5]$ ,  $c[3, 6]$  e de  $c[3, 5]$ .

# Programação dinâmica

Cada subproblema, comprimento de uma sscô máxima de

$$X[1 \dots i] \quad \text{e} \quad Y[1 \dots j],$$

é resolvido **uma só vez**.

Em que ordem calcular os componentes da tabela  $c$ ?

Para calcular  $c[4, 6]$  preciso de ...

$c[4, 5]$ ,  $c[3, 6]$  e de  $c[3, 5]$ .

Calcule todos os  $c[i, j]$  com  $i = 1, j = 0, 1, \dots, n$ ,  
depois todos com  $i = 2, j = 0, 1, \dots, n$ ,  
depois todos com  $i = 3, j = 0, 1, \dots, n$ ,  
etc.

# Programação dinâmica

	1	2	3	4	5	6	7	8	$j$
1	0	0	0	0	0	0	0	0	
2	0								
3	0				*	*			
4	0				*	??			
5	0								
6	0								
7	0								
8	0								

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	??					
B	2	0						
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	??				
B	2	0						
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	??			
B	2	0						
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	
	0	1	2	3	4	5	6	$j$
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	??		
B	2	0						
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	??	
B	2	0						
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	$A$	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	??
B	2	0						
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	1	1	1	
B	2	0	??					
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	1	1	1	
B	2	0	1	??				
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	??			
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	
B	2	0	1	1	1	??		
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	??	
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	??
C	3	0						
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	
	0	1	2	3	4	5	6	$j$
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	??					
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	??				
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	??			
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	??		
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	??	
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	??
B	4	0						
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	0	1	2	3	4	5	6	$j$
$Y$	B	D	C	A	B	A		
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	1	1	1	
B	2	0	1	1	1	2	2	
C	3	0	1	1	2	2	2	
B	4	0	??					
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	??				
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	0	1	2	3	4	5	6	$j$
$Y$	B	D	C	A	B	A		
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	1	1	1	
B	2	0	1	1	1	2	2	
C	3	0	1	1	2	2	2	
B	4	0	1	1	??			
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	??		
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	??	
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	??
D	5	0						
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	0	1	2	3	4	5	6	$j$
$Y$	B	D	C	A	B	A		
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	1	1	1	
B	2	0	1	1	1	2	2	
C	3	0	1	1	2	2	2	
B	4	0	1	1	2	2	3	
D	5	0	??					
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	
	0	1	2	3	4	5	6	$j$
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	??				
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	??			
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	??		
A	6	0						
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	??	
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	??
A	6	0						
B	7	0						

# Simulação

$X$	0	1	2	3	4	5	6	$j$
$Y$	B	D	C	A	B	A		
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	1	1	1	
B	2	0	1	1	1	2	2	
C	3	0	1	1	2	2	2	
B	4	0	1	1	2	2	3	
D	5	0	1	2	2	2	3	
A	6	0	??					
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	??				
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	??			
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	2	??		
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	2	3	??	
B	7	0						

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	2	3	3	??
B	7	0						

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	
	0	1	2	3	4	5	6	$j$
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	2	3	3	4
B	7	0	??					

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	2	3	3	4
B	7	0	1	??				

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
0	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	2	3	3	4
B	7	0	1	2	??			

$i$

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	2	3	3	4
B	7	0	1	2	2	??		

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	2	3	3	4
B	7	0	1	2	2	3	??	

# Simulação

$X$	$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$i$	0	1	2	3	4	5	6	
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	0	1	1	1
B	2	0	1	1	1	1	2	2
C	3	0	1	1	2	2	2	2
B	4	0	1	1	2	2	3	3
D	5	0	1	2	2	2	3	3
A	6	0	1	2	2	3	3	4
B	7	0	1	2	2	3	4	??

# Simulação

$X$	0	1	2	3	4	5	6	$j$
$Y$	B	D	C	A	B	A		
0	0	0	0	0	0	0	0	
A	1	0	0	0	1	1	1	
B	2	0	1	1	1	2	2	
C	3	0	1	1	2	2	2	
B	4	0	1	1	2	2	3	
D	5	0	1	2	2	2	3	
A	6	0	1	2	2	3	3	4
B	7	0	1	2	2	3	4	4

$i$

# Algoritmo de programação dinâmica

Devolve o comprimento de uma subseqüência máxima de  $X[1..m]$  e  $Y[1..n]$ .

**LCS-LENGTH** ( $X, m, Y, n$ )

```
1  para  $i \leftarrow 0$  até  $m$  faça
2       $c[i, 0] \leftarrow 0$ 
3  para  $j \leftarrow 1$  até  $n$  faça
4       $c[0, j] \leftarrow 0$ 
5  para  $i \leftarrow 1$  até  $m$  faça
6      para  $j \leftarrow 1$  até  $n$  faça
7          se  $X[i] = Y[j]$ 
8              então  $c[i, j] \leftarrow c[i - 1, j - 1] + 1$ 
9          senão se  $c[i - 1, j] \geq c[i, j - 1]$ 
10             então  $c[i, j] \leftarrow c[i - 1, j]$ 
11         senão  $c[i, j] \leftarrow c[i, j - 1]$ 
12  devolva  $c[m, n]$ 
```

# Conclusão

O consumo de tempo do algoritmo **LCS-LENGTH** é  
 $\Theta(mn)$ .

# Subseqüência comum máxima

$Y$	B	D	C	A	B	A	$j$
$X$	0	1	2	3	4	5	6
0	*	*	*	*	*	*	*
1	*	↖	↖	↖	↗	↑	↖
2	*	↗	↑	↑	↖	↗	↑
3	*	↖	↖	↗	↑	↖	↖
4	*	↗	↖	↖	↖	↗	↑
5	*	↖	↗	↖	↖	↖	↖
6	*	↖	↖	↖	↗	↖	↗
7	*	↗	↖	↖	↖	↗	↖

