

# Algorítmica

## Capítulo 5: Programación Dinámica

### Tema 16: Aplicaciones

- Otras aplicaciones de la P.D.
  - Multiplicación encadenada de matrices
  - El problema del “play-off”

# El Problema de la Multiplicación encadenada de matrices

- Dadas  $n$  matrices  $A_1, A_2, \dots, A_n$  con  $A_i$  de dimensión  $d_{i-1} \times d_i$
- Determinar el orden de multiplicación para minimizar el número de multiplicaciones escalares.
- Suponemos que la multiplicación de una matriz  $p \times q$  por otra  $q \times r$  requiere  $pqr$  multiplicaciones escalares

# El Problema de la Multiplicación encadenada de matrices

- Un producto de matrices se dice que esta completamente parentizado si esta constituido por una sola matriz, o por el producto completamente parentizado de dos matrices, cerrado por paréntesis.
- La multiplicación de matrices es asociativa, y por tanto todas las parentizaciones producen el mismo resultado.

# El Problema de la Multiplicación encadenada de matrices

- El producto  $A_1 A_2 A_3 A_4$  puede parentizarse completamente de 5 formas distintas
  - $(A_1 (A_2 (A_3 A_4)))$
  - $(A_1 ((A_2 A_3) A_4))$
  - $((A_1 A_2) (A_3 A_4))$
  - $((A_1 (A_2 A_3)) A_4)$
  - $((((A_1 A_2) A_3) A_4))$

$$A = \begin{matrix} & A_1 & A_2 & A_3 & A_4 \\ & 10 \times 20 & 20 \times 50 & 50 \times 1 & 1 \times 100 \end{matrix}$$

# El Problema de la Multiplicación encadenada de matrices

**Orden 1  $A_1 \times (A_2 \times (A_3 \times A_4))$**

$$\text{Costo}(A_3 \times A_4) = 50 \times 1 \times 100$$

$$\text{Costo}(A_2 \times (A_3 \times A_4)) = 20 \times 50 \times 100$$

$$\text{Costo}(A_1 \times (A_2 \times (A_3 \times A_4))) = 10 \times 20 \times 100$$

**Costo total = 125000 multiplicaciones**

**Orden 2  $(A_1 \times (A_2 \times A_3)) \times A_4$**

$$\text{Costo}(A_2 \times A_3) = 20 \times 50 \times 1$$

$$\text{Costo}(A_1 \times (A_2 \times A_3)) = 10 \times 20 \times 1$$

$$\text{Costo}((A_1 \times (A_2 \times A_3)) \times A_4) = 10 \times 1 \times 100$$

**Costo total = 2200 multiplicaciones**

# El Problema de la Multiplicación encadenada de matrices

## Principio de Optimalidad

- Si  $(A_1 \times (A_2 \times A_3)) \times A_4$  es optimal para  $A_1 \times A_2 \times A_3 \times A_4$ ,
- Entonces  $(A_1 \times (A_2 \times A_3))$  es optimal para  $A_1 \times A_2 \times A_3$
- Razon:
- Si hubiera una solución mejor para el subproblema, podríamos usarla en lugar de la anterior, lo que sería una contradicción sobre la optimalidad de  $(A_1 \times (A_2 \times A_3)) \times A_4$

# Recuento del numero de parentizaciones

La enumeración de todas las parentizaciones posibles no proporciona un método eficiente.

Notemos el numero de parentizaciones de una sucesión de  $n$  matrices por  $P(n)$ .

