# Fundamentos de análisis y diseño de algoritmos

Programación dinámica

LCS (Longest Common Subsequence)

Multiplicación de matrices

Propiedades generales de la programación dinamica

Al igual que la técnica de *Dividir y conquistar*, la programación dinámica es una técnica para resolver problemas a partir de la solución de subproblemas y la combinación de esas soluciones

A diferencia de *Dividir y conquistar*, la programación dinámica es aplicable cuando los subproblemas no son independientes

Un algoritmo que sigue esta técnica resuelve cada subproblema una sola vez y guarda su respuesta en una tabla.

La programación dinámica se aplica para resolver problema de optimización:

- Problemas en los que se pueden encontrar muchas soluciones
- · Cada solución tiene un valor asociado
- Se busca una solución que tenga un valor asociado que sea óptimo (máximo o mínimo) entre las muchas soluciones que pueden existir

Desarrollar un algoritmo usando programación dinámica consta de los siguientes pasos:

- · Caracterizar la estructura de la solución óptima
- · Definir recursivamente el valor de una solución óptima
- Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up
- Construir una solución óptima a partir de la información calculada

Multiplicación de sucesión de matrices (MSM)

Suponga que desea multiplicar las matrices  $A_1, A_2, A_3$ , de dimensiones 10x100, 100x5 y 5x50 respectivamente.

¿Cuántas formas existen de realizar la multiplicación?

Multiplicación de sucesión de matrices (MSM)

Suponga que desea multiplicar las matrices  $A_1, A_2, A_3$ , de dimensiones 10x100, 100x5 y 5x50 respectivamente.

Se tienen dos formas:

$$A_1.(A_2.A_3)$$

$$(A_1.A_2)A_3$$

Se busca una solución que minimice la cantidad de multiplicaciones necesarias. Para conocer esta cantidad, analice el algoritmo MATRIX-MULTIPLY(A,B)

```
MATRIX-MULTIPLY(A,B)

if columns[A]\neqrows[B]

then error "incompatible dimensions"

else for i\leftarrow1 to rows[A]

do for j\leftarrow1 to columns[B]

do C[i,j] \leftarrow 0

for k\leftarrow1 to columns[A]

do C[i,j] \leftarrow C[i,j] + A[i,k].B[k,j]
```

Se busca una solución que minimice la cantidad de multiplicaciones necesarias. Para conocer esta cantidad, analice el algoritmo MATRIX-MULTIPLY(A,B)

```
MATRIX-MULTIPLY(A,B)

if columns[A]\neqrows[B]

then error "incompatible dimensions"

else for i\leftarrow1 to rows[A]

do for j\leftarrow1 to columns[B]

do C[i,j] \leftarrow 0

for k\leftarrow1 to columns[A]

do C[i,j] \leftarrow C[i,j] + A[i,k].B[k,j]
```

Sea A de dimensiones pxq y B de dimensiones qxr, la cantidad de multiplicaciones es pqr

Calcule la cantidad de multiplicaciones para las soluciones al problema dado

Multiplicar las matrices  $A_1, A_2, A_3$ , de dimensiones 10x100, 100x5 y 5x50 respectivamente.

Se tienen dos formas:

$$A_1.(A_2.A_3)$$

$$(A_1.A_2)A_3$$

Multiplicar las matrices  $A_1, A_2, A_3$ , de dimensiones 10x100, 100x5 y 5x50 respectivamente.

Se tienen dos formas:

$$\cdot A_1.(A_2.A_3)$$

La cantidad de multiplicaciones de  $A_2$ . $A_3$  es 100x5x50=2500, lo cual genera una matriz de 100x50.

Por lo que  $A_1$ . $(A_2.A_3)$  lleva  $10\times100\times50 + 2500=75000$  multiplicaciones

$$\cdot (A_1.A_2)A_3$$

La cantidad de multiplicaciones de  $A_1.A_2$  es 10x100x5=5000, lo cual genera una matriz de 10x5.

Por lo que  $(A_1.A_2)A_3$  lleva 10x5x50 + 5000=7500 multiplicaciones

Multiplicar las matrices  $A_1, A_2, A_3$ , de dimensiones 10x100, 100x5 y 5x50 respectivamente.

Se tienen dos formas:

$$\cdot A_1.(A_2.A_3)$$

La cantidad de multiplicaciones de  $A_2.A_3$  es 100x5x50=2500, lo cual genera una matriz de 100x50.

Por lo que  $A_1$ . $(A_2.A_3)$  lleva  $10\times100\times50 + 2500=75000$  multiplicaciones

$$\cdot (A_1.A_2)A_3$$

La cantidad de multiplicaciones de  $A_1.A_2$  es 10x100x5=5000, lo cual genera una matriz de 10x5.

