

# Dynamic Programming

Soontharee Koompaiojn

30/3/15

# Algorithmic Paradigms

- Greedy.

- ☐ Build up a solution incrementally,
- ☐ myopically optimizing some local criterion.

- Divide-and-conquer.

- ☐ Break up a problem into sub-problems,
- ☐ solve each sub-problem independently, and
- ☐ combine solution to sub-problems to form solution to original problem.

- Dynamic programming.

- ☐ Break up a problem into a series of overlapping sub-problems,
- ☐ And build up solutions to larger and larger sub-problems.

# Dynamic Programming History

- Bellman. [1950s] Pioneered the systematic study of dynamic programming.
- Etymology.
  - Dynamic programming = planning over time.
  - Secretary of Defense was hostile to mathematical research.
  - Bellman sought an impressive name to avoid

"it's impossible to use dynamic in a pejorative sense"  
"something not even a Congressman could object to"

Reference: Bellman, R. E. *Eye of the Hurricane, An Autobiography*.

# Dynamic Programming Applications

- Areas.

- Bioinformatics.
- Control theory.
- Information theory.
- Operations research.
- Computer science: theory, graphics, AI, compilers, systems, ....

- Some famous dynamic programming algorithms.

- Unix diff for comparing two files.
- Viterbi for hidden Markov models.
- Smith-Waterman for genetic sequence alignment.
- Bellman-Ford for shortest path routing in networks.
- Cocke-Kasami-Younger for parsing context free grammars.

# Fibonacci Numbers

- Finding the  $n^{\text{th}}$  Fibonacci number  $F_n$ , where,
- $F_0 = 0, F_1 = 1$
- For all  $i \geq 2$ ,  $F_i = F_{i-1} + F_{i-2}$
- Recursive Algorithm
- Run time

# Fibonacci Numbers

Finding the  $n^{\text{th}}$  Fibonacci number  $F_n$ , where,  
 $F_0 = 0, F_1 = 1$

For all  $i \geq 2$ ,  $F_i = F_{i-1} + F_{i-2}$

Dynamic Programming Algorithm

Run time

# ปัญหา Maximum Subsequence Sum

กำหนดให้  $S$  เป็นลำดับ (sequence) ตัวเลข  $n$  ตัว  $\langle x_1, x_2, \dots, x_n \rangle$ ,

โดยอาจจะมีจำนวนลบอยู่ด้วย

ปัญหา ให้คำนวณหา ผลบวกของลำดับย่อย subsequences ของ  $S$  ที่มีค่ามากที่สุด

กำหนดให้  $s'$  = subsequence ที่ต่อเนื่องของ  $S$

=  $x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}$ , โดยที่  $1 \leq i \leq n$  และ  $k \geq 0$

สมมติ  $S = \langle 1, -5, 2, -1, 3 \rangle$ ,

ตัวอย่างของ  $S'$  ได้แก่

$\langle 1 \rangle$ ,  $\langle 2, -1, 3 \rangle$ , และ  $\langle -5, 2 \rangle$

MSS ของ sequence  $S$  เป็นเท่าไร?

# Maximum subsequence sum problem(2)

## Developing a dynamic programming algorithm

- กำหนดโครงสร้างของ **optimal solution**

แบ่งปัญหาออกเป็นปัญหาย่อย

แนวคิด: เก็บผลรวมที่มากที่สุดของ **subsequence** ใดๆ สิ้นสุดที่ตัวเลข  $x_i$ , โดยที่  $1 \leq i \leq n$

กำหนดให้ **B** เป็น **array 1** มิติขนาด **n** ตัว

**B[i]** เก็บค่า ผลบวกที่มากที่สุดของ **subsequence** สิ้นสุดที่ตัวเลข  $x_i$

เมื่อคำนวณค่าในตาราง **B** จะได้ค่าผลบวกที่มากที่สุดเอง

### Pseudocode

$B[1] = x_1$

For  $i = 1$  to  $n$  do

$$B[i+1] = \begin{cases} B[i] + x_{i+1} & \text{if } B[i] > 0 \\ x_{i+1} & \text{if } B[i] \leq 0 \end{cases}$$