Como podemos dividir una sucesión de  $n$  matrices en dos (las  $k$  primeras y las  $k+1$  siguientes) para cualquier  $k = 1, 2, \dots, n-1$ , y entonces parentizar las dos subsucesiones resultantes independientemente, obtenemos la recurrencia:

$$\begin{aligned} P(n) &= 1 & \text{si } n &= 1 \\ &= \sum_{k=1..n-1} P(k) \times P(n-k) & \text{si } n &\geq 2 \end{aligned}$$

# Recuento del numero de parentizaciones

La solución de esa ecuación es la sucesión de los Números de Catalan (Eugène Charles Catalan, 1814-1894)

$$P(n) = C(n-1)$$

Donde

$$C(n) = (n+1)^{-1} C_{2n,n} = \frac{\binom{2n}{n}}{n+1}$$

es  $\Omega(4^n/n^{3/2})$ ,

Por tanto el numero de soluciones es exponencial en  $n$  y, consiguientemente, el método de la fuerza bruta es una pobre estrategia para determinar la parentización optimal de una cadena de matrices.



# La Parentización optimal

- Si la parentización optimal de  $A_1 \times A_2 \times \dots \times A_n$  se parte entre  $A_k$  y  $A_{k+1}$ , entonces

parentización optimal para $A_1 \times A_2 \times \dots \times A_n$	$\left\{ \begin{array}{l} \text{parentización optimal} \\ \text{para } A_1 \times \dots \times A_k \\ \text{parentización optimal} \\ \text{para } A_{k+1} \times \dots \times A_n \end{array} \right.$
---	---

Lo unico que no conocemos es el valor de  $k$

Podemos probar con todos los valores posibles de  $k$ , y aquel que devuelva el minimo, es el que escogemos.

# La Parentización optimal

- Suponemos que
  - $A_1$  tiene dimension  $p_0 \times p_1$
  - $A_2$  tiene dimension  $p_1 \times p_2$
  - $A_i$  tiene dimension  $p_{i-1} \times p_i$
- $A_i \dots A_j$  tiene dimensión  $p_{i-1} \times p_j$
- Sea  $m[i, j]$  el minimo numero de operaciones escalares para  $A_i \dots A_j$
- La solución que buscamos es  $m[1, n]$

# Estructura de los sub-problemas

$(A_1 \quad A_2 \quad A_3 \quad A_4 \quad A_5 \quad A_6)$

$m[1,3]$

$m[4,6]$

$(A_1 \quad A_2 \quad A_3)$

$(A_4 \quad A_5 \quad A_6)$

$p_0 \times p_3$

$p_3 \times p_6$

$m[1,3] + m[4,6] + p_0 p_3 p_6$

# Estructura de los sub-problemas

$(A_1 A_2 A_3 A_4 A_5 A_6)$

$m[1,6] = ?$

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

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

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

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

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

$m[1,1] + m[2,6] + p_0 p_1 p_6$

$m[1,2] + m[3,6] + p_0 p_2 p_6$

$m[1,3] + m[4,6] + p_0 p_3 p_6$

$m[1,4] + m[5,6] + p_0 p_4 p_6$

$m[1,5] + m[6,6] + p_0 p_5 p_6$

$m[1,6] = \min \text{ de}$



# Formulación Recursiva

- Las anteriores expresiones nos llevan a que

$$m[i,j] = \begin{cases} 0 & (i = j) \\ \min_{i \leq k < j} \{m[i,k] + m[k+1, j] + p_{i-1}p_kp_j\} & (i \leq j) \end{cases}$$

- Donde
- $m[i, k]$  = Costo optimo de  $A_i \times \dots \times A_k$
- $m[k+1, j]$  = Costo optimo de  $A_{k+1} \times \dots \times A_j$
- $p_{i-1}p_kp_j$  = Costo de  $(A_i \times \dots \times A_k) \times (A_{k+1} \times \dots \times A_j)$