Por lo que  $(A_1.A_2)A_3$  lleva 10x5x50 + 5000=7500 multiplicaciones

La solución óptima es (A1.A2)A3

AINZ A3 A4 o (A1A2)(A31) 11 (A & N3) A4 (A1 (A2A3))A4 @ H1 ((A2N3 M4) A1 NO A3 A4 A5 A1((Ar 13) A4)+45  $(2) \left( A \perp A 2 \right) \left( A 3 A 4 \right) A 5$ (2) A1 M2 A3) (H4HS)

Problema: Multiplicación de una sucesión de matrices

Entrada: una sucesión  $\langle A_1, ..., A_n \rangle$  de n matrices, donde  $A_i$  tiene dimensiones  $p_{i-1}xp_i$ 

Salida: la manera óptima de multiplicar las matrices

Una solución ingenua al problema MSM consiste en:

- Enumerar todas las posibles maneras de multiplicar las n matrices, calculando su costo (cantidad de multiplicaciones)
- · Escoger la de menor costo (menos multiplicaciones)

El número de soluciones es exponencial sobre n, la cantidad de matrices a multiplicar

$$O(2^{\circ})$$

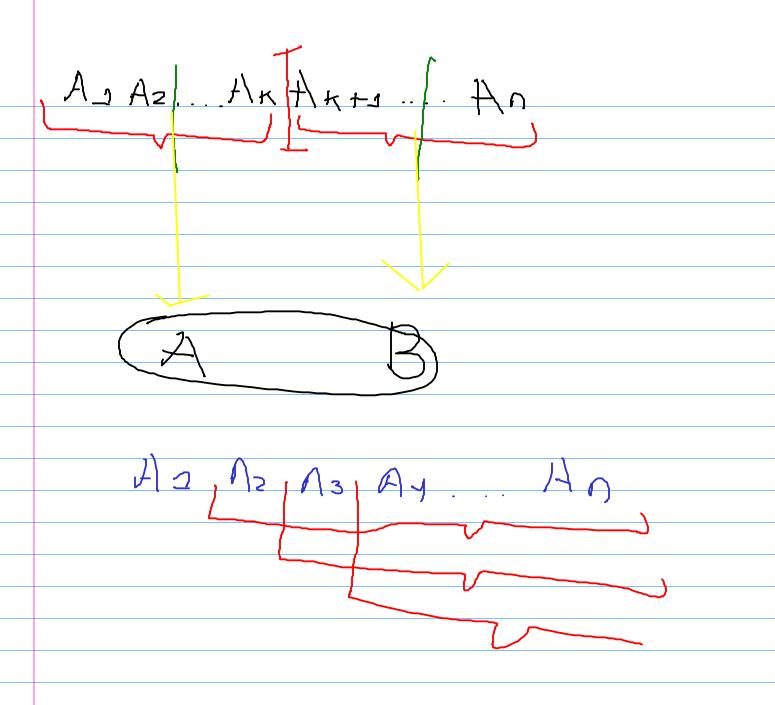
#### 1. Caracterizar la estructura de una solución óptima

Sea  $A_{i...j}$  la matriz que resulta de evaluar  $A_i...A_j$ 

•Una solución óptima para calcular  $A_{1..n}$  se divide en una solución óptima para calcular  $A_{1..k}$  y una solución óptima para calcular  $A_{k+1..n}$ 

El costo de una solución óptima es la suma de:

- ·Costo de una solución óptima para A<sub>1..k</sub>
- ·Costo de una solución óptima para  $A_{k+1...n}$
- •Costo de multiplicar  $A_{1..k}$  por  $A_{k+1...n}$



#### 1. Caracterizar la estructura de una solución óptima

Toda solución óptima para el problema  $A_{1..n}$  contiene dentro de sí, soluciones óptimas para los subproblemas encontrados

Esta propiedad de subestructuras óptimas dentro de soluciones óptimas es un indicador de la aplicabilidad de la técnica de programación dinámica

2. Definir recursivamente el valor de una solución óptima m[i,j]: mínimo número de multiplicaciones necesarias para calcular Ai...j

- ·Se mantiene una matriz para ir almacenando los resultados óptimos de los subproblemas
- ·El problema original es calcular m[1,n]

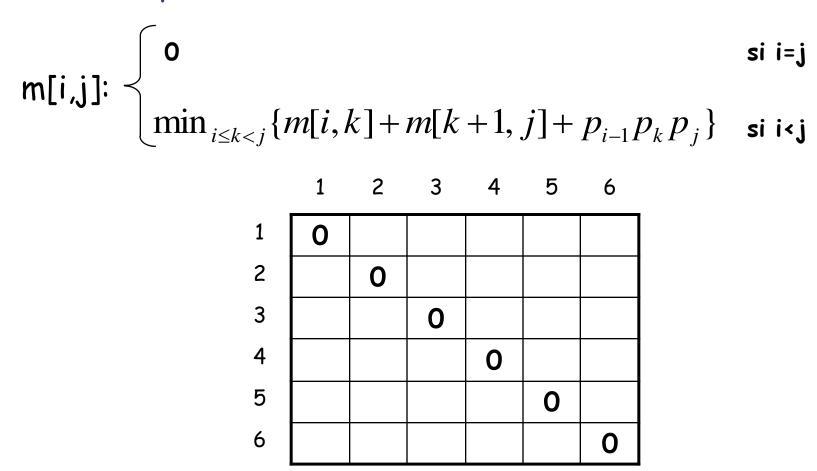
2. Definir recursivamente el valor de una solución óptima

