

Melhores momentos

AULA PASSADA

Ingredientes de programação dinâmica

- **Subestrutura ótima**: soluções ótimas contêm soluções ótimas de subproblemas.
- **Subestrutura**: decomponha o problema em subproblemas menores e, com sorte, mais simples.
- **Bottom-up**: combine as soluções dos problemas menores para obter soluções dos maiores.
- **Tabela**: armazene as soluções dos subproblemas em uma tabela, pois soluções dos subproblemas são consultadas várias vezes.
- **Número de subproblemas**: para a eficiência do algoritmo é importante que o número de subproblemas resolvidos seja 'pequeno'.
- **Memoized**: versão *top-down*, recursão com tabela.

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

A		A		D	A					A
A	B	R	A	C	A	D	A	B	R	A

Exercício

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

Exercício

Problema: Decidir se $Z[1..m]$ é subsequência 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** subsequência”

9 **senão devolva** “**é** subsequência”

Exercício

Problema: Decidir se $Z[1..m]$ é subsequência 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** subsequência”

9 **senão devolva** “**é** subsequência”

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

Exercício

Problema: Decidir se $Z[1..m]$ é subsequência 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** subsequência”

9 **senão devolva** “**é** subsequência”

Invariantes:

(i0) $Z[i+1..m]$ é subsequência de $X[j+1..n]$

(i1) $Z[i..m]$ **não** é subsequência 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 = subseqüência comum

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

$Y = \mathbf{B D C} A B \mathbf{A}$

ssco = $\mathbf{B C A}$

Outra ssco = $B D A B$

Problema

Problema: Encontrar uma **ssco máxima** de X e Y .

Exemplos: $X = A B C B D A B$

$Y = B D C A B A$

ssco = B C A

ssco **maximal** = A B A

ssco **máxima** = B C A B

Outra sscó máxima = B D A B

LCS = Longest **C**ommon **S**ubsequence

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

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

Algoritmo recursivo

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

REC-LCS-LENGTH (X, i, Y, j)

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

Consumo de tempo

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

Recorrência

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

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

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

A que classe Ω 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

$$S(0) = 0$$

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

$S(k)$ 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 sscó máxima.

$c[i, j]$ = comprimento de uma sscó máxima
de $X[1..i]$ e $Y[1..j]$

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 sscó máxima de

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

é resolvido **uma só** vez.

Em que ordem calcular os componentes da tabela c ?

Para calcular $c[3, 5]$ preciso de ...

Programação dinâmica

Cada subproblema, comprimento de uma sscó máxima de

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

é resolvido **uma só** vez.

Em que ordem calcular os componentes da tabela c ?

Para calcular $c[3, 5]$ preciso de ...

$c[3, 4]$, $c[2, 5]$ e de $c[2, 4]$.

Programação dinâmica

Cada subproblema, comprimento de uma sscó máxima de

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

é resolvido **uma só** vez.

Em que ordem calcular os componentes da tabela c ?

Para calcular $c[3, 5]$ preciso de ...

$c[3, 4]$, $c[2, 5]$ e de $c[2, 4]$.

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

	0	1	2	3	4	5	6	7	<i>j</i>
0	0	0	0	0	0	0	0	0	
1	0								
2	0				*	*			
3	0				*	??			
4	0								
5	0								
6	0								
7	0								

i

Simulação

	<i>Y</i>	<i>B</i>	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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						

i

Simulação

	<i>Y</i>	B	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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						

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

	<i>Y</i>	<i>B</i>	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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						

i

Simulação

	<i>Y</i>	B	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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

	<i>Y</i>	B	D	<i>C</i>	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	<i>3</i>	4	5	6	<i>j</i>
	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

	<i>Y</i>	B	D	C	<i>A</i>	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	<i>4</i>	5	6	<i>j</i>
	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

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

	<i>Y</i>	<i>B</i>	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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

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

i

Simulação

	<i>Y</i>	B	D	<i>C</i>	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	<i>3</i>	4	5	6	<i>j</i>
	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

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

i

Simulação

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

i

Simulação

	<i>Y</i>	B	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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

	<i>Y</i>	<i>B</i>	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

	<i>Y</i>	B	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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

	<i>Y</i>	B	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

i

Simulação

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

Simulação

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

Simulação

	<i>Y</i>	<i>B</i>	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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	??					

Simulação

	<i>Y</i>	B	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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	??				

i

Simulação

	<i>Y</i>	B	D	<i>C</i>	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	<i>3</i>	4	5	6	<i>j</i>
	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	??			

i

Simulação

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

Simulação

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

Simulação

	<i>Y</i>	B	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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	??