# Algoritmo de programação dinâmica

LCS-LENGTH ( $X, m, Y, n$ )

```
1  para  $i \leftarrow 0$  até  $m$  faça
2       $c[i, 0] \leftarrow 0$ 
3  para  $j \leftarrow 1$  até  $n$  faça
4       $c[0, j] \leftarrow 0$ 
5  para  $i \leftarrow 1$  até  $m$  faça
6      para  $j \leftarrow 1$  até  $n$  faça
7          se  $X[i] = Y[j]$ 
8              então  $c[i, j] \leftarrow c[i - 1, j - 1] + 1$ 
8                   $b[i, j] \leftarrow \uparrow$ 
9          senão se  $c[i - 1, j] \geq c[i, j - 1]$ 
10             então  $c[i, j] \leftarrow c[i - 1, j]$ 
10                  $b[i, j] \leftarrow \uparrow$ 
11             senão  $c[i, j] \leftarrow c[i, j - 1]$ 
11                  $b[i, j] \leftarrow \leftarrow$ 
12  devolva  $c$  e  $b$ 
```

# Get-LCS

**GET-LCS** ( $X, m, n, b, \text{máxcomp}$ )

```
1    $k \leftarrow \text{máxcomp}$ 
2    $i \leftarrow m$ 
2    $j \leftarrow n$ 
3   enquanto  $i > 0$  e  $j > 0$  faça
4       se  $b[i, j] = \swarrow$ 
5           então  $Z[k] \leftarrow X[i]$ 
6            $k \leftarrow k - 1$     $i \leftarrow i - 1$     $j \leftarrow j - 1$ 
9       senão se  $b[i, j] = \leftarrow$ 
10      então  $j \leftarrow j - 1$ 
11      senão  $i \leftarrow i - 1$ 
12   devolva  $Z$ 
```

Consumo de tempo é  $O(m + n)$  e  $\Omega(\min\{m, n\})$ .

# Versão recursiva eficiente

MEMOIZED-LCS-LENGTH ( $X, m, Y, n$ )

- 1    **para**  $i \leftarrow 0$  **até**  $m$  **faça**
- 2        **para**  $j \leftarrow 1$  **até**  $n$  **faça**
- 3               $c[i, j] \leftarrow \infty$
- 4    **devolva** LOOKUP-LCS ( $c, m, n$ )

# Versão recursiva eficiente

**LOOKUP-LCS** ( $c, i, j$ )

```
1  se  $c[i, j] < \infty$ 
2      então devolva  $c[i, j]$ 
3  se  $i = 0$  ou  $j = 0$  então  $c[i, j] \leftarrow 0$ 
4  senão se  $X[i] = Y[j]$ 
5      então  $c[i, j] \leftarrow$  LOOKUP-LCS ( $c, i-1, j-1$ )
6          +1
7      senão  $q_1 \leftarrow$  LOOKUP-LCS ( $c, i-1, j$ )
8           $q_2 \leftarrow$  LOOKUP-LCS ( $c, i, j-1$ )
9          se  $q_1 \geq q_2$ 
10         então  $c[i, j] \leftarrow q_1$ 
11         senão  $c[i, j] \leftarrow q_2$ 
11  devolva  $c[i, j]$ 
```

# Exercícios

## Exercício 20.A

Escreva um algoritmo para decidir se  $\langle z_1, \dots, z_k \rangle$  é subseqüência de  $\langle x_1, \dots, x_m \rangle$ . Prove rigorosamente que o seu algoritmo está correto.

## Exercício 20.B

Suponha que os elementos de uma seqüênciia  $\langle a_1, \dots, a_n \rangle$  são distintos dois a dois. Quantas subseqüências tem a seqüênciia?

## Exercício 20.C

Uma subseqüênciia crescente  $Z$  de uma seqüênciia  $X$  e é *máxima* se não existe outra subseqüênciia crescente mais longa. A subseqüênciia  $\langle 5, 6, 9 \rangle$  de  $\langle 9, 5, 6, 9, 6, 2, 7 \rangle$  é máxima? Dê uma seqüênciia crescente máxima de  $\langle 9, 5, 6, 9, 6, 2, 7 \rangle$ . Mostre que o algoritmo “guloso” óbvio não é capaz, em geral, de encontrar uma subseqüênciia crescente máxima de uma seqüênciia dada. (Algoritmo guloso óbvio: escolha o menor elemento de  $X$ ; a partir daí, escolha sempre o próximo elemento de  $X$  que seja maior ou igual ao último escolhido.)

## Exercício 20.D

Escreva um algoritmo de programação dinâmica para resolver o problema da subseqüênciia crescente máxima.

# Mais exercícios

## Exercício 20.E [CLRS 15.4-5]

Mostre como o algoritmo da subsequência comum máxima pode ser usado para resolver o problema da subsequência crescente máxima de uma seqüência numérica. Dê uma delimitação justa, em notação  $\Theta$ , do consumo de tempo de sua solução.

## Exercício 20.F [Printing neatly. CLRS 15-2]

Considere a seqüência  $P_1, P_2, \dots, P_n$  de palavras que constitui um parágrafo de texto. A palavra  $P_i$  tem  $l_i$  caracteres. Queremos imprimir as palavras em linhas, na ordem dada, de modo que cada linha tenha no máximo  $M$  caracteres. Se uma determinada linha contém as palavras  $P_i, P_{i+1}, \dots, P_j$  (com  $i \leq j$ ) e há exatamente um espaço entre cada par de palavras consecutivas, o número de espaços no fim da linha é