$$m[i,j]: \begin{cases} 0 & \text{si i=j} \\ \min_{i \leq k < j} \{m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_k p_j\} & \text{si i$$

3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up

$$\mathsf{m[i,j]:} \begin{cases} \mathsf{0} & \mathsf{si} \ \mathsf{i=j} \\ \min_{i \leq k < j} \{ m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} p_k p_j \} & \mathsf{si} \ \mathsf{i$$

3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



# 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up

$$\mathsf{m[i,j]:} \begin{cases} \mathsf{0} & \mathsf{si} \ \mathsf{i=j} \\ \min_{i \leq k < j} \{ m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} p_k p_j \} & \mathsf{si} \ \mathsf{i$$

•Solo se define m cuando i<j

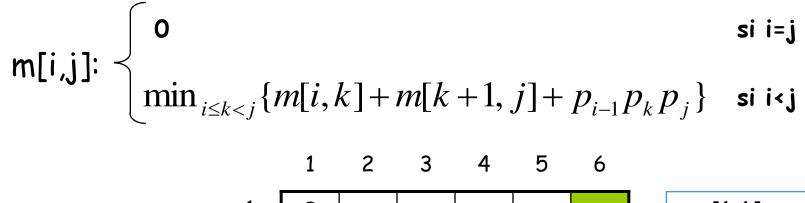
·Las celdas con X no se calcularán

5

6

1	2	3	4	5	6
0					
X	0				
X	X	0			
X	X	X	0		
X	X	X	X	0	
X	X	X	X	X	0

# 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



3

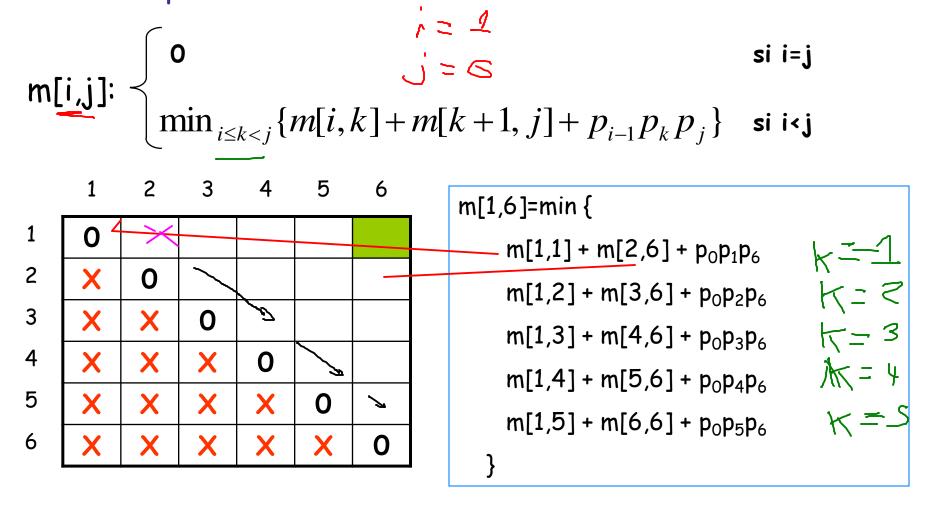
5

6

_	_		·		
0					
X	0				
X	X	0			
X	X	X	0		
X	X	X	X	0	
X	X	X	X	X	0

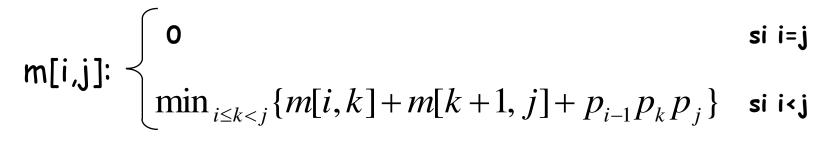
- m[1,6] es el valor que se quiere calcular
- · De qué depende m[1,6]?