# Formulación Recursiva

## Matrices-Encadenadas-Recursivo (p,i,j)

If  $i = j$

Then Return 0

$m[i,j] = \infty$

For  $k = 1$  to  $j - 1$  do

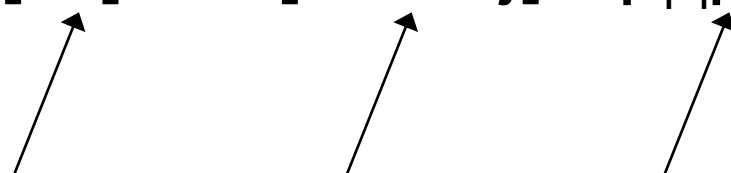
$q =$  Matrices-Encadenadas-Recursivo (p,i,k) +  
        + Matrices-Encadenadas-Recursivo (p,k+1,j)  
        +  $p_{i-1} \cdot p_k \cdot p_j$

    If  $q < m[i,j]$

        Then  $m[i,j] = q$

Return  $m[i,j]$

# Eficiencia del algoritmo

$$m[i, j] = \min_{i \leq k < j} \{ m[i, k] + m[k + 1, j] + p_{i-1} p_k p_j \}$$
Three arrows originate from the terms in the minimization formula: one from  $m[i, k]$  points to  $T(k)$  in the recurrence; one from  $m[k + 1, j]$  points to  $T(n - k)$ ; and one from  $p_{i-1} p_k p_j$  points to  $O(1)$ .

$$T(n) = \sum_{k=1}^{n-1} (T(k) + T(n - k) + O(1))$$
$$= \Omega(2^n)$$

Inaceptable

Muchos sub-problemas se solapan

# PD: Solución del problema

- En lugar de calcular las soluciones de la recurrencia anterior de forma recursiva, resolveremos de acuerdo con la tercera etapa de la aplicación de la técnica de la PD.
- El siguiente algoritmo supone que  $A_i$  tiene dimensiones  $p_{i-1} \cdot p_i$ , para cualquier  $i = 1, 2, \dots, n$ .
- El input es una sucesión  $\{p_0, p_1, \dots, p_n\}$  de longitud  $n+1$ , es decir  $\text{leng}[p] = n+1$ .
- El procedimiento usa
  - una tabla auxiliar  $m[1..n, 1..n]$  para ordenar los  $m[i, j]$  costos y
  - una tabla auxiliar  $s[1..n, 1..n]$  que almacena que índice de  $k$  alcanza el costo optimal al calcular  $m[i, j]$ .



# PD: Solución del problema

Orden-Cadena-Matrices (p)

$n = \text{leng}[p] - 1$

For  $i = 1$  to  $n$  do  $m[i,i] = 0$

For  $l = 2$  to  $n$  do

    For  $i = 1$  to  $n - l + 1$  do

$j = i + l - 1$

$m[i,j] = \infty$

        For  $k = i$  to  $j - 1$  do

$q = m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} \cdot p_k \cdot p_j$

            If  $q < m[i,j]$

                Then  $m[i,j] = q; s[i,j] = k$

Return  $m$  y  $s$ .

Una simple inspeccion a la estructura encajada de los lazos en el anterior algoritmo demuestra que este tiene una eficiencia de  $O(n^3)$ , ya que hay 3 lazos en  $i$ ,  $j$  y  $k$  que, en el peor caso, pueden llegar a tomar el valor  $n$ .

# Sacar ventajas del enfoque

- El enfoque de la PD,
  1. Naturaleza n-etápica del problema
  2. Verificación del POB
  3. Planteamiento de una recurrencia
  4. Calculo de la solución (enfoque adelantado o atrasado)
- sugiere un modo de abordar algunos problemas de alta dimensionalidad, que son planteables por medio de tablas de datos.
- La idea es aprovechar la estructura encajada de los subproblemas
- Pero el "modus operandi" sugiere un "enfoque tabular para resolver algunos problemas"



# El problema del Play Off

- Supongamos dos equipos A y B que juegan una final en la que se quiere saber cual sera el primero en ganar  $n$  partidos, para cierto  $n$  particular, es decir, deben jugar como mucho  $2n-1$  partidos.
- El problema del play off es tal final cuando el numero de partidos necesarios es  $n = 4$ .
- Se puede suponer que ambos equipos son igualmente competentes y que, por tanto, la probabilidad de que A gane algun partido concreto es  $1/2$ .

