

Projeto de algoritmos

Profa Mariana Kolberg

(material adaptado dos slides do prof. Edson)

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

- Dado o problema $M := M_1 \times M_2 \times \dots \times M_n$

Considere o subproblema (ou subsequência)

$${}_i M_j = \begin{matrix} M_i & \times & M_{i+1} & \times & \dots & \times & M_j \\ b_{i-1} \times b_i & & b_i \times b_{i+1} & & \dots & & b_{j-1} \times b_j \end{matrix}$$

Com $1 \leq i < j \leq n$ e custo mínimo dado por ${}_i m_j$.

Considere ${}_i m_i = 0$, para $i=1, \dots, n$

- O objetivo é saber a ordem da multiplicação de custo mínimo
 - O tempo de encontrar esta ordem é compensado quando for se fazer as multiplicações.

Programação Dinâmica

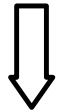
Multiplicação de cadeias de matrizes

$${}_2M_3 = M_2 \times M_3$$

$b_1 \times b_2 \quad b_2 \times b_3$

$$M_2 \times M_3$$

$3 \times 5 \quad 5 \times 40$



$${}_2M_3$$

$$\textcircled{3} \times \textcircled{40}$$

$b_1 \quad b_3$

$M_1 \times M_2 \times M_3$ $10 \times 3 \quad 3 \times 5 \quad 5 \times 40$				
vetor B				
	10	3	5	40
posição	0	1	2	3

A matriz ${}_2M_3$ é uma matriz 3×40 , ou seja, $b_1 \times b_3$

Portanto, uma matriz ${}_iM_j$ é uma matriz $b_{i-1} \times b_j$

$${}_iM_j = M_i \times M_{i+1} \times \dots \times M_j$$

$b_{i-1} \times b_i \quad b_i \times b_{i+1} \quad \dots \quad b_{j-1} \times b_j$

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

O cálculo de $_i M_j$ com custo mínimo $_i m_j$ pode ser decomposto em dois subproblemas. Considere $i \leq k < j$, logo

$$_i M_k = M_i \times M_{i+1} \times \dots \times M_k \quad {}_{(k+1)} M_j = M_{k+1} \times M_{k+2} \times \dots \times M_j$$

Onde

$_i M_k$ tem custo mínimo $_i m_k$ e dimensões $b_{i-1} \times b_k$

${}_{(k+1)} M_j$ tem custo mínimo ${}_{(k+1)} m_j$ e dimensões $b_k \times b_j$

O custo associado ao cálculo de $_i M_k \times {}_{(k+1)} M_j$, é dado por

$$(_i m_k + {}_{(k+1)} m_j) + (b_{i-1} \times b_k \times b_j).$$

O custo mínimo é dado por

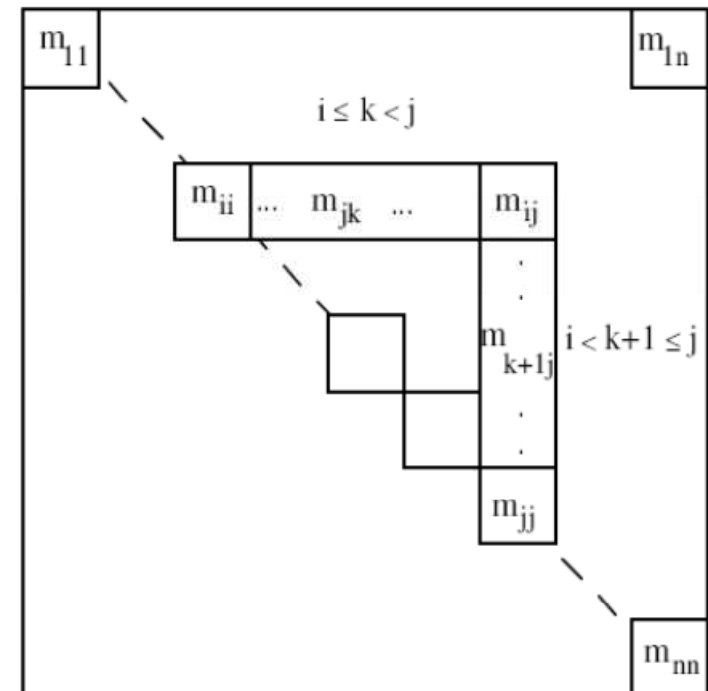
$$_i m_j = \min_{i \leq k < j} \{ (_i m_k + {}_{(k+1)} m_j) + (b_{i-1} \times b_k \times b_j) \}$$

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

O produto de n matrizes

- A diagonal é inicializada, $m_i = 0$
- Os valores para as diagonais superiores são calculados;
- Após o processo, o resultado final encontra-se no canto superior direito da matriz



Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

O algoritmo Multi_Mat

- ★ Recebe como **entrada** um vetor B : vetor $[0..n]$ de \mathbb{N} , com as dimensões das n matrizes
- ★ Fornece como **saída** um natural $m[1, n]$, correspondente ao número mínimo de multiplicações para o produto.
- ★ Usa como área auxiliar de armazenamento uma matriz $m : M$, sendo
$$M := \text{matriz } [1..n, 1..n] \text{ de } \mathbb{N}.$$

É Assumido que o tamanho da entrada é o número n de matrizes a serem multiplicadas.