3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



QUE Significa K A11213A4A516 K= 1 /2 1/2 /3 / 9/5/6 M-3, A11213A9A5/16 15 12 12 13A 9ASME M[2,2]=min m[1,1]+m[2,2] k=1

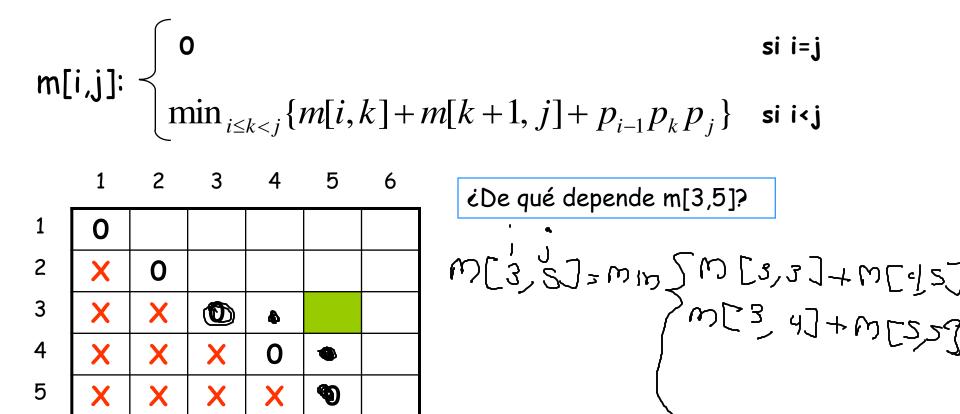
# 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



	1	2	3	4	5	6
1	0					
2	X	0				
3	X	X	0			
4	X	X	X	0		
5	X	X	X	X	0	
6	X	X	X	X	X	0

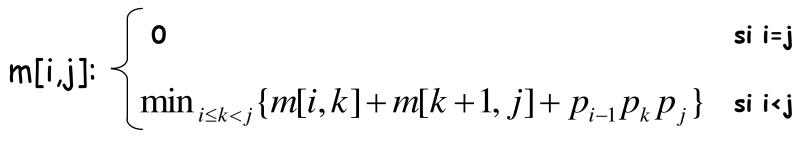
```
m[1,6]=min \{ \\ m[1,1] + m[2,6] + p_0p_1p_6 \\ m[1,2] + m[3,6] + p_0p_2p_6 \\ m[1,3] + m[4,6] + p_0p_3p_6 \\ m[1,4] + m[5,6] + p_0p_4p_6 \\ m[1,5] + m[6,6] + p_0p_5p_6 \\ \}
```

# 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



0

# 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



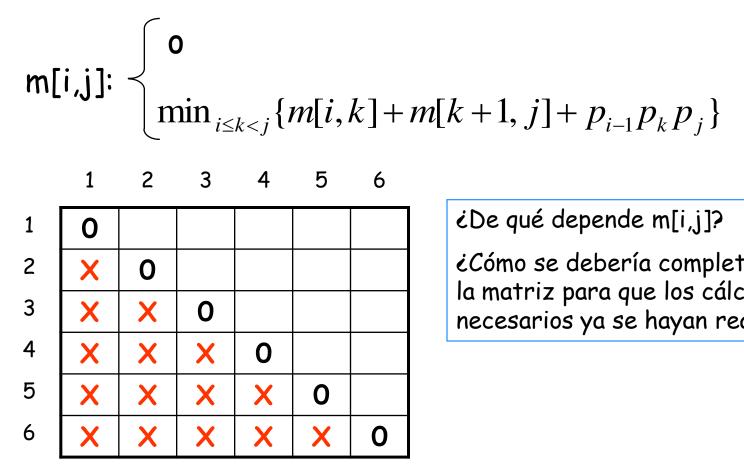
	1	2	3	4	5	6
1	0					
2	X	0				
3	X	X	0			
4	X	X	X	0		
5	X	X	X	X	0	
6	X	X	X	X	X	0

```
m[3,5]={

m[3,3] + m[4,5] + p_2p_3p_5

m[3,4] + m[5,5] + p_2p_3p_5
}
```

### 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up

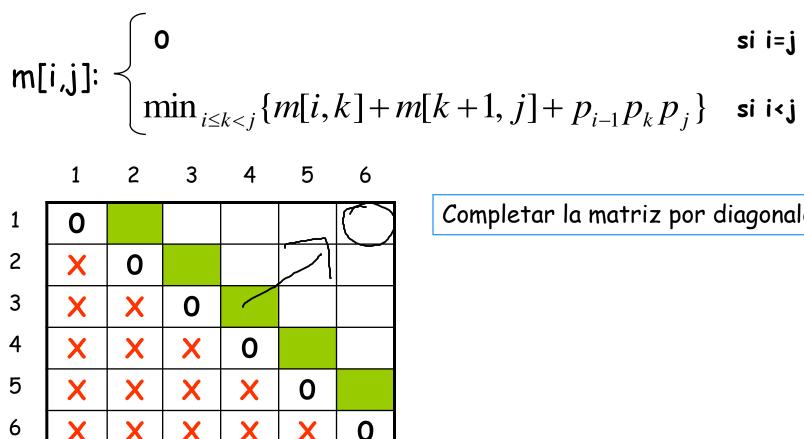


¿De qué depende m[i,j]?