- สมมติ  $S = \langle 1, -5, 2, -1, 3 \rangle$
- MSS ของ sequence  $S$  เป็นเท่าไร?
- ให้เติมค่าในตาราง  $B$  ที่มีขนาด 5 ตัว

# Subset sum problem

กำหนดให้ เซต  $S = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}$  เป็นเซตของเลขจำนวนเต็มบวก

และค่าผลรวมเป็นเลขจำนวนเต็ม  $B$

คำถาม: มีเซตย่อย (subset)  $S'$  ของ  $S$  ที่ผลบวกของสมาชิกใน  $S'$   
มีค่าเท่ากับ  $B$  หรือไม่

ตัวอย่างเช่น กำหนดให้ เซต  $S = \{3, 34, 4, 12, 5, 2\}$ ,

และค่าผลรวมเท่ากับ  $9$

คำถาม: มีเซตย่อย (subset)  $S'$  ของ  $S$  ที่ผลบวกของสมาชิกใน  $S'$   
มีค่าเท่ากับ  $9$  หรือไม่

มี หรือ ไม่มี , True or False ?

# Idea การแก้ปัญหา subset sum

**Given:** A (multi-)set  $S$  of  $\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$  of positive integers and a positive integer  $B$

**Question:** Is there a subset  $S'$  of  $S$  such that the sum of the elements in  $S'$  is equal to  $B$ ?

— กำหนดคำถามในรูปฟังก์ชัน  $T(n, B)$

โดยที่  $n$  คือ จำนวนตัวเลข

$B$  เป็น ตัวเลขผลรวมตามโจทย์กำหนด

— แตกเป็นปัญหาย่อย

จากแนวคิดที่ ค่าผลรวมตัวหลัง ๆ มาจาก เซตของตัวเลขในช่วงแรก ๆ

กำหนดให้  $T(i, j)$  เป็นคำถามว่า มี subset  $S'$  ใน  $\{a_1, a_2, \dots, a_i\}$  ที่มีผลบวกเท่ากับ  $j$  หรือไม่ ?

# การพิสูจน์ โดยวิธี Induction

พิสูจน์ว่า  $T(n, B)$  เป็นจริงหรือไม่  
(พิสูจน์ว่ามีเซตย่อยจากจำนวน  $n$  ตัวที่มีผลบวก =  $B$  หรือไม่)

- Base case:

ถ้าตัวเลขตัวใดตัวหนึ่งมีขนาด  $B$  แล้วจะเป็นจริง

- Induction step (วิเคราะห์ครั้งที่ 1):

- ถ้าสำหรับฟังก์ชัน  $T(n-1, B)$  เป็นจริง,  
นั่นคือเราไม่จำเป็นต้องใช้  $a_n$

- ถ้าสำหรับฟังก์ชัน  $T(n-1, B)$  เป็นเท็จ,  
นั่นคือ เราต้องใช้  $a_n$

กรณีนี้ เซตของตัวเลขก่อนหน้านี้จะมีค่าผลรวมเป็น  $B - a_n$

- ดังนั้นเราแบ่ง ปัญหา  $T(n, B)$  ออกเป็น  
ปัญหาย่อย  $T(n-1, B)$  และ  $T(n-1, B - a_n)$

# การพิสูจน์ โดยวิธี Induction(2)

- เนื่องจากเราจะต้องมีการแบ่งเป็นปัญหาย่อย ๆ  
นั่นคือ การจะแก้ปัญห **subset sum** ที่มีผลรวมเท่ากับ **B**  
เราต้องแก้ปัญห **subset sum** ที่มีค่าน้อยกว่าหรือเท่ากับ **B** ด้วย
- Induction step (วิเคราะห์ครั้งที่ 2):  
สำหรับเซตตัวเลข **i** ตัว  $\{a_1, a_2, \dots, a_i\}$   
ให้ **j** เป็นผลบวกของเซตตัวเลข **i** ตัว
  - ถ้า **j = 0** นั่นคือ ไม่มีตัวเลขตัวไหนอยู่ในเซตคำตอบ
  - ถ้า **a<sub>1</sub> = j** นั่นคือ **a<sub>1</sub>** เป็นสมาชิกตัวเดียวในเซตคำตอบ

# วิเคราะห์ปัญหาร่วมกับ table

[illegible]