As operações aritméticas sobre os naturais são consideradas operações fundamentais.

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

Função: Multi_Mat($b:D$) \rightarrow IN {custo mínimo de produto de matrizes}

1. para i de 1 até n faça $m[i, i] \leftarrow 0$; {inicializa diagonal principal}
2. para u de 1 até $n-1$ faça {deslocamento da diagonal: 7}
3. para i de 1 até $n-u$ faça {posição na diagonal: 6}
4. $j \leftarrow i+u$; $\{u=j-i\}$;
5. $m[i, j] \leftarrow \min_{i \leq k < j} \{ (m[i, k] + m[k+1, j]) + (b[i-1] \times b[k] \times b[j]) \}$;
6. fim-para {3: i de 1 até $n-u$ }
7. fim-para {2: u de 1 até $n-1$ }
8. retorne-saída($m[1, n]$); {dá saída extraída}
9. fim-Função {fim do algoritmo Multi_Mat: custo mínimo de produto}

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

Função: Multi_Mat($b:D$) \rightarrow IN

1. para i de 1 até n faça $m[i, i] \leftarrow 0$;
2. para u de 1 até $n-1$ faça
3. para i de 1 até $n-u$ faça
4. $j \leftarrow i+u$; $\{u=j-i\}$;
5. $m[i, j] \leftarrow \min_{i \leq k < j} \{ (m[i, k] + m[k+1, j]) + (b[i-1] \times b[k] \times b[j]) \}$;
6. fim-para
7. fim-para
8. retorne-saída($m[1, n]$);
9. fim-Função

A inicialização

1. para i de 1 até n faça $m[i, i] \leftarrow 0$;

Inicializa a diagonal principal

A operação $m[i, i] \leftarrow 0$ é executada n vezes

Logo,

$$desemp[\text{Inicialização}] = n \cdot 1 = n;$$



$$c_p^{\leq}[\text{Inicialização}] = O(n)$$

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

A iteração nas linhas de 2 a 7 executa $n - 1$ vezes as linhas de 3 a 6

Executa $n-1$ vezes	{	2. <u>para</u> u <u>de</u> 1 <u>até</u> $n-1$ <u>faça</u>	{deslocamento da diagonal: 7}
		3. <u>para</u> i <u>de</u> 1 <u>até</u> $n-u$ <u>faça</u>	{posição na diagonal: 6}
		4. $j \leftarrow i+u$; $\{u=j-i\}$;	
		5. $m[i,j] \leftarrow \min_{i \leq k < j} \{ (m[i,k] + m[k+1,j]) + (b[i-1] \times b[k] \times b[j]) \}$;	
		6. <u>fim-para</u>	{3: i de 1 até $n-u$ }
		7. <u>fim-para</u>	{2: u de 1 até $n-1$ }

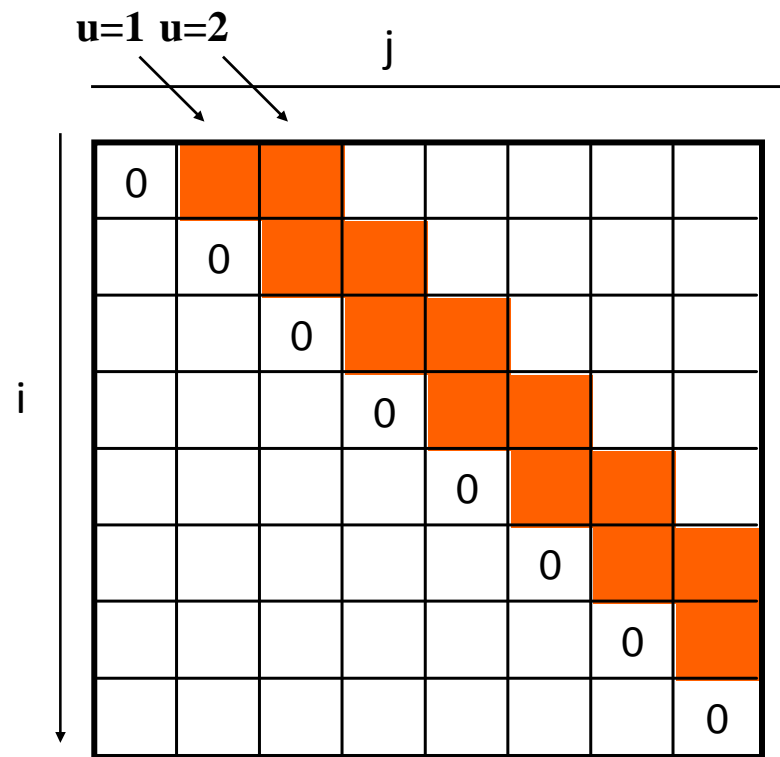
Considere m_u os elementos da matriz acima da diagonal principal que são atualizados a cada iteração da linha 2.

$$\begin{array}{c|cccccc} u & 0 & 1 & \dots & u & \dots & n-1 \\ \dim(m_u) & n & n-1 & \dots & n-u & \dots & 1 \end{array}$$

No início da u -ésima iteração $\dim(m_u) = n - u$.