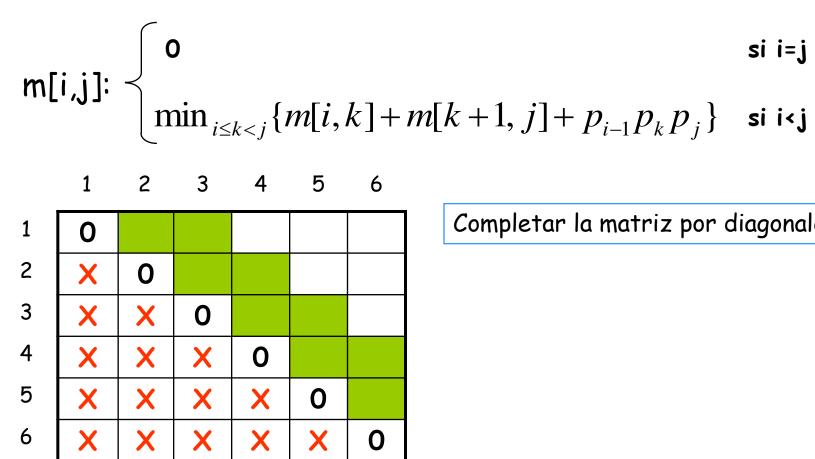
¿Cómo se debería completar/llenar la matriz para que los cálculos necesarios ya se hayan realizado?

si i=j

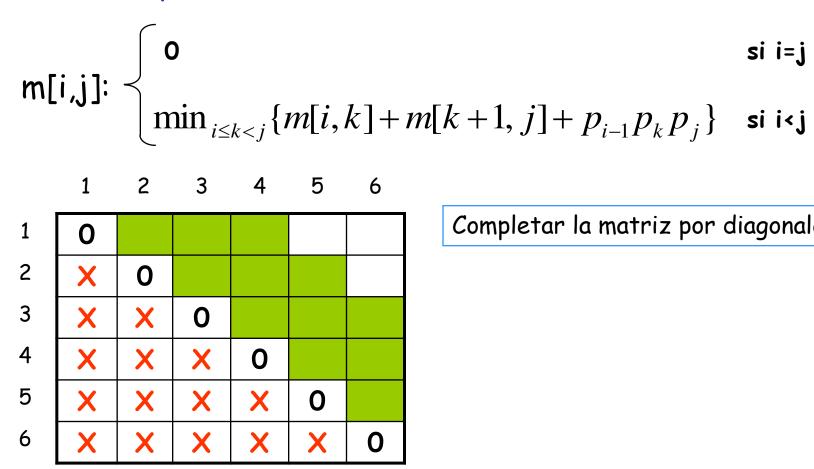
### 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



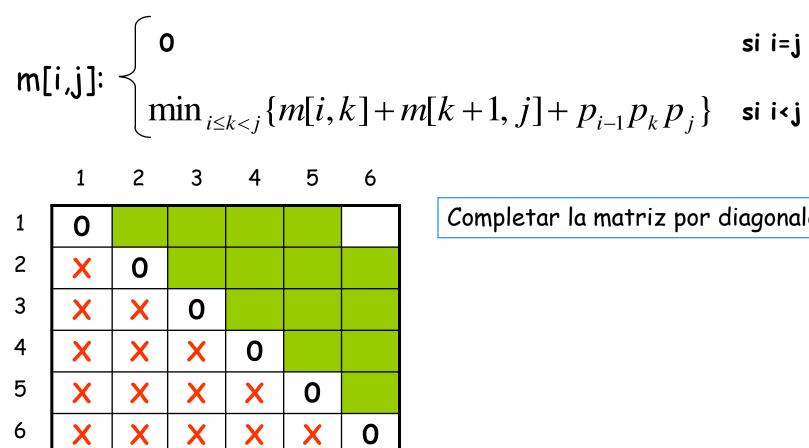
### 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



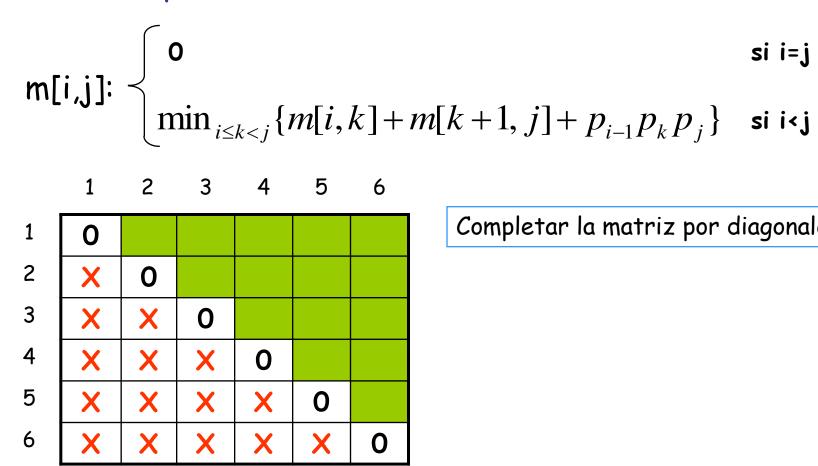
### 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