$$M - (l_i + 1 + l_{i+1} + 1 + \dots + 1 + l_j).$$

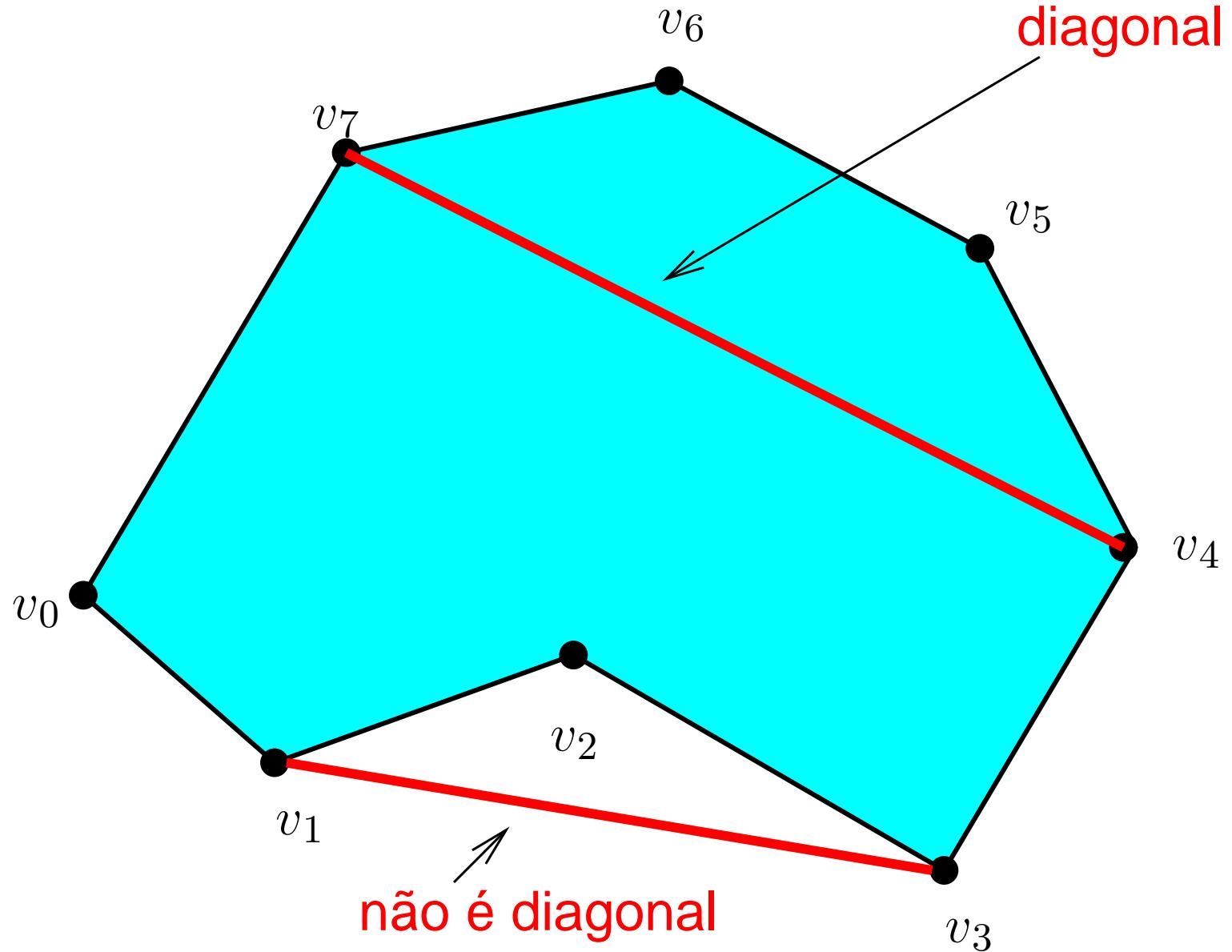
É claro que não devemos permitir que esse número seja negativo. Queremos minimizar, com relação a todas as linhas exceto a última, a soma dos cubos dos números de espaços no fim de cada linha. (Assim, se temos linhas  $1, 2, \dots, L$  e  $b_p$  espaços no fim da linha  $p$ , queremos minimizar  $b_1^3 + b_2^3 + \dots + b_{L-1}^3$ ).

Dê um exemplo para mostrar que algoritmos inocentes não resolvem o problema. Dê um algoritmo de programação dinâmica que resolva o problema. Qual a “optimal substructure property” para esse problema? Faça uma análise do consumo de tempo do algoritmo.