# การพิสูจน์ โดยวิธี Induction(2)

- แบ่งปัญหา  $T(i,j)$  ออกเป็น  
ปัญหาย่อย  $T(i-1, j)$  และ  $T(i-1, j - a_i)$   
สมมติเรารู้คำตอบของ  $T(i-1, j)$  โดยที่  $0 \leq j \leq B$ ,  
ถ้า  $j - a_i < 0$  เราก็ไม่ต้องสนใจปัญหาย่อยนี้

# Subset sum problem(2)

## Developing a dynamic programming algorithm

- กำหนดโครงสร้างของ **optimal solution**  
แบ่งปัญหาออกเป็นปัญหาย่อย

แนวคิด: เราเก็บคำตอบของปัญหาย่อยไว้ใน 2D Boolean array **T**,  
ที่มีขนาด **n** แถว และ **B+1** คอลัมน์.

ถ้าเซตย่อย (subset)  $\{a_1, a_2, \dots, a_i\}$  มีผลรวมเท่ากับ **j**

ให้ค่า  **$T[i,j] = \text{true}$**

มิฉะนั้น ให้ค่า  **$T[i,j] = \text{false}$**



# Subset sum problem(3)

สำหรับแถวแรก,

for  $0 \leq j \leq B$

if  $(j=0)$  or  $(a_1 = j)$

$T[1,j] = \text{true}$

else  $T[1,j] = \text{false}$

สำหรับแถว  $i$ ,

for  $0 \leq j \leq B$

if  $((T[i-1,j]==\text{true}) \text{ or } (T[i-1,j - a_i] == \text{true}))$

$T[i,j] = \text{true}$

else  $T[i,j] = \text{false}$

## ตัวอย่าง

예제  $S = \langle 2, 3, 5, 6 \rangle$

ผลรวม **B** = 16

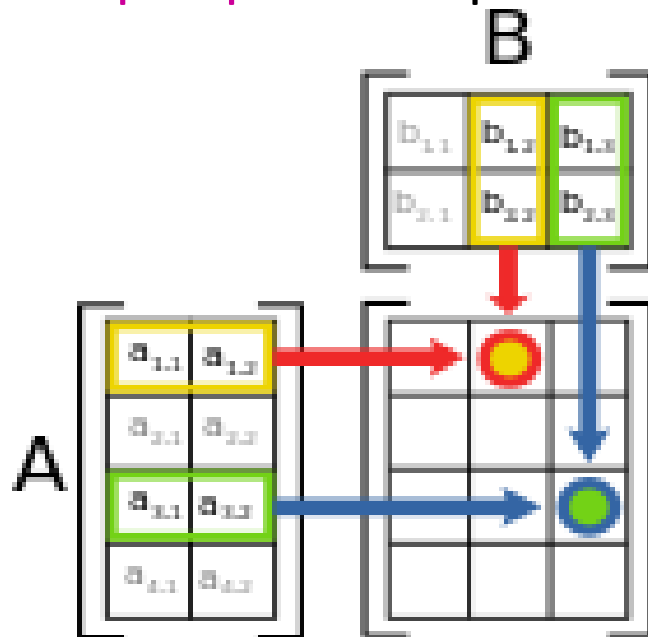
# Is there a subset (มี Subset หรือไม่)?

# True or False?

[illegible]

# Matrix Multiplication

- Let A be a  $p \times q$  matrix
- Let B be a  $q \times r$  matrix
- Let C be the matrix product AB, a  $p \times r$  matrix
- It uses  $p \times q \times r$  multiplications.



$$c[i, j] = \sum_{k=1}^q a[i, k]b[k, j]$$

For  $1 \leq i \leq p$  and  $1 \leq j \leq r$

# Matrix Multiplication (1)

- Matrix multiplication is associative.
- For matrices A, B and C,  $A(BC) = (AB)C$
- Suppose     A is a  $r \times 2$  matrix  
                  B is a  $2 \times r$  matrix  
                  C is a  $r \times 1$  matrix
- How many multiplication of the product  $A(BC)$  ?
- How many multiplication of the product  $(AB)C$  ?