### 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



### 3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up



3. Calcular el valor de una solución óptima de manera bottom-up

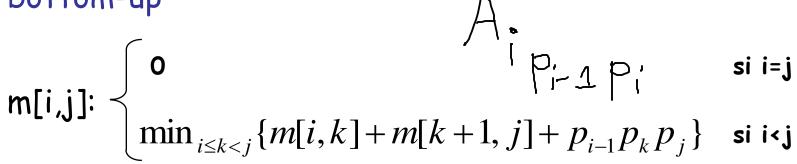
```
MATRIX-CHAIN-ORDER(p)
 n \leftarrow length[p]-1
 for i←1 to n
    do m[i,i]\leftarrow0
 for I←2 to n
    do for i←1 to n-l+1
           do j←i+l-1
             m[i,j] \leftarrow \infty
             for k←i to j-1
                do q \leftarrow m[i,k]+m[k+1,j]+p_{i-1}p_kp_i
                    if q<m[i,j]
```

then  $m[i,j] \leftarrow q$ 

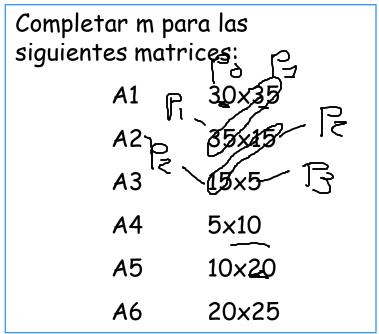
return m

3. Calcular el valor de una solución óptima de manera

bottom-up



	1	2	3	4	5	6
1	0					
2	X	0				
3	X	X	0			
4	X	X	X	0		
5	X	X	X	X	0	
6	X	X	X	X	X	0



1	2	3	4	5	6
0	15750	7825	9325	K=3 11825	
×	0	2625	4325	k=3 7125	19200
×	X	0	750	5200	h=3 5375
X	X	X	0	1000	3500
×	X	X	X	0	500
X	X	X	X	X	0

Apop Azpo Azpo --- A6BP6 m[1,2]=m.n{m[1,1]+m[2,2]+PoP1P2} 0+0+30x35x15 m[2,3]= min { m[2,2]+ m[3+3]+P1P2P3 0+0+35x13x5

 $m[3,4]=m_{1}$   $\{m[3,3]+m[4,4]+p_{3}p_{4}$  $0+0+15_{x}S_{x}10$ 

$$m [4, s] = m \cdot n \{ m [4, 4] + m [5, s] + P_3 P_4 P_5 \}$$
 $0 + 0 + 5 \times 10 \times 20$ 
 $m [5, 6] = m \cdot n \{ m [5, 5] + m [6, 6] + P_4 P_5 P_6 \}$ 
 $0 + 0 + 10 \times 20 \times 2^{5}$ 
 $t = \{1, 2\}$ 
 $m [1, 3] = m \cdot n \} m [1, 1] + m [2, 3] + P_6 P_4 P_3$ 
 $(5, 6] = m \cdot n \} m [1, 1] + m [2, 3] + P_6 P_4 P_3$ 
 $(5, 6] = m \cdot n \} m [1, 2] + m [2, 3] + P_6 P_4 P_3$ 
 $(6, 6] = m \cdot n \} m [1, 2] + m [2, 3] + P_6 P_4 P_3$ 
 $(7, 1) = m \cdot n \} m [1, 2] + m [2, 3] + P_6 P_4 P_3$ 