# El problema del Play Off

- Sea  $P(i,j)$  la probabilidad de que sea A el ganador final si A necesita  $i$  partidos para ganar y B  $j$ .
- Antes del primer partido, la probabilidad de que gane A es  $P(n,n)$ .
- $P(0,i) = 1$  cuando  $1 \leq i \leq n$  y  $P(i,0) = 0$  cuando  $1 \leq i \leq n$ .  $P(0,0)$  no esta definida.
- Finalmente, como A puede ganar cualquier partido con probabilidad  $1/2$  y perderlo con identica probabilidad

$$P(i,j) = [P(i-1,j) + P(i,j-1)]/2, i \geq 1, j \geq 1$$

es decir,

$$\begin{aligned} P(i,j) &= 1 && \text{si } i = 0 \text{ y } j > 0 \\ &= 0 && \text{si } i > 0 \text{ y } j = 0 \\ &= [P(i-1,j) + P(i,j-1)]/2 && \text{si } i > 0 \text{ y } j > 0 \end{aligned}$$

- y podemos calcular  $P(i,j)$  recursivamente.

# El problema del Play Off

- Sea  $T(k)$  el tiempo necesario en el peor de los casos para calcular  $P(i,j)$ , con  $i + j = k$ .
- Con este metodo recursivo tenemos que,

$$T(1) = c$$

$$T(k) = 2T(k-1) + d, k > 1$$

- donde  $c$  y  $d$  son constantes .
- $T(k)$  consume un tiempo en  $O(2^k) = O(4^n)$ , si  $i = j = n$
- No es un metodo demasiado práctico cuando se supone un  $n$  grande.
- Intentamos sacar ventaja de la estructura encajada de los sub-problemas (enfoque matricial)

# El problema del Play Off

- Otra forma de calcular  $P(i,j)$  es rellenando una tabla.

$$P(i,j) = \begin{cases} 1 & \text{si } i = 0 \text{ y } j > 0 \\ 0 & \text{si } i > 0 \text{ y } j = 0 \\ [P(i-1,j) + P(i,j-1)]/2 & \text{si } i > 0 \text{ y } j > 0 \end{cases}$$

- La ultima fila son todos ceros y la ultima columna todos unos por la definicion de las dos primeras lineas de  $P(i,j)$ .
- Cualquier otra casilla de la tabla es la media de la casilla anterior y la que esta a su derecha.

# El problema del Play Off

- Una forma valida de rellenar la tabla es proceder en diagonales, comenzando por la esquina sureste y procediendo hacia arriba a la izquierda a lo largo de las diagonales, que representan casillas con valores constantes de  $i+j$

1/2	21/32	13/16	15/16	1	4
11/32	1/2	11/16	7/8	1	3
3/16	5/16	1/2	3/4	1	2
1/16	1/8	1/4	1/2	1	1
0	0	0	0	XXX	0
4	3	2	1	0	

$$P(1,1) = (P(0,1) + P(1,0))/2 = (1+0)/2 = 1/2$$

La siguiente funcion realiza estos calculos,

# El problema del Play Off

Algoritmo Playoff

Begin

For  $s := 1$  to  $i+j$  do begin

$P[0,s] = 1.0;$

$P[s,0] = 0.0;$

For  $k = 1$  to  $s-1$  do

$P[k,s-k] = (P[k-1,s-k] + P[k,s-k-1])/2.0$

end;

Return ( $P[i,j]$ )

End;

El lazo mas externo se lleva un tiempo  $O(\sum s)$ , para  $s = 1, 2, \dots, n$ , es decir, un tiempo en  $O(n^2)$  cuando  $i+j = n$ .

Por tanto, el uso de la PD supone un tiempo  $O(n)$ , muy inferior al del metodo directo.