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes



Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

A maior contribuição do corpo do laço é dada pela linha 5.

$$5. \quad m[i, j] \leftarrow \min_{i \leq k < j} \{ (m[i, k] + m[k+1, j]) + (b[i-1] \times b[k] \times b[j]) \}$$

Quantos valores intermediários têm que ser verificados para determinar o valor a ser armazenado em $M[i, j]$?

$$(j - 1) - i + 1 = j - i = u$$

(de acordo com a linha 4)

$$4. \quad j \leftarrow i + u; \{u = j - i\};$$

A cada valor de k realizamos 4 operações aritméticas, logo

$$\text{Desemp[Linha 5]} (m_u) = 4 \cdot u$$

Na u -ésima iteração temos,

Comando	desempenho
4. $j \leftarrow i + u;$	1
5. $m[i, j] \leftarrow \text{melhor valor};$	$4 \cdot u$

Função: Multi_Mat($b: D$) \rightarrow IN

1. para i de 1 até n faça $m[i, i] \leftarrow 0;$

2. para u de 1 até $n - 1$ faça

3. para i de 1 até $n - u$ faça

4. $j \leftarrow i + u; \{u = j - i\};$

5. $m[i, j] \leftarrow \min_{i \leq k < j} \{ (m[i, k] + m[k+1, j]) + (b[i-1] \times b[k] \times b[j]) \};$

6. fim-para

7. fim-para

8. retorne-saída($m[1, n]$);

9. fim-Função

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

Função: Multi_Mat($b:D$) \rightarrow IN

1. para i de 1 até n faça $m[i, i] \leftarrow 0$;
2. para u de 1 até $n-1$ faça
3. para i de 1 até $n-u$ faça
4. $j \leftarrow i+u$; $\{u=j-i\}$;
5. $m[i, j] \leftarrow \min_{i \leq k < j} \{(m[i, k] + m[k+1, j]) + (b[i-1] \times b[k] \times b[j])\}$;
6. fim-para
7. fim-para
8. retorne-saída($m[1, n]$);
9. fim-Função

Logo, o desempenho das linhas de 3 a 6

3. para i de 1 até $n-u$ faça
4. $j \leftarrow i+u$; $\{u=j-i\}$;
5. $m[i, j] \leftarrow \min_{i \leq k < j} \{(m[i, k] + m[k+1, j]) + (b[i-1] \times b[k] \times b[j])\}$;
6. fim-para

na u -ésima iteração é igual a

$$desemp[\text{Crp-Multi-Mat}](m_u) = \sum_{i=1}^{n-u} (1 + 4u) = (1 + 4u) \cdot (n - u)$$

Como u varia de 1 a $n-1$, o desempenho da iteração é igual a

$$desemp[\text{Iteração}] = \sum_{u=1}^{n-1} ((1 + 4u) \cdot (n - u))$$

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

$$\begin{aligned}
 S &= \sum_{u=1}^{n-1} [(1+4u)(n-u)] \\
 &= \sum_{u=1}^{n-1} (n + 4un - u - 4u^2) \\
 &= \sum_{u=1}^{n-1} (n + 4un) - \sum_{u=1}^{n-1} (u + 4u^2) : \\
 &= n(n-1) + \sum_{u=1}^{n-1} (4un) - \sum_{u=1}^{n-1} u - \sum_{u=1}^{n-1} 4u^2 \\
 &= n(n-1) + 4n \sum_{u=1}^{n-1} (u) - \frac{(n-1)n}{2} - 4 \sum_{u=1}^{n-1} u^2 \\
 &= n(n-1) + 4n \frac{(n-1)n}{2} - \frac{(n-1)n}{2} - 4 \sum_{u=1}^{n-1} u^2
 \end{aligned}$$