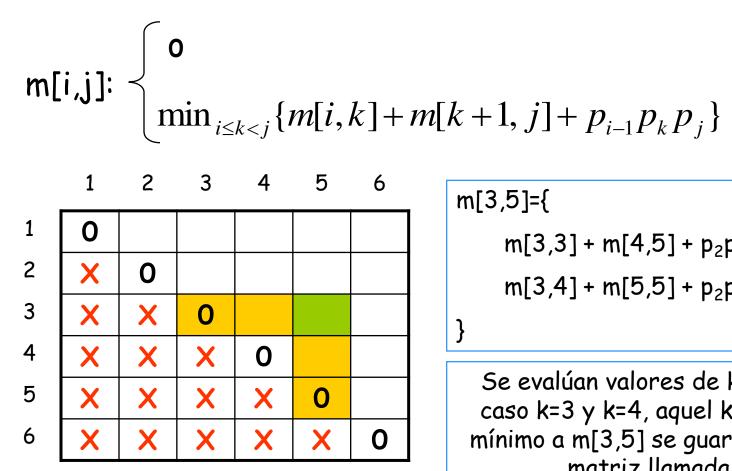
$$M[13] \leftarrow A_1(A_2A_3)$$
 $K=1$ 
 $M[2,14) = m \cdot n \{ m[2,2) + m[3,4] + f_1 f_2 f_4 \}$ 
 $K=2(6000) \leftarrow (750+35 \times 15 \times 10)$ 
 $M[2,3] + m[4,4] + f_1 f_3 f_4 \}$ 
 $M[2,3] + m[4,4] + f_1 f_3 f_4 \}$ 
 $M[3,5) = m \cdot n \{ m[3,3] + m[4,5] + f_2 f_3 f_5 \}$ 
 $M[3,5] = m \cdot n \{ m[3,3] + m[4,5] + f_2 f_3 f_5 \}$ 
 $M[3,4] + m[5,5] + f_2 f_4 f_5 \}$ 

3750 750 750 750 13×10×20

[4,6]=m,n\ m[4,4]+m(5,6]+ P3PyP6 +-4 6250\ m[4,5]+ M[6,6] P3PsP6 m[4,6]=m,n) T- 5 3 500 M[1,1]+M[2,4]+PoP2Pq M [1,4]= m,n M [1,2] + M [3,4] + Po Pe Py 9325 LM [1,3]+ M[4,4]+PoP3P4

4. Construir una solución óptima a partir de la información calculada

Hasta ahora solo se tiene la cantidad óptima de multiplicaciones, falta mostrar la solución, esto es, el resultado de multiplicar las matrices en el orden óptimo



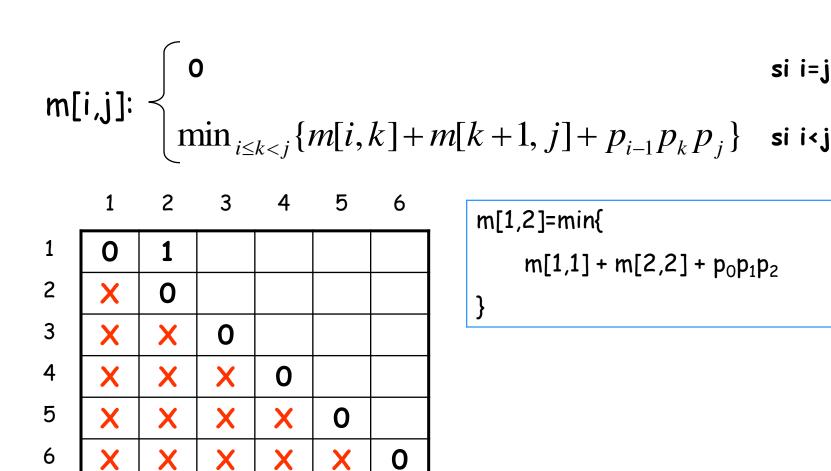
```
m[3,5]={
    m[3,3] + m[4,5] + p_2p_3p_5
    m[3,4] + m[5,5] + p_2p_3p_5
```

si i=j

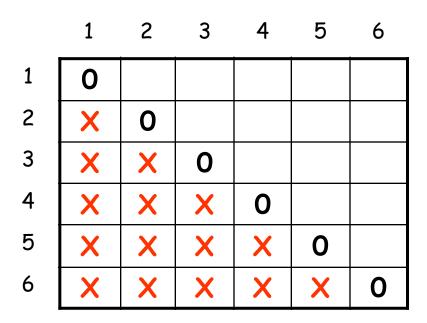
Se evalúan valores de k, en este caso k=3 y k=4, aquel k que haga mínimo a m[3,5] se guarda en otra matriz llamada s

```
MATRIX-CHAIN-ORDER(p)
 n \leftarrow length[p]-1
 for i←1 to n
    do m[i,i]←0
 for I←2 to n
     do for i \leftarrow 1 to n-l+1
           do j←i+l-1
              m[i,j] \leftarrow \infty
              for k←i to j-1
                 do q \leftarrow m[i,k]+m[k+1,j]+p_{i-1}p_kp_i
                     if q<m[i,j]</pre>
                        then m[i,j] \leftarrow q
                               s[i,j]←k
```

return m and s



Matriz s, almacena los valores de k



Matriz s, almacena los valores de k

Completar s para las siguientes matrices:			
$A_1$	30x35		
$A_2$	35×15		
$A_3$	15<5		
$A_4$	5×10		
$A_5$	10×20		
$A_6$	20x25		