# Mais programação dinâmica

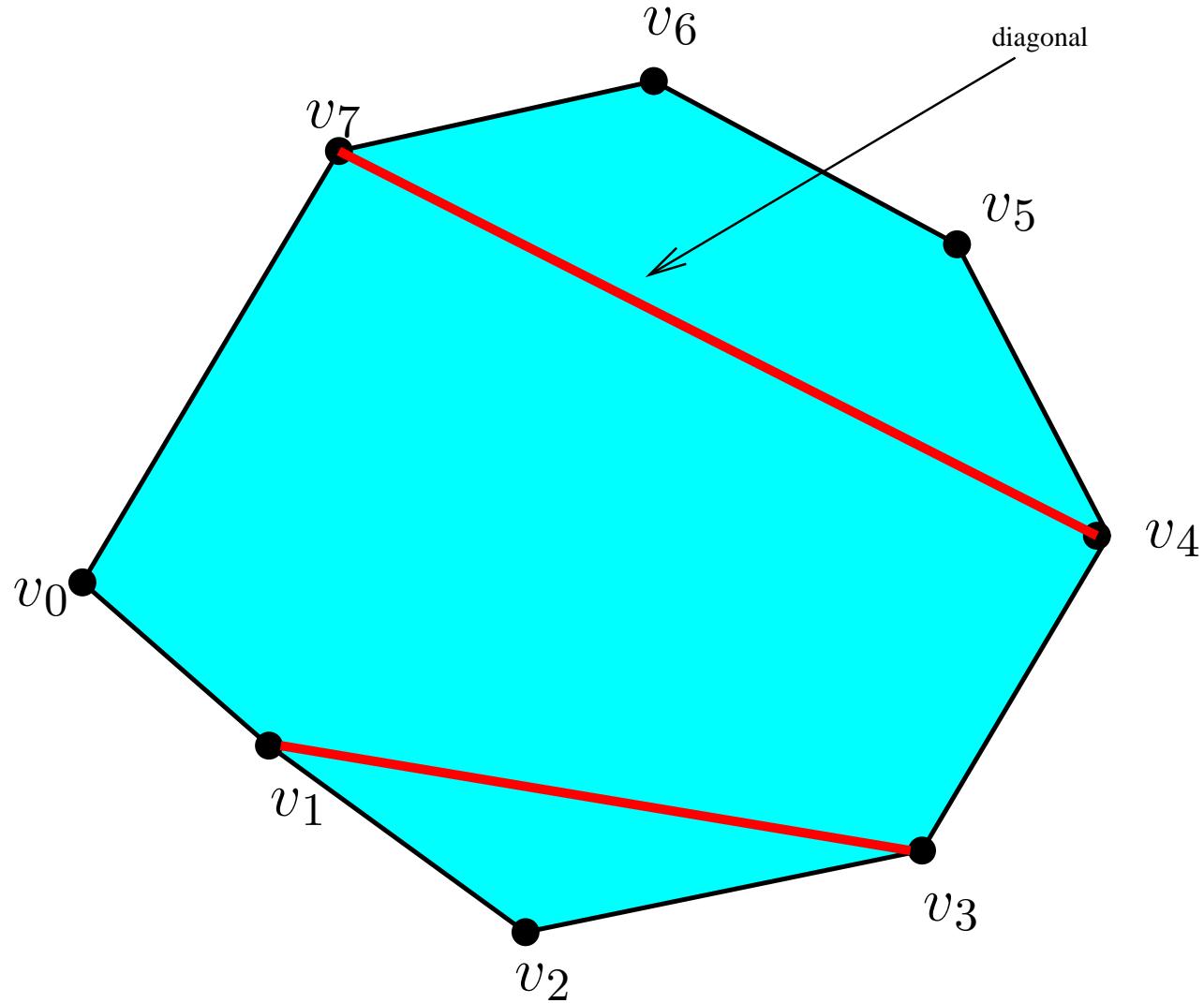
CLR 16.4

# Polígono e diagonais



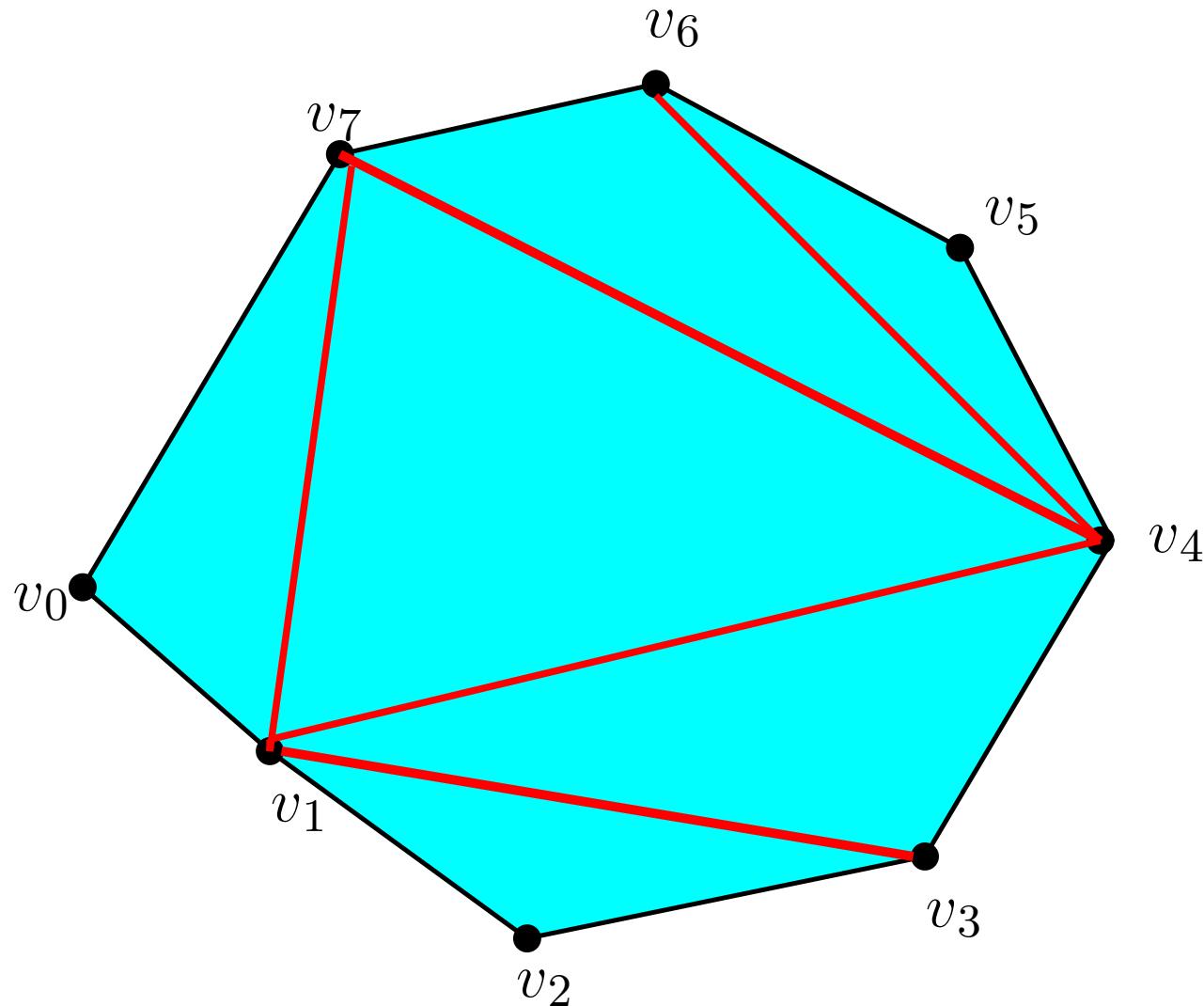
# Polígono convexo

$P = \langle v_0, v_1, \dots, v_{n-1}, v_n \rangle$  é **convexo** se todo segmento  $v_i v_j$  é diagonal para todo  $i \neq j \pm 1$ .