# Matrix Chain Multiplication

Given : A chain  $\langle A_1 A_2 \dots A_n \rangle$  of matrices  
where  $A_i$  is a  $p_{i-1} \times p_i$  matrix ( $1 \leq i \leq n$ )

Required : Fully parenthesize the product  $A_1 A_2 \dots A_n$   
so that the number of scalar multiplications  
is minimized.

## Method

1. Exhaustive search?

the run time is exponential in  $n$

*that is*,  $\binom{2^n}{n} / (n + 1) = \Omega(4^n / n^{3/2})$

2. Dynamic Programming

## Matrix Chain Multiplication(2)

- Developing a dynamic programming algorithm
- Determine the structure of an optimal solution  
Decompose the problem into subproblems.

Let  $M = A_1 A_2 \dots A_n = M_1 M_2$

where  $M_1 = A_1 A_2 \dots A_k$   
 $M_2 = A_{k+1} A_{k+2} \dots A_n$

Observation: Regardless of the value of  $k$ ,  
for the evaluation of  $M$  to be optimal,  
the evaluations of  $M_1$  and  $M_2$  must themselves  
be solved optimally.

## Matrix Chain Multiplication(3)

For  $1 \leq i \leq j \leq n$

Let  $m[i,j]$  stores the minimum cost  
(the minimum number of multiplications used)  
for computing the subchain  $A_i A_{i+1} \dots A_j$

Let  $A_i$  be a  $p_{i-1} \times p_i$  matrix ( $1 \leq i \leq n$ )

For all the possible values  $k$  such that  $i \leq k < j$

Where the product  $A_i A_{i+1} \dots A_j$

From the definition of  $m$ ,  $m[i,j] = 0$  where  $i=j$

To evaluate the product optimally, split at  $k$ ,

We incur the following 3 costs:

Cost  $m[i,k]$  evaluating  $A_i A_{i+1} \dots A_k$

Cost  $m[k+1,j]$  evaluating  $A_{k+1} A_{k+2} \dots A_j$

Cost  $p_{i-1} p_k p_j$  evaluating the product of 2 matrices

Therefore,

$$m[i,j] = \min_{i \leq k < j} [m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} p_k p_j]$$