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

$$S = 4n \frac{(n-1)n}{2} + \frac{(n-1)n}{2} - 4 \sum_{u=1}^{n-1} u^2$$

$$S = 4n \frac{(n-1)n}{2} + \frac{(n-1)n}{2} - 4 \frac{n(n-1)(2n-1)}{6}$$

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

$$S = \frac{12n(n-1)n + 3n(n-1) - 4n(n-1)(2n-1)}{6}$$

$$S = \frac{(n-1)n}{6}(12n + 3 - 4(2n-1))$$

$$S = \frac{(n-1)n}{6}(12n + 3 - 8n + 4)$$

$$S = \frac{(n-1)n}{6}(4n + 7) = \frac{(n^2 - n)(4n + 7)}{6}$$

$$S = \frac{4n^3 + 7n^2 - 4n^2 - 7n}{6} = \frac{4n^3 + 3n^2 - 7n}{6}$$

$$desemp[Iteração] = \frac{4n^3 + 3n^2 - 7n}{6}$$

$$c_p^{\leq}[Iteração] = O(n^3)$$

Programação Dinâmica

Multiplicação de cadeias de matrizes

A ordem da **complexidade pessimista** do algoritmo de Multiplicação de Matrizes é dada pela soma das três contribuições : inicialização, iteração e finalização.

$$c_p^{\leq}[\text{Inicialização}] = O(n)$$

+

$$c_p^{\leq}[\text{Iteração}] = O(n^3)$$

+

$$c_p^{\leq}[\text{Finalização}] = O(1)$$

$$c_p^{\leq}[\text{Algoritmo}] = O(n^3)$$

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

O problema de **caminhos de custo mínimo em grafo orientado**.

O problema consiste em determinar caminhos de custo mínimo entre cada par de vértices de um grafo.

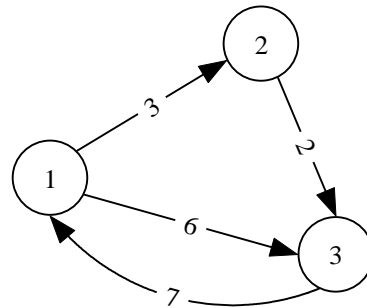
A programação dinâmica é aplicada sobre um conjunto I de **vértices intermediários**, o qual é incrementado a cada passo.

A idéia é determinar os caminhos de custo mínimo com a restrição de usar como vértices intermediários apenas os vértices do conjunto I .

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

Considere um grafo orientado G e a sua matriz de custos:

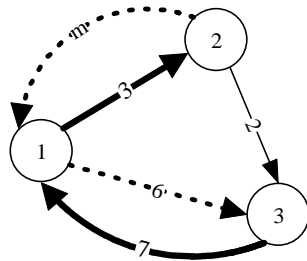


custo	v_1	v_2	v_3
v_1	0	3	6
v_2	m	0	2
v_3	7	m	0

Considere como vértice intermediário o vértice v_1 e m um valor inteiro grande.

O caminho de v_3 a v_2 passando por v_1 tem comprimento $7+3=10 < m$.

O caminho de v_2 a v_3 passando por v_1 tem comprimento $m+6 > 2$.



dist	v_1	v_2	v_3
v_1	0	3	6
v_2	m	0	2
v_3	7	10	0

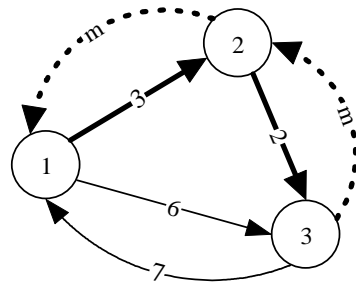
Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

Considere como vértice intermediário o vértice v_2 .

O caminho de v_1 a v_3 passando por v_2 com comprimento $3+2 = 5 < 6$

O caminho de v_3 a v_1 passando por v_2 tem comprimento $10+m > 7$

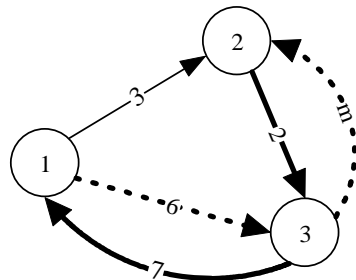


dist	v_1	v_2	v_3
v_1	0	3	5
v_2	m	0	2
v_3	7	10	0

Considere como vértice intermediário o vértice v_3 .

O caminho de v_2 a v_1 passando por v_3 com comprimento $2+7 = 9 < m$

O caminho de v_1 a v_2 passando por v_3 tem comprimento $5+10 > 3$



dist	v_1	v_2	v_3
v_1	0	3	5
v_2	9	0	2
v_3	7	10	0

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

- Subestrutura ótima
 - Subcaminhos de caminhos mais curtos são caminhos mais curtos
- Uso de vertices intermediários:
 - Suponha o conjunto de vertices intermediários possíveis: $\{1, 2, \dots, k\}$
 - Se k não é um vertice intermediário do caminho p , todos os possíveis vertices intermediários estão em $\{1, 2, \dots, k-1\}$, logo o caminho mais curto v_i-v_j com vertices intermediários em $\{1, 2, \dots, k-1\}$ é tb o caminho mais curto de $\{1, 2, \dots, k\}$.
 - Se k é vertice intermediário, então temos 2 caminhos: p_1 de i a k e p_2 de k a j . cada um deles tem vertices intermediários possíveis em $\{1, 2, \dots, k-1\}$.
- Solução recursiva

$$d_{ij}^k = \begin{cases} w_{ij} & \text{se } k = 0 \\ \min (d_{ij}^{k-1}, d_{ik}^{k-1} + d_{kj}^{k-1}) & \text{se } k \geq 1 \end{cases}$$
- Cálculo da solução bottom-up
 - Idéia é usar os caminhos de $l=2$ para achar caminhos de $l=3$ e assim por diante
 - Uso de uma matriz predecessora para saber o caminho mais curto entre um par de vertices