Simulação

	<i>Y</i>	B	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
	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	
B	7	0	1	2	2	3	4	

i

Algoritmo de programação dinâmica

Devolve o comprimento de uma ssco 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

	<i>Y</i>	B	D	C	A	B	A	
<i>X</i>	0	1	2	3	4	5	6	<i>j</i>
0	*	*	*	*	*	*	*	
A	1	*	↑	↑	↑	↖	←	↖
B	2	*	↖	←	←	↑	↖	←
C	3	*	↑	↑	↖	←	↑	↑
B	4	*	↖	↑	↑	↑	↖	←
D	5	*	↑	↖	↑	↑	↑	↑
A	6	*	↑	↑	↑	↖	↑	↖
B	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                   $b[i, j] \leftarrow \text{“}\swarrow\text{”}$ 
9              senão se  $c[i - 1, j] \geq c[i, j - 1]$ 
10                 então  $c[i, j] \leftarrow c[i - 1, j]$ 
10                      $b[i, j] \leftarrow \text{“}\uparrow\text{”}$ 
11                 senão  $c[i, j] \leftarrow c[i, j - 1]$ 
11                      $b[i, j] \leftarrow \text{“}\leftarrow\text{”}$ 
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  $c[i, j] \leftarrow q_2$ 
12 devolva  $c[i, j]$ 
```

Exercícios

Exercício 20.A