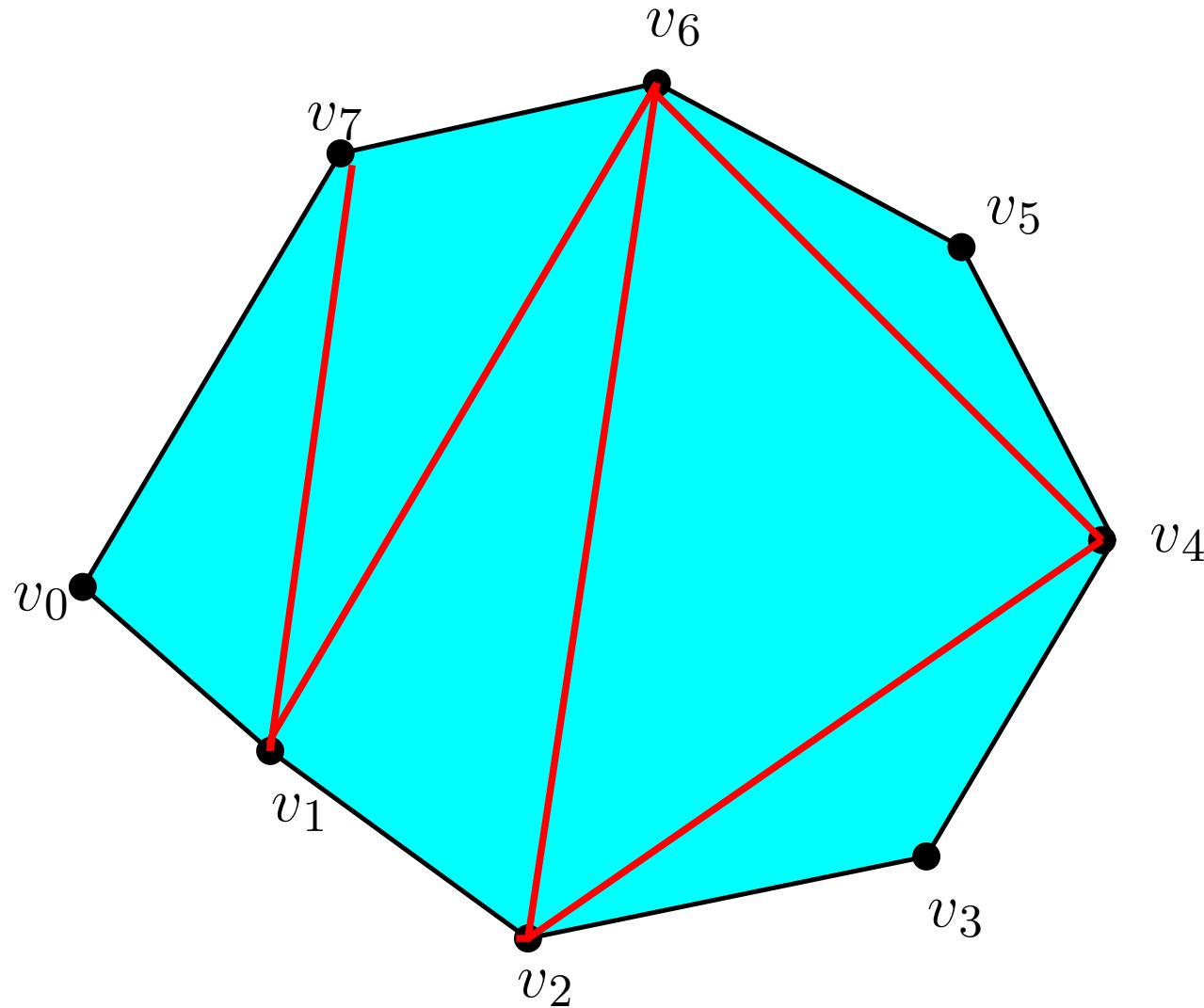
# Triangulação de um polígono

Se colocarmos em um polígono  $P$  o maior número possível de diagonais que duas-a-duas não se cruzam obteremos uma **triangulação** de  $P$ .