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

Algoritmo: Custo mínimo de caminhos entre vértices de grafo orientado

Função $\text{Dist_vrt}(d:D) \rightarrow R$ {distância entre vértices de grafo}

{ *Entrada*: grafo orientado G com conjunto V de vértices e matriz $\text{cst}:M$ (custos)

Saída: matriz $\text{dst}:R$ (custos dos melhores caminhos entre vértices de G) }

Inicialização	{	1. $I \leftarrow \emptyset$;	{inicializa conjunto I sem intermediários}
		2. <u>para cada</u> $u \in V$ <u>faça</u>	{inicializa distância sob I : 7}
		3. $\text{dst}[u, u] \leftarrow 0$;	{inicializa diagonal com zero}
		4. <u>para cada</u> $v \in (V - \{u\})$ <u>faça</u>	{inicializa não diagonal: 7}
		5. $\text{dst}[u, v] \leftarrow \text{cst}[u, v]$;	{distância inicial como custo}
		6. <u>fim-para</u>	{4: cada $v \in (V - \{u\})$ }
		7. <u>fim-para</u>	{2: cada $u \in V$ }
Iteração	{	8. <u>enqto</u> $I \neq V$ <u>faça</u>	{itera: 16}
		9. escolha $w \in (V - I)$;	{seleciona novo vértice}
		10. $I \leftarrow I \cup \{w\}$;	{atualiza I com novo intermediário}
		11. <u>para cada</u> $u \in V$ <u>faça</u>	{atualiza distância sob I : 15}
		12. <u>para cada</u> $v \in (V - \{u\})$ <u>faça</u>	{atualiza não diagonal: 14}
		13. $\text{dst}[u, v] \leftarrow \min(\text{dst}[u, v], \text{dst}[u, w] + \text{dst}[w, v])$;	
		14. <u>fim-para</u>	{12: cada $v \in (V - \{u\})$ }
Finalização	{	15. <u>fim-para</u>	{11: cada $u \in V$ }
		16. <u>fim-enqto</u>	{8: $I \neq V$ (todos os vértices)}
		17. <u>retorne-saída</u> (dst);	{dá como saída resposta pronta}
		18. <u>fim-Função</u>	{fim do algoritmo Dist_vrt : distância entre vértices}

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

O algoritmo

- recebe como **entrada** um grafo orientado G com conjunto V de vértices e matriz de custos
- fornece como **saída** uma matriz com os custos dos melhores caminhos entre os vértices de G)
- O tamanho da entrada corresponde ao número n de vértices de G .
- As **operações fundamentais** são as manipulações com os vértices e as matrizes.

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

Algoritmo: Custo mínimo de caminhos entre vértices de grafo orientado

Função $\text{Dist_vrt}(d:D) \rightarrow R$ {distância entre vértices de grafo}

{ *Entrada*: grafo orientado G com conjunto V de vértices e matriz $\text{cst}:M$ (custos)

Saída: matriz $\text{dst}:R$ (custos dos melhores caminhos entre vértices de G) }

Inicialização	{	1. $I \leftarrow \emptyset$;	{inicializa conjunto I sem intermediários}
		2. <u>para cada</u> $u \in V$ <u>faça</u>	{inicializa distância sob I : 7}
		3. $\text{dst}[u, u] \leftarrow 0$;	{inicializa diagonal com zero}
		4. <u>para cada</u> $v \in (V - \{u\})$ <u>faça</u>	{inicializa não diagonal: 7}
		5. $\text{dst}[u, v] \leftarrow \text{cst}[u, v]$;	{distância inicial como custo}
		6. <u>fim-para</u>	{4: cada $v \in (V - \{u\})$ }
		7. <u>fim-para</u>	{2: cada $u \in V$ }
Iteração	{	8. <u>enqto</u> $I \neq V$ <u>faça</u>	{itera: 16}
		9. escolha $w \in (V - I)$;	{seleciona novo vértice}
		10. $I \leftarrow I \cup \{w\}$;	{atualiza I com novo intermediário}
		11. <u>para cada</u> $u \in V$ <u>faça</u>	{atualiza distância sob I : 15}
		12. <u>para cada</u> $v \in (V - \{u\})$ <u>faça</u>	{atualiza não diagonal: 14}
		13. $\text{dst}[u, v] \leftarrow \min(\text{dst}[u, v], \text{dst}[u, w] + \text{dst}[w, v])$;	
		14. <u>fim-para</u>	{12: cada $v \in (V - \{u\})$ }
Finalização	{	15. <u>fim-para</u>	{11: cada $u \in V$ }
		16. <u>fim-enqto</u>	{8: $I \neq V$ (todos os vértices)}
		17. <u>retorne-saída</u> (dst);	{dá como saída resposta pronta}
		18. <u>fim-Função</u>	{fim do algoritmo Dist_vrt : distância entre vértices}