Escreva um algoritmo para decidir se $\langle z_1, \dots, z_k \rangle$ é subsequência 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 seqüência $\langle a_1, \dots, a_n \rangle$ são distintos dois a dois. Quantas subsequências tem a seqüência?

Exercício 20.C

Uma subsequência crescente Z de uma seqüência X é *máxima* se não existe outra subsequência crescente mais longa. A subsequência $\langle 5, 6, 9 \rangle$ de $\langle 9, 5, 6, 9, 6, 2, 7 \rangle$ é máxima? Dê uma seqüência 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 subsequência crescente máxima de uma seqüência 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 subsequência 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 Θ , 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

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

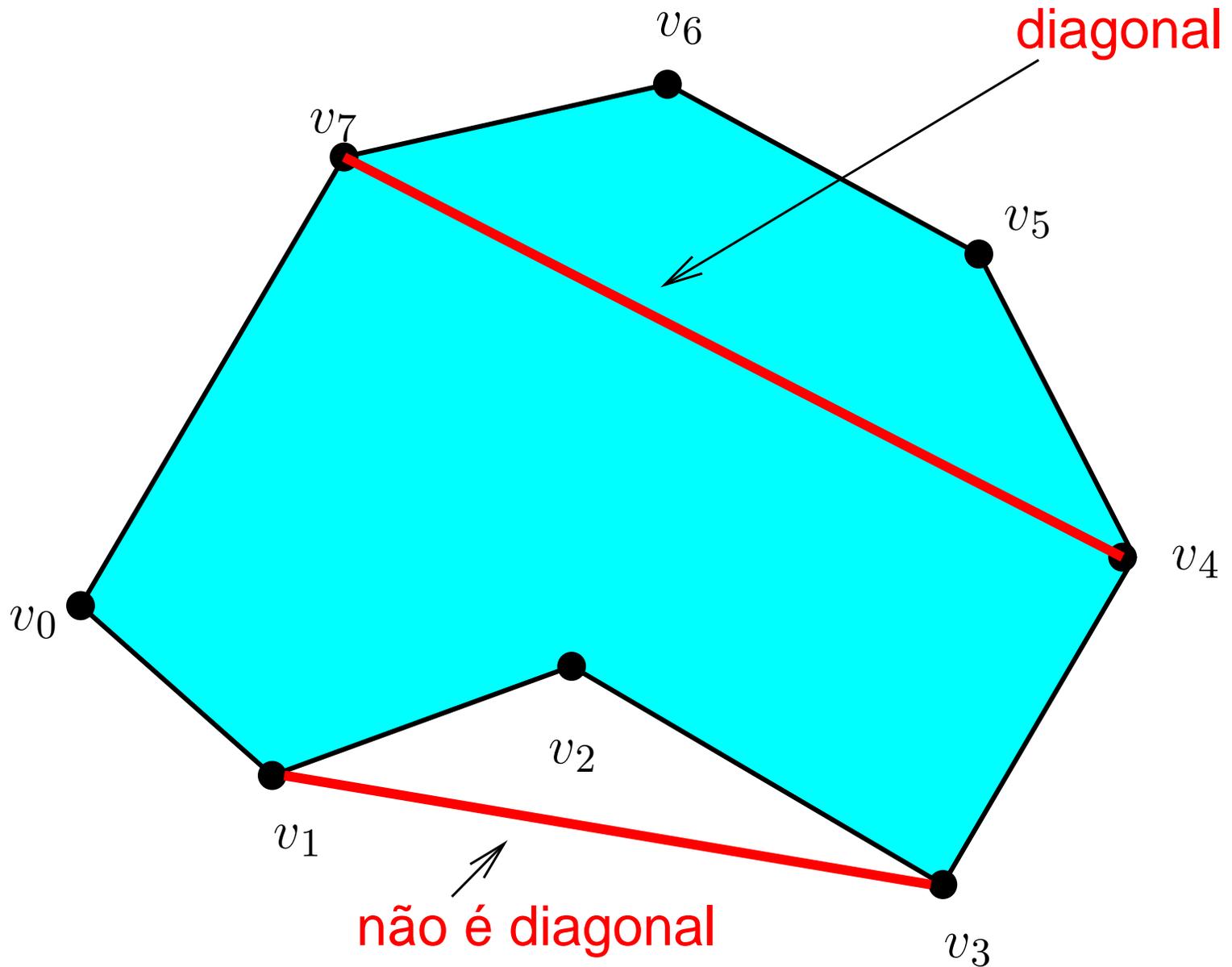
É claro que não devemos permitir que esse número seja negativo. Queremos minimizar, com relação a todas as linhas exceto a última, a soma dos cubos dos números de espaços no fim de cada