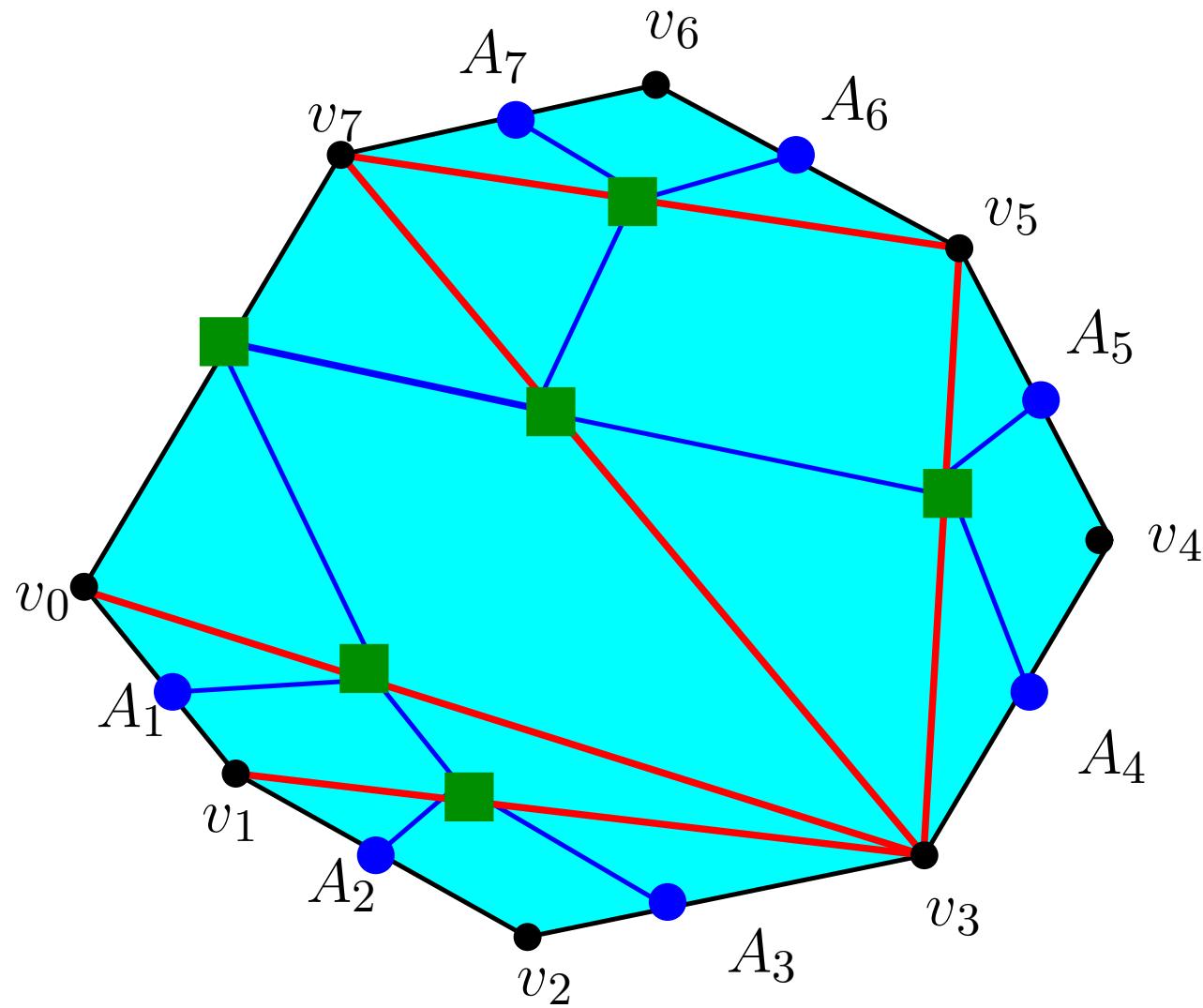


# Triangulação de um polígono

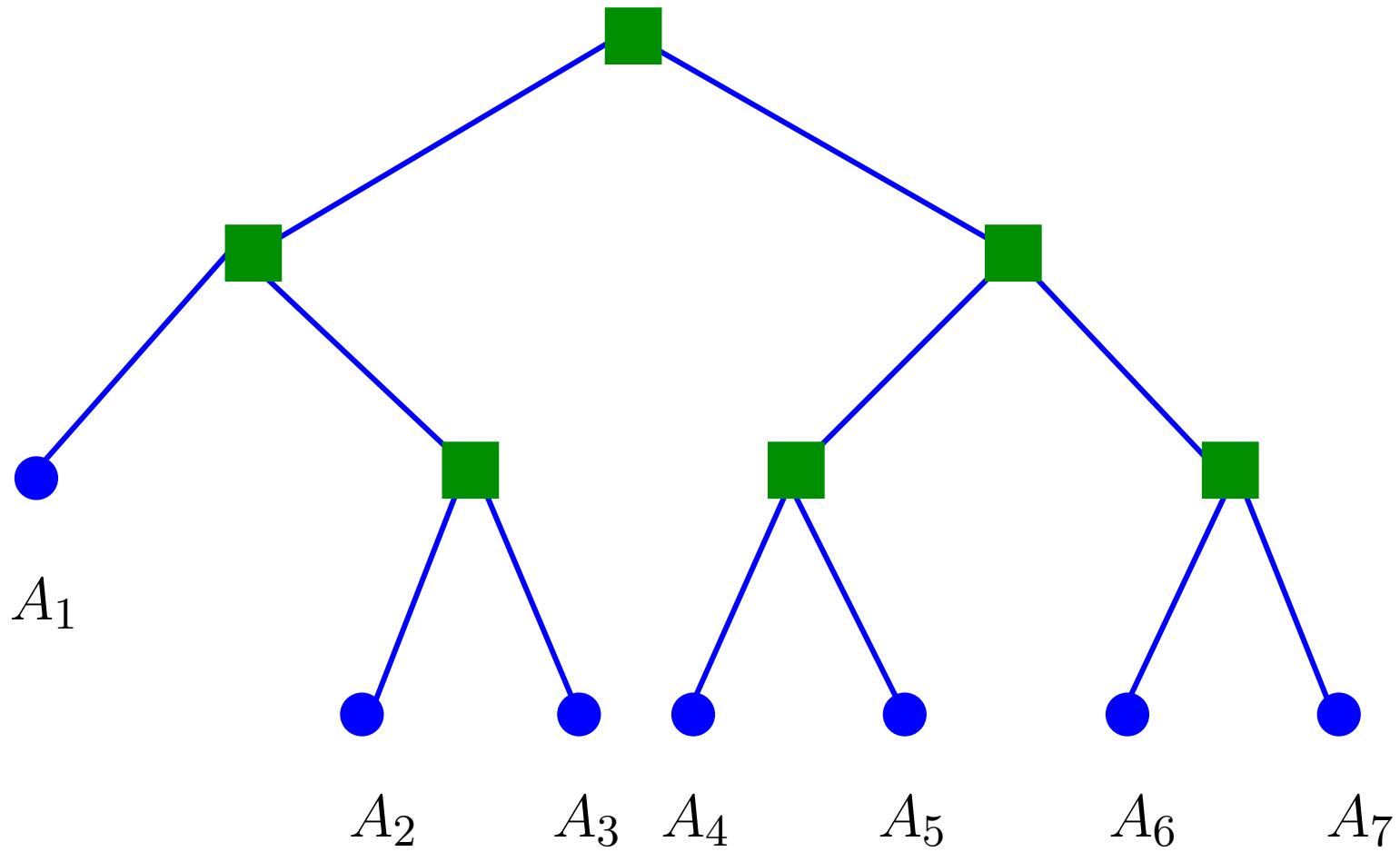
Se colocarmos em um polígono  $P$  o maior número possível de diagonais que duas-a-duas não se cruzam obteremos uma **triangulação** de  $P$ .