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

Algoritmo

```

1.  $I \leftarrow \emptyset$ ;
2. para cada  $u \in V$  faça
3.    $dst[u, u] \leftarrow 0$ ;
4.   para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
5.      $dst[u, v] \leftarrow cst[u, v]$ ;
6.   fim-para
7. fim-para
8. enqto  $I \neq V$  faça
9.   escolha  $w \in (V - I)$ ;
10.   $I \leftarrow I \cup \{w\}$ ;
11.  para cada  $u \in V$  faça
12.    para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
13.       $dst[u, v] \leftarrow \min(dst[u, v], dst[u, w] + dst[w, v])$ ;
14.    fim-para
15.  fim-para
16. fim-enqto
17. retorne-saída( $dst$ );
18. fim-Função
  
```

A inicialização

comando	nº de vezes	esforço
1. $I \leftarrow \emptyset$;	1	1
2. <u>para cada</u> $u \in V$ <u>faça</u>	n	
3. $dst[u, u] \leftarrow 0$;	1	1
4. <u>para cada</u> $v \in (V - \{u\})$ <u>faça</u>	$(n-1)$	
5. $dst[u, v] \leftarrow cst[u, v]$;	1	1
6. <u>fim-para</u>		
7. <u>fim-para</u>		

$$desemp[Incz - Dist - Vrt](G) = 1 + \sum_{k=1}^n (1 + \sum_{j=1}^{n-1} 1)$$

$$desemp[Incz - Dist - Vrt](G) = 1 + \sum_{k=1}^n (1 + (n-1))$$

$$desemp[Incz - Dist - Vrt](G) = 1 + \sum_{k=1}^n (n)$$

Logo,

$$desemp[Incz_Dist_vrt](G) = n^2 + 1$$

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

Algoritmo

```

1.  $I \leftarrow \emptyset$ ;
2. para cada  $u \in V$  faça
3.    $\text{dst}[u, u] \leftarrow 0$ ;
4.   para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
5.      $\text{dst}[u, v] \leftarrow \text{cst}[u, v]$ ;
6.   fim-para
7. fim-para
8. enqto  $I \neq V$  faça
9.   escolha  $w \in (V - I)$ ;
10.   $I \leftarrow I \cup \{w\}$ ;
11.  para cada  $u \in V$  faça
12.    para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
13.       $\text{dst}[u, v] \leftarrow \min(\text{dst}[u, v], \text{dst}[u, w] + \text{dst}[w, v])$ ;
14.    fim-para
15.  fim-para
16. fim-enqto
17. retorne-saída(dst);
18. fim-Função
  
```

A Iteração

```

8. enqto  $I \neq V$  faça
9.   escolha  $w \in (V - I)$ ;
10.   $I \leftarrow I \cup \{w\}$ ;
11.  para cada  $u \in V$  faça
12.    para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
13.       $\text{dst}[u, v] \leftarrow \min(\text{dst}[u, v], \text{dst}[u, w] + \text{dst}[w, v])$ ;
14.    fim-para
15.  fim-para
16. fim-enqto
  
```

Quantos elementos tenho em I no início da primeira iteração? E no fim?

A quantidade de elementos do Conjunto I varia com a iteração. Portanto no final da i -ésima iteração temos $|I_i| = i$

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

Algoritmo

```

1.  $I \leftarrow \emptyset$ ;
2. para cada  $u \in V$  faça
3.    $\text{dst}[u, u] \leftarrow 0$ ;
4.   para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
5.      $\text{dst}[u, v] \leftarrow \text{cst}[u, v]$ ;
6.   fim-para
7. fim-para
8. enqto  $I \neq V$  faça
9.   escolha  $w \in (V - I)$ ;
10.   $I \leftarrow I \cup \{w\}$ ;
11.  para cada  $u \in V$  faça
12.    para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
13.       $\text{dst}[u, v] \leftarrow \min(\text{dst}[u, v], \text{dst}[u, w] + \text{dst}[w, v])$ ;
14.    fim-para
15.  fim-para
16. fim-enqto
17. retorne-saída(dst);
18. fim-Função