linha. (Assim, se temos linhas $1, 2, \dots, L$ e b_p espaços no fim da linha p , queremos minimizar $b_1^3 + b_2^3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

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

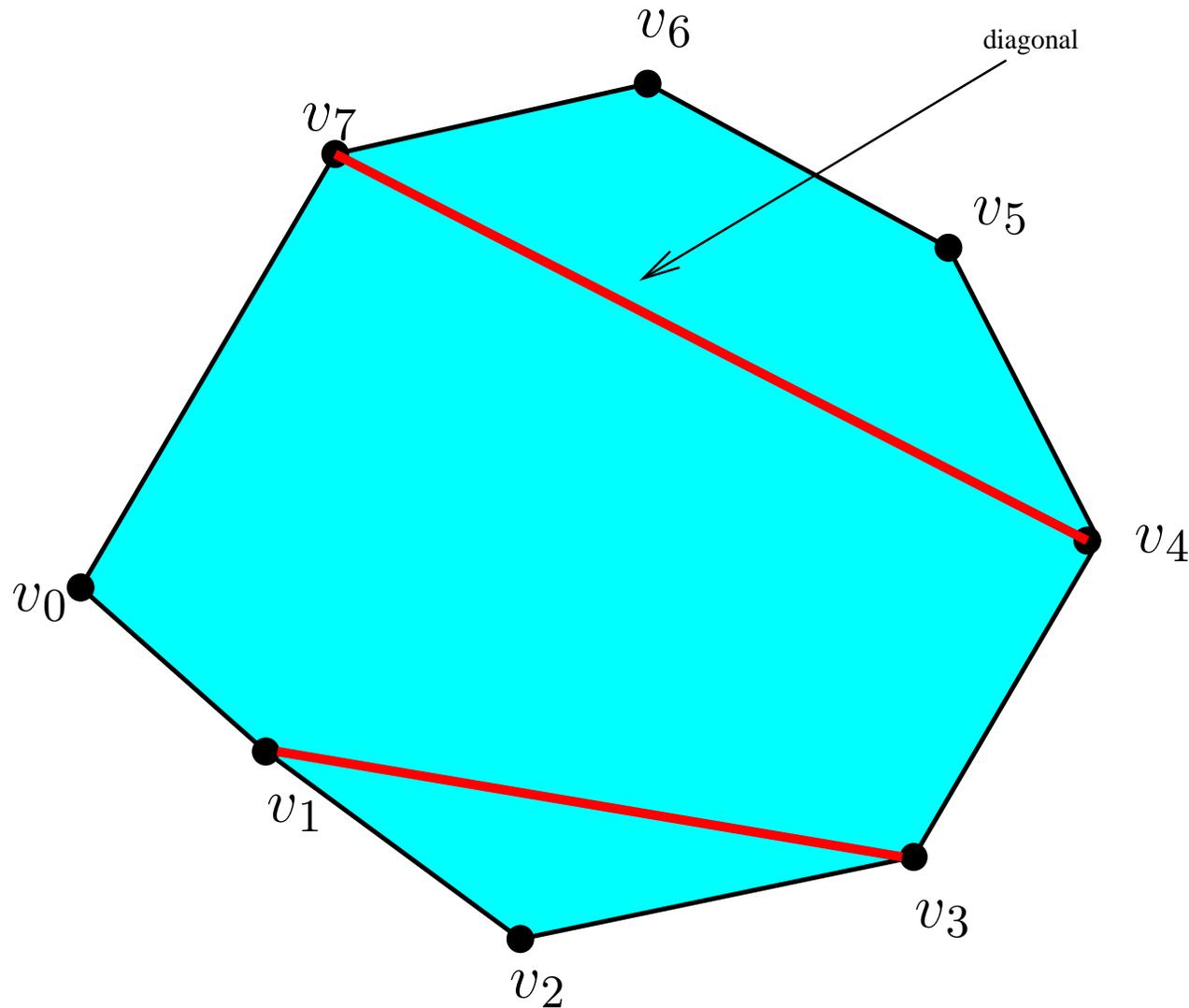
CLR 16.4

Polígono e diagonais



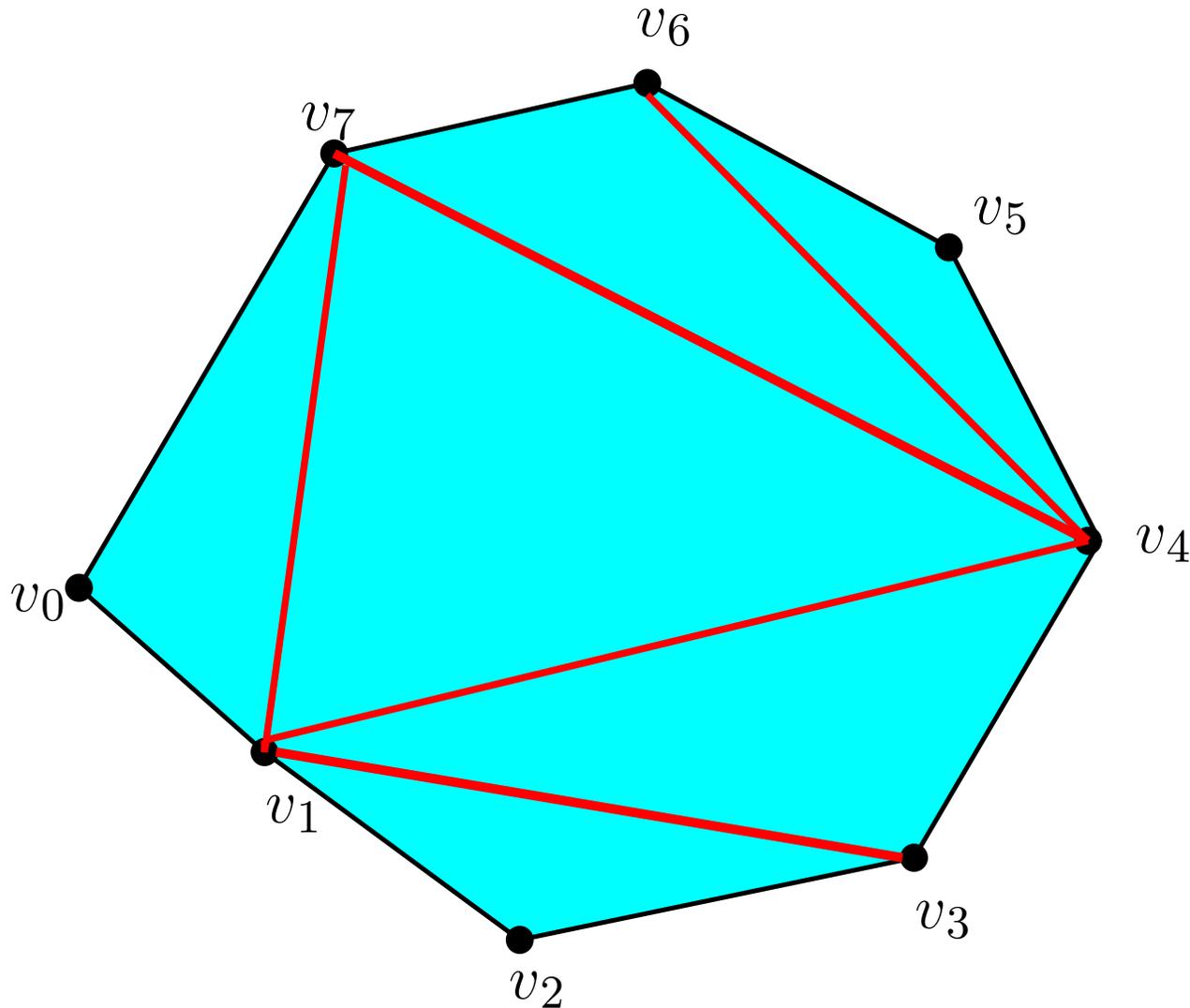
Polígono convexo

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



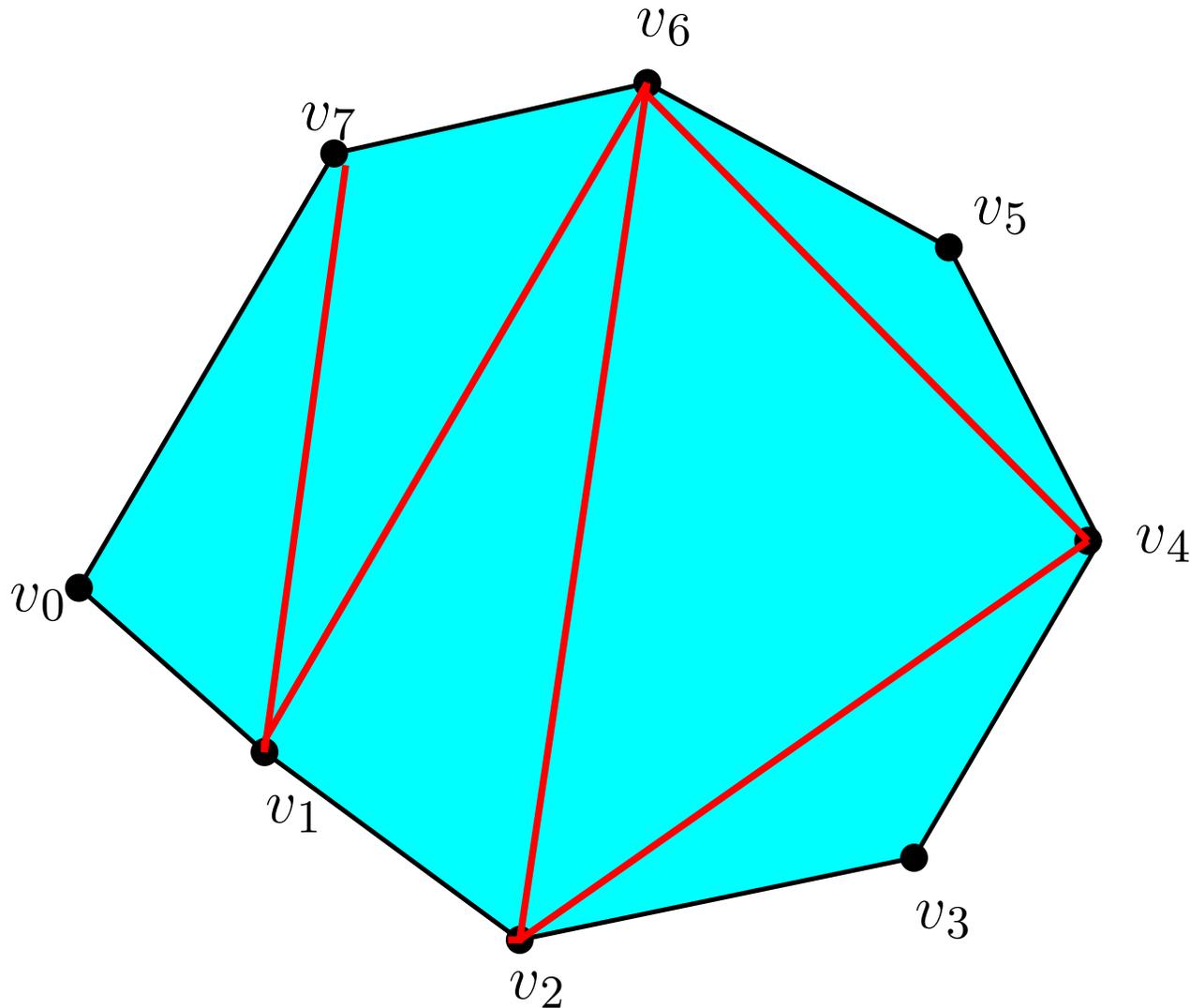
Triangulação de um polígono

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