# Triângulações e árvores binárias



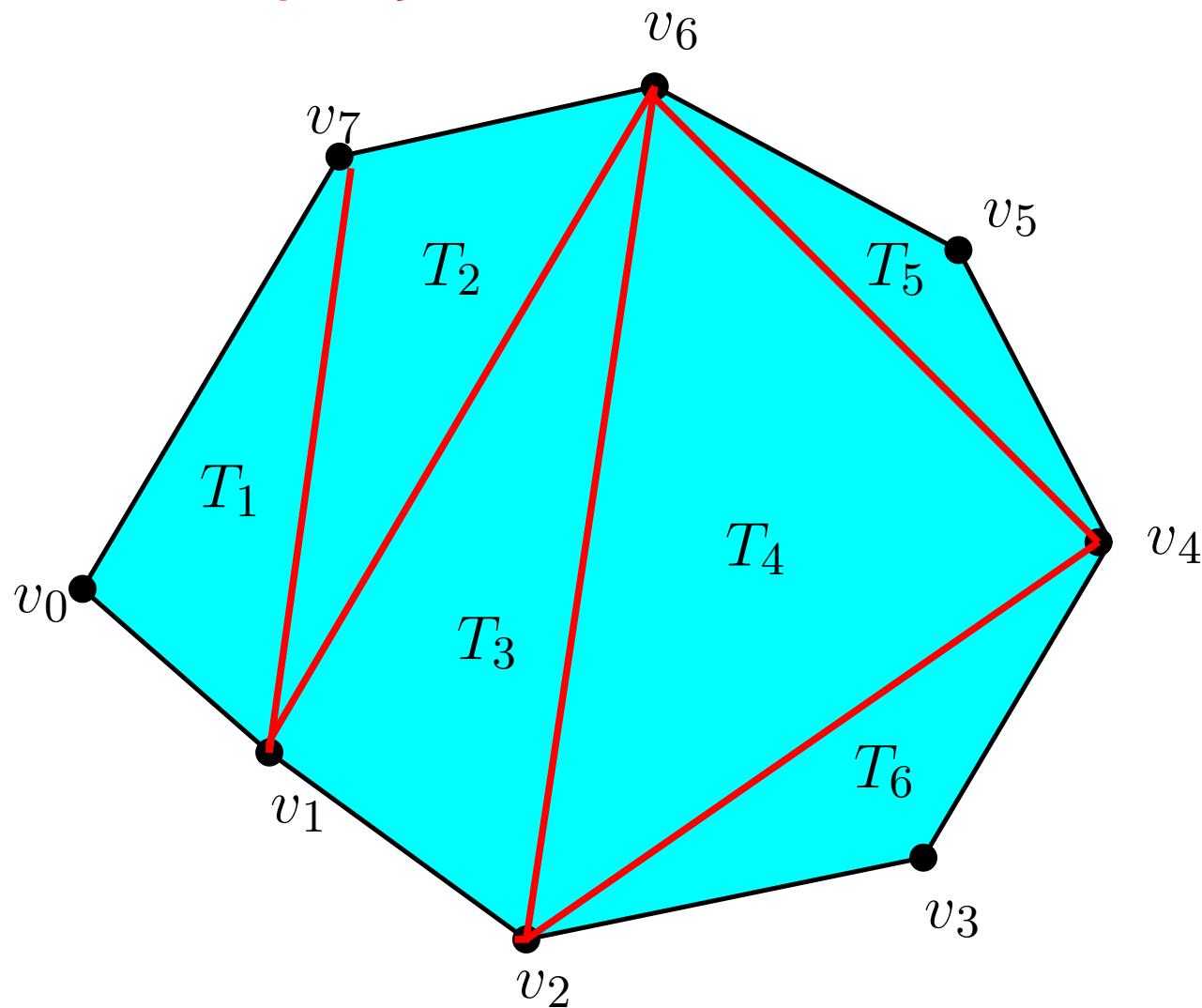
# Mult. Matriz e árvores binárias



$$(A_1 (A_2 A_3)) ((A_4 A_5) (A_6 A_7))$$

# Custo de uma triangulação

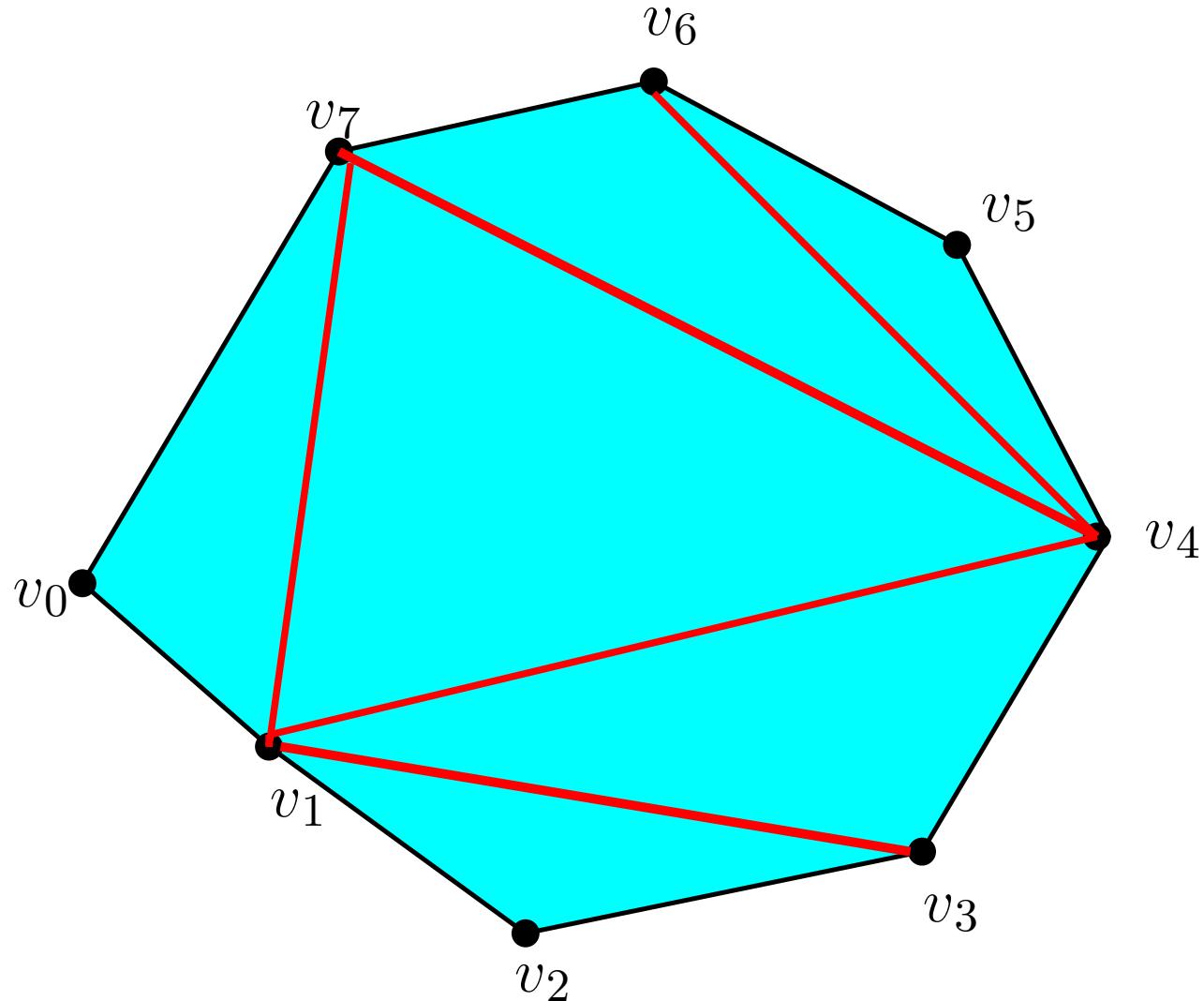
$c$  = função associa um **custo**  $c(i, k, j)$  ao triângulo  $\langle v_i, v_k, v_j \rangle$   
**custo de uma triangulação** = soma dos custos do triângulos



# Triangulação ótima

**Problema:** Dado um polígono **convexo**

$P = \langle v_0, v_1, \dots, v_{n-1}, v_n \rangle$  e uma função custo  $c$  encontrar uma triangulação de  $P$  de **custo mínimo**.



# Soluções ótimas contêm soluções ótimas

Se uma triangulação  $\mathcal{T}$  que contém o triângulo

$$\langle v_0, v_k, v_n \rangle$$

é de **custo mínimo** então a restrição de  $\mathcal{T}$  aos polígonos

$$\langle v_0, v_1, \dots, v_k \rangle \quad \text{e} \quad \langle v_k, v_{k+1}, \dots, v_n \rangle$$

também tem **custo mínimo**.