```

Olhando as linhas 9 e 10.

```

9.  escolha  $w \in (V - I)$ ;   Desemp[linha 9] =  $n - i + 1$ 
10.  $I \leftarrow I \cup \{w\}$ ;   Desemp[linha 10] = 1

```

Na i -ésima iteração,

Desemp[linha 9-linha 10] = $(n - i + 1) + 1$

Note que o enquanto das linhas 8-16 é executado n vezes, ou seja, o i varia de 1 até n

Olhando as linhas de 11 a 15.

```

11. para cada  $u \in V$  faça
12.   para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
13.      $\text{dst}[u, v] \leftarrow \min(\text{dst}[u, v], \text{dst}[u, w] + \text{dst}[w, v])$ ;
14.   fim-para
15. fim-para

```

Temos

$$\text{Desemp}[\text{linha 11} \dots \text{linha 15}] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^{n-1} 1 = \sum_{i=1}^n (n - 1) = n(n - 1)$$

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

Algoritmo

```

1.  $I \leftarrow \emptyset$ ;
2. para cada  $u \in V$  faça
3.    $\text{dst}[u, u] \leftarrow 0$ ;
4.   para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
5.      $\text{dst}[u, v] \leftarrow \text{cst}[u, v]$ ;
6.   fim-para
7. fim-para
8. enqto  $I \neq V$  faça
9.   escolha  $w \in (V - I)$ ;
10.   $I \leftarrow I \cup \{w\}$ ;
11.  para cada  $u \in V$  faça
12.    para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
13.       $\text{dst}[u, v] \leftarrow \min(\text{dst}[u, v], \text{dst}[u, w] + \text{dst}[w, v])$ ;
14.    fim-para
15.  fim-para
16. fim-enqto
17. retorne-saída(dst);
18. fim-Função

```

A iteração é executada n vezes

```

8. enqto  $I \neq V$  faça
9.  escolha  $w \in (V - I)$ ;
10.  $I \leftarrow I \cup \{w\}$ ;
11. para cada  $u \in V$  faça
12.   para cada  $v \in (V - \{u\})$  faça
13.      $\text{dst}[u, v] \leftarrow \min(\text{dst}[u, v], \text{dst}[u, w] + \text{dst}[w, v])$ ;
14.   fim-para
15. fim-para
16. fim-enqto

```

Combinando os desempenhos obtidos anteriormente, temos

$$\text{Desemp[Iter-Dist-Vrt]} = \sum_{i=1}^n [(n - i + 1) + 1 + n(n - 1)]$$

$$\text{Desemp[Iter-Dist-Vrt]} = \sum_{i=1}^n (n - i + 1) + \sum_{i=1}^n 1 + \sum_{i=1}^n n(n - 1)$$

$$\text{Desemp[Iter-Dist-Vrt]} = \sum_{i=1}^n i + n + \sum_{i=1}^n n(n - 1)$$

Programação Dinâmica

Caminhos de custo mínimo em grafo orientado

$$\text{Desemp}[\text{Iter-Dist-Vrt}] = \frac{(n+1)n}{2} + n + n^2(n-1)$$

$$\text{Desemp}[\text{Iter-Dist-Vrt}] = \frac{n^2 + n}{2} + n + n^3 - n^2 = \frac{2n^3 - n^2 + 3n}{2}$$

Sabemos

$$\text{Desemp}[\text{Dist-Vrt}] = \text{Desemp}[\text{Incz-Dist-Vrt}] + \text{Desemp}[\text{Iter-Dist-Vrt}] + \text{Desemp}[\text{Fnlz-Dist-Vrt}]$$

$$c_p^{\leq}[\text{Dist-Vrt}](n) = O((1 + n^2) + (n^3 - \frac{n^2}{2} + \frac{3n}{2}) + 1)$$

$$c_p^{\leq}[\text{Dist-Vrt}](n) = O(n^3)$$

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

- O que é uma subseqüência?
 - Caracteres aparecem na mesma ordem
 - Não necessariamente consecutivos
- O que é uma subseqüência comum mais longa?
 - É a maior subsequencia que aparece em ambas sequencias originais
- importância
 - Forma de medir a semelhança entre duas sequencias
 - Cadeias genéticas
 - Comparação entre arquivos

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

- Exemplo 1:
 - $X = \{A, B, K, D, J\}$
 - $Y = \{A, R, G, K, J\}$
 - Subsequências comuns $\{A, K\}$, $\{A, J\}$, $\{A, K, J\}$
 - Subsequência comum mais longa $\{A, K, J\}$
- Exemplo 2:
 - $X = \{A, B, C, B, D, A, B\}$
 - $Y = \{B, D, C, A, B, A\}$
 - Subsequência comum mais longa $\{B, C, A, B\}$
 - Subsequência comum mais longa $\{B, C, B, A\}$

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

- A solução por força bruta seria
 - Enumerar todas as subseqüências de X
 - Conferir quais destas subseqüências são também subseqüências de Y
 - A medida que for encontrando estas subseqüências comuns, ir atualizando a mais longa
- Cada subseqüência corresponde a um subconjunto de índices $\{1, 2, 3, \dots, m\}$
 - Existem 2^m subseqüências de X
- Complexidade exponencial!