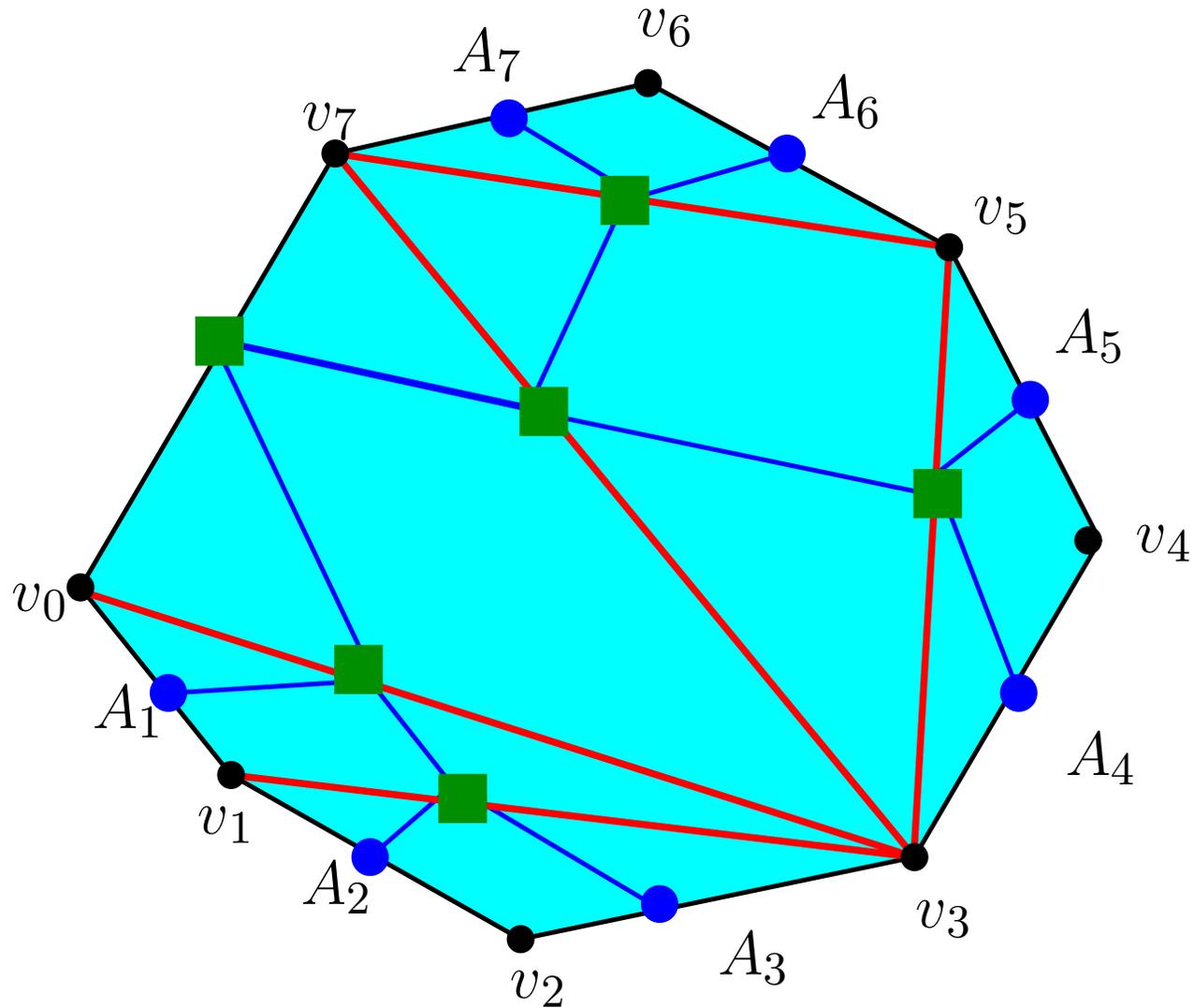


Triangulação de um polígono

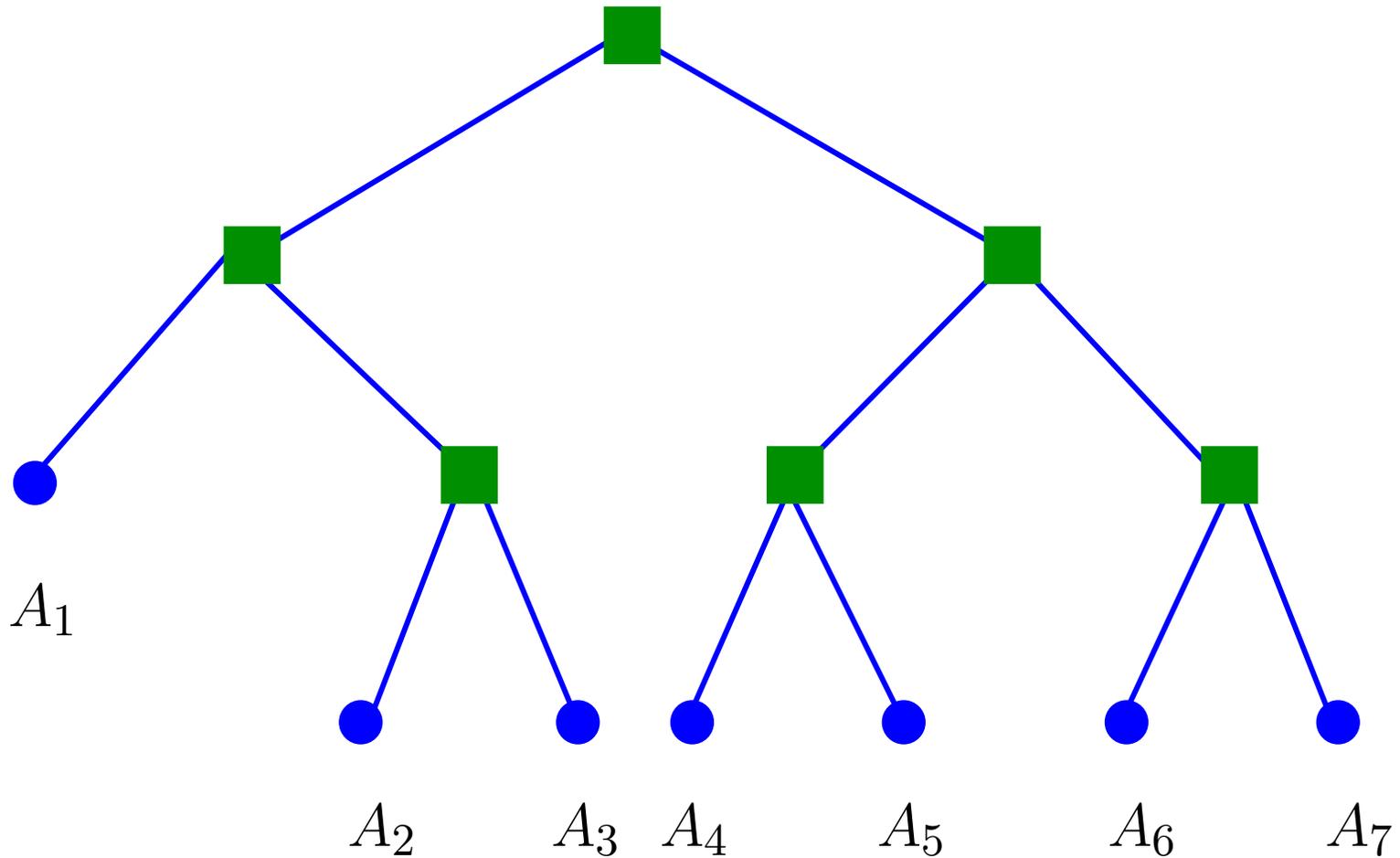
Se colocarmos em um polígono P o maior número possível de diagonais que duas-a-duas não se cruzam obteremos uma **triangulação** de P .



Triângulações e árvores binárias



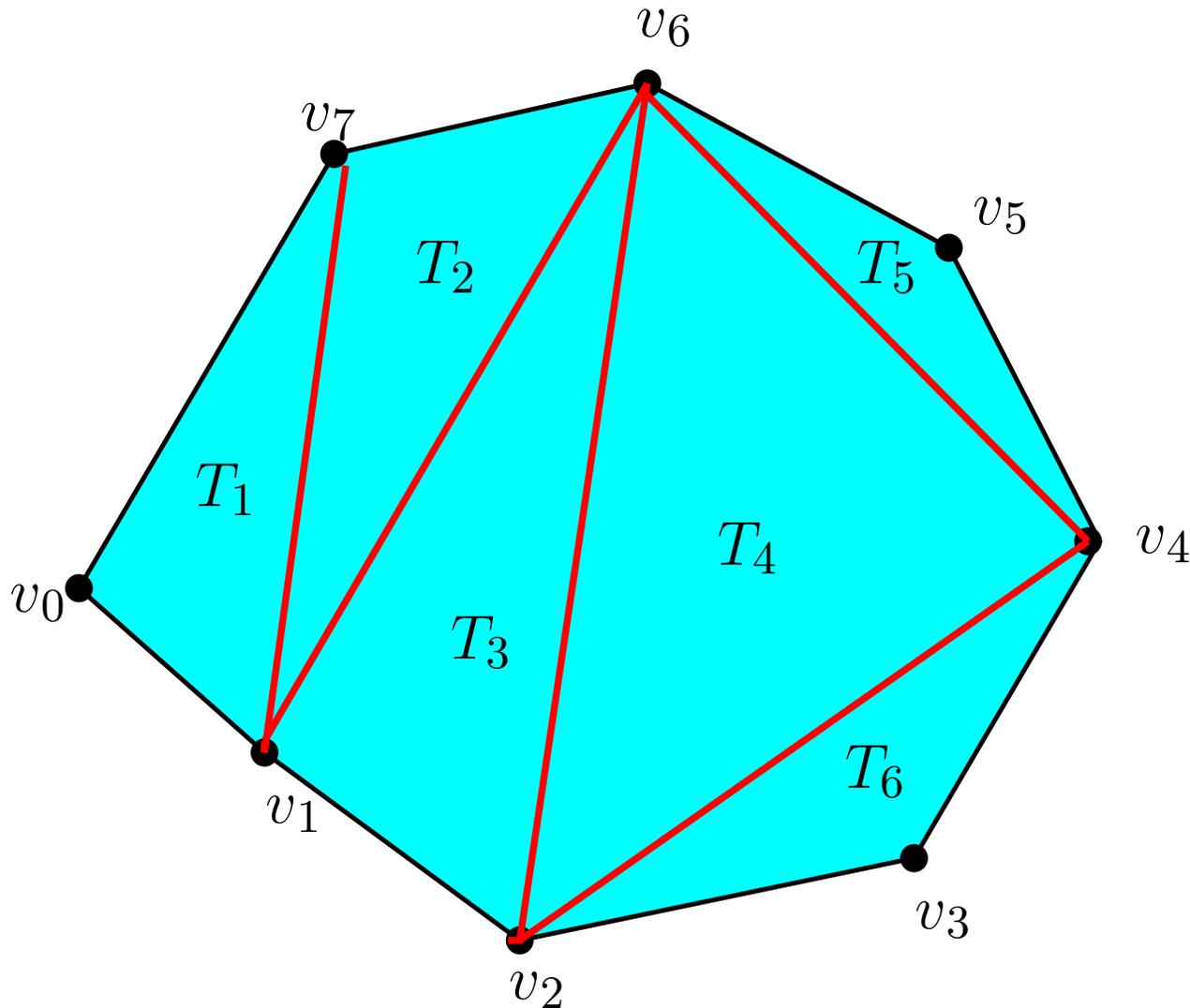
Mult. Matriz e árvores binárias



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

Custo de uma triangulação

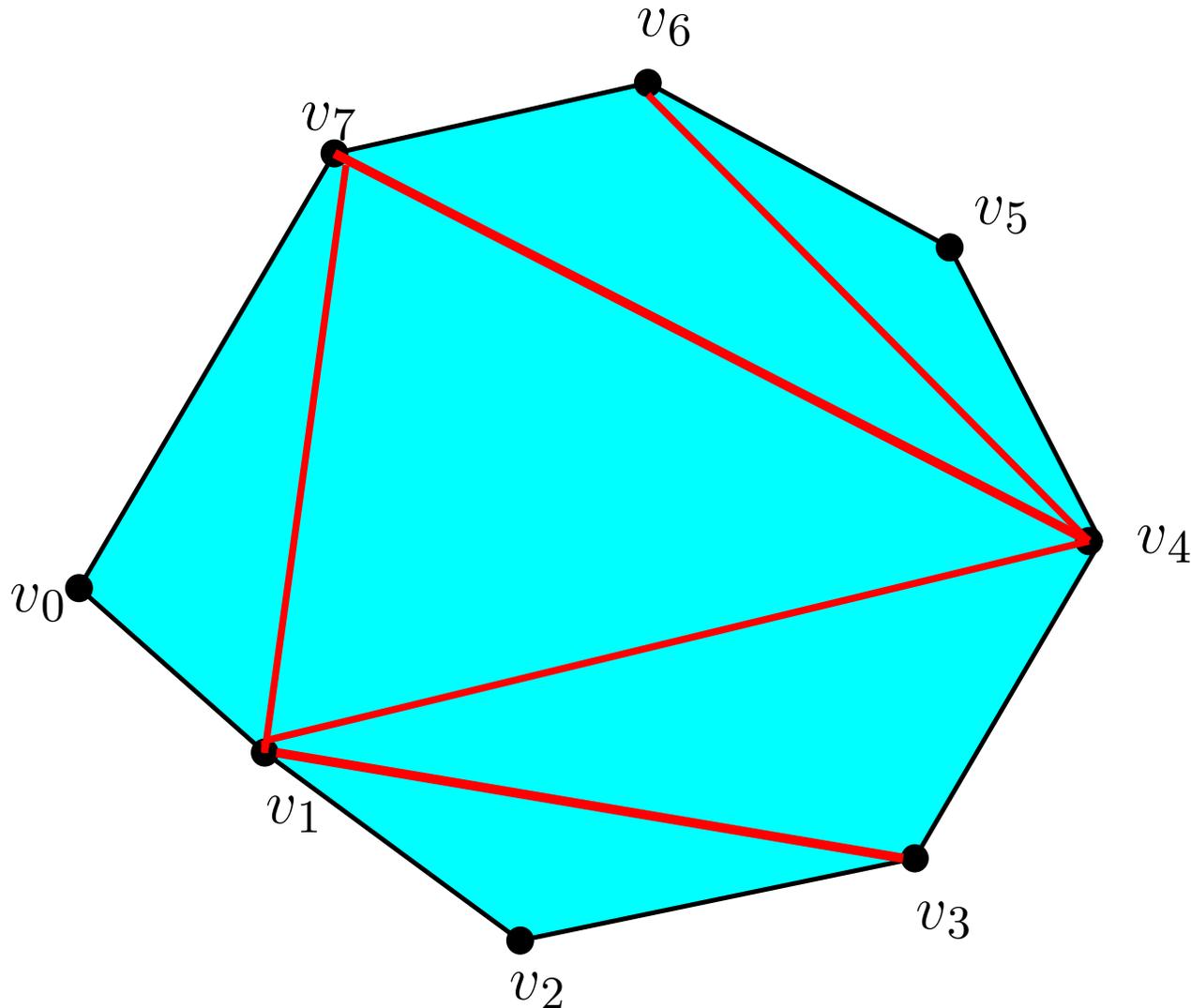
c = função associa um custo $c(i, k, j)$ ao triângulo $\langle v_i, v_k, v_j \rangle$
custo de uma triangulação = soma dos custos dos triângulos



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

$$\langle v_{i-1}, \dots, v_j \rangle$$

é resolvido **uma só** vez.

Em que ordem calcular os componentes da tabela m ?

Para calcular $t[2, 6]$ preciso de ...

$t[2, 2]$, $t[2, 3]$, $t[2, 4]$, $t[2, 5]$ e de
 $t[3, 6]$, $t[4, 6]$, $t[5, 6]$, $t[6, 6]$.

Calcule todos os $t[i, j]$ 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.