**Decomposição:**  $\langle v_0, v_1, \dots, v_k \rangle \langle v_k, v_{k+1}, \dots, v_n \rangle$

Decomposição sugere um algoritmo recursivo.

# Algoritmo recursivo

Recebe  $P = \langle v_{i-1}, v_i, \dots, v_j \rangle$  e função custo  $c$  e devolve o **custo mínimo** de uma triangulação de  $P$ .

**REC-TRIANG-ÓTIMA** ( $c, i, j$ )

```
1  se  $i = j$ 
2      então devolva 0
3   $t \leftarrow \infty$ 
4  para  $k \leftarrow i$  até  $j - 1$  faça
5       $q_1 \leftarrow$  REC-TRIANG-ÓTIMA ( $c, i, k$ )
6       $q_2 \leftarrow$  REC-TRIANG-ÓTIMA ( $c, k + 1, j$ )
7       $q \leftarrow q_1 + c(i - 1, k, j) + q_2$ 
8  se  $q < t$ 
9      então  $t \leftarrow q$ 
10 devolva  $t$ 
```

Consumo de tempo?

%

# Consumo de tempo

O consumo de tempo do algoritmo  
**REC-TRIANG-ÓTIMA** é  $\Omega(3^n)$ .

Veja a análise do algoritmo **REC-MAT-CHAIN**.

# Programação dinâmica

$t[i, j] =$  custo mínimo de uma triangulação  
de  $\langle v_{i-1}, v_i, \dots, v_j \rangle$

se  $i = j$  então  $t[i, j] = 0$

se  $i < j$  então

$$t[i, j] = \min_{i \leq k < j} \{ t[i, k] + c(i-1, k, j) + t[k+1, j] \}$$

Exemplo:

$$t[3, 7] = \min_{3 \leq k < 7} \{ t[3, k] + c(2, k, 7) + t[k+1, 7] \}$$

# Programação dinâmica

Cada subproblema

$$\langle v_{\textcolor{blue}{i}-1}, \dots, v_{\textcolor{red}{j}} \rangle$$

é resolvido **uma só vez**.

Em que ordem calcular os componentes da tabela  $m$ ?

Para calcular  $t[2, \textcolor{blue}{6}]$  preciso de ...

$t[2, 2]$ ,  $t[2, 3]$ ,  $t[2, 4]$ ,  $t[2, 5]$  e de  
 $t[3, \textcolor{blue}{6}]$ ,  $t[4, \textcolor{blue}{6}]$ ,  $t[5, \textcolor{blue}{6}]$ ,  $t[6, \textcolor{blue}{6}]$ .

Calcule todos os  $t[\textcolor{blue}{i}, j]$  com  $j - i + 1 = 2$ ,  
depois todos com  $j - i + 1 = 3$ ,  
depois todos com  $j - i + 1 = 4$ ,  
etc.

# Programação dinâmica

	1	2	3	4	5	6	7	8	$j$
1	0								
2		0	*	*	*	??			
3			0			*			
4				0		*			
5					0	*			
6						0			
7							0		
8								0	

$i$

# Algoritmo de programação dinâmica

Recebe função custo  $c$  e devolve  $t[1, n]$ .

**TRIANG-ÓTIMA** ( $c, n$ )

```
1  para  $i \leftarrow 1$  até  $n$  faça
2       $t[i, i] \leftarrow 0$ 
3  para  $l \leftarrow 2$  até  $n$  faça
4      para  $i \leftarrow 1$  até  $n - l + 1$  faça
5           $j \leftarrow i + l - 1$ 
6           $t[i, j] \leftarrow \infty$ 
7          para  $k \leftarrow i$  até  $j - 1$  faça
8               $q \leftarrow t[i, k] + c(i - 1, k, j) + t[k+1, j]$ 
9              se  $q < t[i, j]$ 
10             então  $t[i, j] \leftarrow q$ 
11  devolva  $t[1, n]$ 
```

# Correção e consumo de tempo

O consumo de tempo do algoritmo **TRIANG-ÓTIMA**  
é  $\Theta(n^3)$ .

Veja a análise do algoritmo **MATRIX-CHAIN-ORDER**.

# Versão recursiva eficiente

MEMOIZED-TRIANG-ÓTIMA ( $p, n$ )

- 1   **para**  $i \leftarrow 1$  **até**  $n$  **faça**
- 2       **para**  $j \leftarrow 1$  **até**  $n$  **faça**
- 3               $t[i, j] \leftarrow \infty$
- 4   **devolva** LOOKUP-TRIANG ( $c, 1, n$ )

# Versão recursiva eficiente

**LOOKUP-TRIANG** ( $c, i, j$ )

```
1  se  $c[i, j] < \infty$ 
2      então devolva  $c[i, j]$ 
3  se  $i = j$ 
4      então  $t[i, j] \leftarrow 0$ 
5  senão para  $k \leftarrow i$  até  $j - 1$  faça
6       $q_1 \leftarrow$  LOOKUP-TRIANG ( $c, i, k$ )
7       $q_2 \leftarrow$  LOOKUP-TRIANG ( $c, k+1, j$ )
8       $q \leftarrow q_1 + c(i-1, k, j) + q_2$ 
9  se  $q < t[i, j]$ 
10     então  $t[i, j] \leftarrow q$ 
11 devolva  $t[1, n]$ 
```

# Exercícios

## Exercício 20.G [CLR 16.4-1]

Prove que toda triangulação de um polígono convexo com  $n$  vértices possui  $n - 3$  diagonais e  $n - 2$  triângulos.

## Exercício 20.H [CLR 16.4-2]

Professor Guinevere sugere que existe um algoritmo mais eficiente para resolver o problema da triangulação ótima quando custo de um triângulo é a sua área. O professor tem razão?

## Exercício 20.I [CLR 16.4-3]

Suponha que um custo seja associado a cada diagonal, e que o custo de uma triangulação seja a soma dos custos de suas diagonais. Mostre que o problema da triangulação ótima com custos nas diagonais é um caso particular do problema da triangulação ótima com custos associados aos triângulos.

## Exercício 20.J [CLR 16.4-4]

Encontre uma triangulação ótima de um polígono regular com 8 lados. Use para isto a função custo que associa a cada triângulo é o valor do seu perímetro.