4. Construir una solución óptima a partir de la información calculada

En s, cada celda s[i,j] almacena el valor k tal que la multiplicación de  $A_i.A_{i+1}...A_j$  es óptima, esto es,

$$A_{i}...A_{k}A_{k+1}...A_{j}$$

4. Construir una solución óptima a partir de la información calculada

```
MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,j)

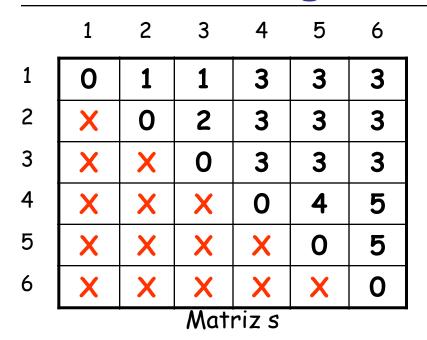
if i<j

then X \leftarrow MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,s[i,j])

Y \leftarrow MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,s[i,j]+1,j)

return MATRIX-MULTIPLY(X,Y)

else return A_i
```



```
      MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,1,6)

      A_1
      30 \times 35

      A_2
      35 \times 15

      A_3
      15 \times 5

      A_4
      5 \times 10

      A_5
      10 \times 20

      A_6
      20 \times 25
```

```
MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,j)

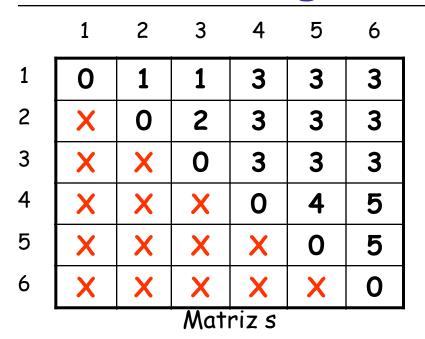
if i<j

then X←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,s[i,j])

Y←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,s[i,j]+1,j)

return MATRIX-MULTIPLY(X,Y)

else return A<sub>i</sub>
```



```
MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,1,6)

X←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,1,3)

Y←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,4,6)

MATRIX-MULTIPLY(X,Y)
```

 $(A_1A_2A_3)(A_4A_5A_6)$ 

```
MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,j)

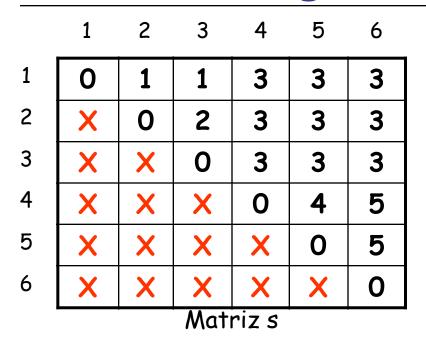
if i<j

then X←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,s[i,j])

Y←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,s[i,j]+1,j)

return MATRIX-MULTIPLY(X,Y)

else return A;
```



```
MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,1,3)

X'←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,1,1)

Y'←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,2,3)

MATRIX-MULTIPLY(X',Y')
```

 $(A_1(A_2A_3))(A_4A_5A_6)$ 

```
MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,j)

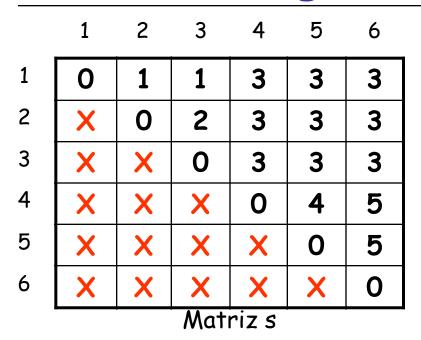
if i<j

then X←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,s[i,j])

Y←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,s[i,j]+1,j)

return MATRIX-MULTIPLY(X,Y)

else return A<sub>i</sub>
```



```
MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,4,6)

X←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,4,5)

Y←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,6,6)

MATRIX-MULTIPLY(X,Y)
```

 $(A_1(A_2A_3))((A_4A_5)A_6)$ 

```
MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,j)

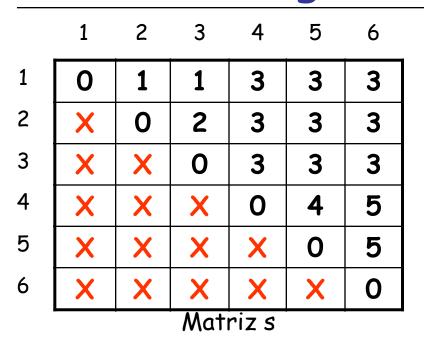
if i<j

then X←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,s[i,j])

Y←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,s[i,j]+1,j)

return MATRIX-MULTIPLY(X,Y)

else return A;
```



Encuentre la multiplicación óptima para  $A_2A_3A_4A_5A_6$ 

 $A_2A_3A_4A_5A_6$ 

```
MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,j)

if i<j

then X←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,i,s[i,j])

Y←MATRIX-CHAIN-MULTIPLY(A,s,s[i,j]+1,j)

return MATRIX-MULTIPLY(X,Y)

else return A;
```