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

- Definição do problema

SCML

Instância Duas seqüências $X = \langle x_1, x_2, \dots, x_m \rangle$ e $Y = \langle y_1, y_2, \dots, y_n \rangle$.

Solução Uma subsequência comum Z de X, Y .

Objetivo Maximizar o comprimento de Z .

- Ao comparar x_1 e y_1 podemos ter caracteres:
 - Iguais – temos mais um elemento igual na nossa subsequencia, e podemos então analisar x_2 e y_2
 - Diferentes – não temos mais um elemento e podemos
 - Comparar x_1 e a sequencia de y_2 a y_n
 - Comparar y_1 e a sequencia de x_2 a x_n

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

- Idéia: prefixo
 - O i -ésimo prefixo de X é $X_i = \langle x_1, x_2, x_3, \dots, x_i \rangle$
 - Dado $X = \langle A, B, C, B, D, A, B \rangle$
 - $X_3 = \langle A, B, C \rangle$
 - $X_5 = \langle A, B, C, B, D \rangle$

Teorema: Subestrutura Ótima de uma SCML

Sejam as seqüências $X = \langle x_1, x_2, \dots, x_m \rangle$ e $Y = \langle y_1, y_2, \dots, y_n \rangle$, e seja $Z = \langle z_1, z_2, \dots, z_k \rangle$ qualquer SCML de X e Y

- Se $x_m = y_n$, então $z_k = x_m = y_n$ e Z_{k-1} é uma SCML de X_{m-1} e Y_{n-1}
- Se $x_m \neq y_n$, então $z_k \neq x_m$ implica que Z é uma SCML de X_{m-1} e Y
- Se $x_m \neq y_n$, então $z_k \neq y_n$ implica que Z é uma SCML de X e Y_{n-1}

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

$$c[i,j] = \begin{cases} 0 & \text{se } i=0 \text{ ou } j=0, \\ c[i-1, j-1] + 1 & \text{se } i, j > 0 \text{ e } x_i = y_j, \\ \max(c[i, j-1], c[i-1, j]) & \text{se } i, j > 0 \text{ e } x_i \neq y_j. \end{cases}$$

- A sequencia comum mais longa é zero quando uma das duas strings é vazia
- Quando os caracteres são iguais, somamos 1 a solução ótima da sequencia comum mais longa até então encontrada
- Quando os caracteres são diferentes, mantemos o valor da maior sequencia ótima encontrada:
 - Considerando o y em questão e apenas o caracter anterior ao x em questão
 - Considerando o x em questão e apenas o caracter anterior ao y em questão

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

- Cada elemento de $c[i,j]$ representará o tamanho da maior subsequencia comum entre a subsequencia de X de índice 1 a i e da subsequencia de Y de indice 1 a j.
- Solução vai calculando por linha da matriz, da esquerda para direita, começando na posição 1,1

	-	A	B	C	B	D	A	B
-								
B								
D								
C								
A								
B								
A								

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

$$c[i,j] = \begin{cases} 0 & \text{se } i=0 \text{ ou } j=0, \\ c[i-1, j-1] + 1 & \text{se } i, j > 0 \text{ e } x_i = y_j, \\ \max(c[i, j-1], c[i-1, j]) & \text{se } i, j > 0 \text{ e } x_i \neq y_j. \end{cases}$$

	-	A	B	C	B	D	A	B
-								
B								
D								
C								
A								
B								
A								

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

	-	A	B	C	B	D	A	B
-	0	0	0	0	0	0	0	0
B	0							
D	0							
C	0							
A	0							
B	0							
A	0							

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

	-	A	B	C	B	D	A	B
-	0	0	0	0	0	0	0	0
B	0	0	1	1	1	1	1	1
D	0	0	1	1	1	2	2	2
C	0	0	1	2	2	2	2	2
A	0	1	1	2	2	2	3	3
B	0	1	2	2	3	3	3	4
A	0	1	2	2	3	3	4	4

Programação Dinâmica

Seqüência comum mais longa

SCML

Entrada Dois strings X e Y e seus respectivos tamanhos m e n medidos em número de caracteres.

Saída O tamanho da maior subseqüência comum entre X e Y .

```
1  m := comprimento(X)
2  n := comprimento(Y)
3  for i := 0 to m do c[i,0] := 0;
4  for j := 1 to n do c[0,j] := 0;
5  for i := 1 to m do
6      for j := 1 to n do
7          if xi = yj then
8              c[i,j] := c[i-1,j-1] + 1
9          else
10             c[i,j] := max(c[i,j-1], c[i-1,j])
11         end if
12     end for
13 return c[m,n]
```