# Matrix Chain Multiplication(4)

Example : Given a chain of 4 matrices

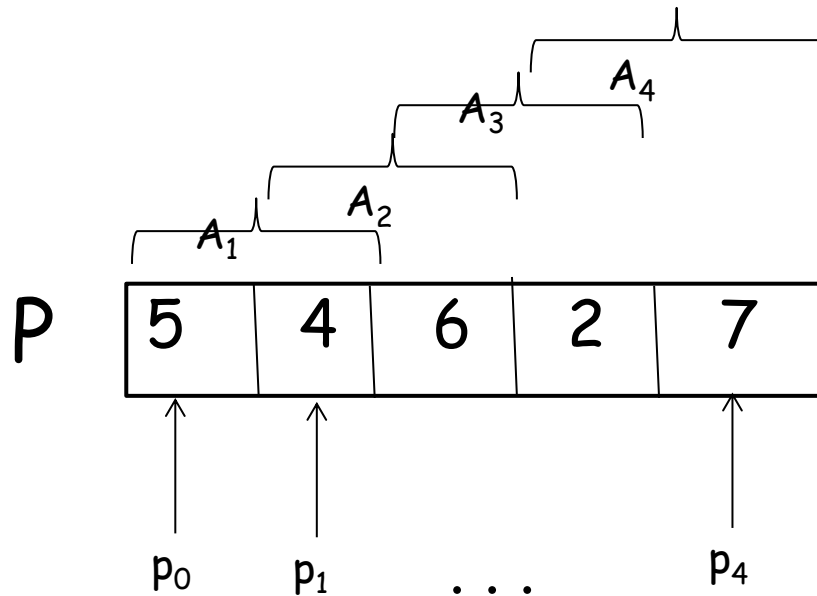
Let  $A_1$  be a 5x4 matrix

$A_2$  be a 4x6 matrix

$A_3$  be a 6x2 matrix

$A_4$  be a 2x7 matrix

Find  $m[1,4] = ?$



$m[i,j]$	1	2	3	4
1	0			
2		0		
3			0	
4				0



# Matrix Chain Multiplication(5)

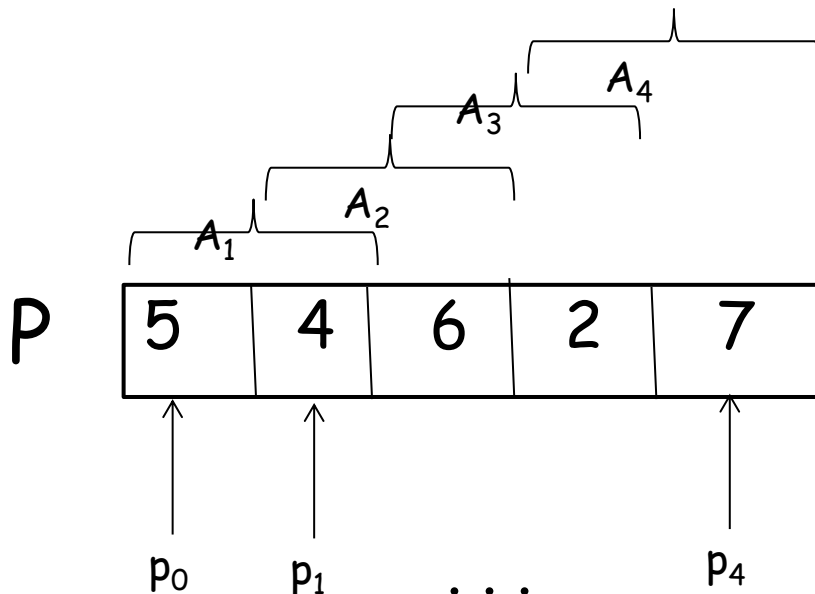
Step1 : Computing  $m[1,2]$

$$\text{definition } m[i,j] = \min_{i \leq k < j} [m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} p_k p_j]$$

$$m[1,2] = \min_{1 \leq k < 2} [m[1,k] + m[k,2] + p_0 p_k p_2]$$

$$= m[1,1] + m[2,2] + p_0 p_1 p_2$$

$$= 0 + 0 + 5 \times 4 \times 6 = 120$$



$m[i,j]$	1	2	3	4
1	0	120		
2		0		
3			0	
4				0

# Matrix Chain Multiplication(6)

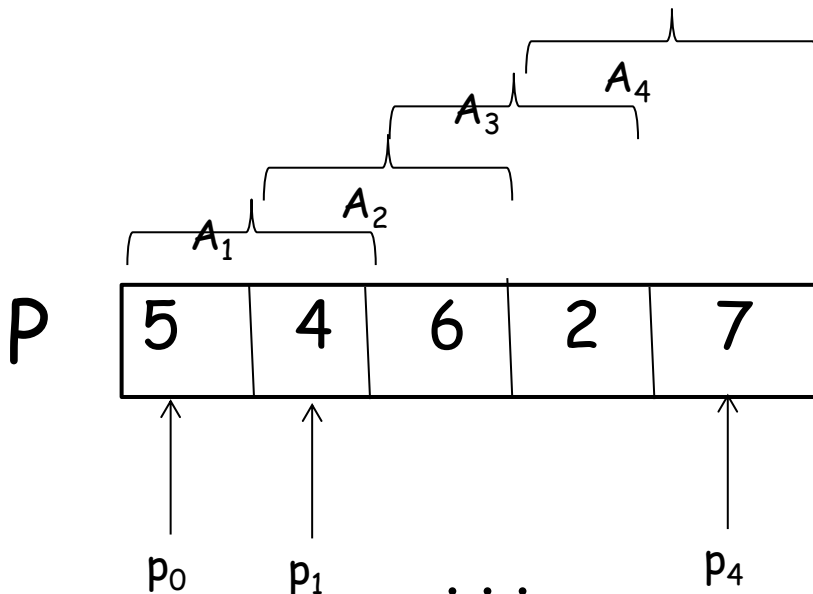
Step 2: Computing  $m[2,3]$

$$\text{definition } m[i,j] = \min_{i \leq k < j} [m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} p_k p_j]$$

$$m[2,3] = \min_{2 \leq k < 3} [m[2,k] + m[k,3] + p_1 p_k p_3]$$

$$= m[2,2] + m[3,3] + p_1 p_2 p_3$$

$$= 0 + 0 + 4 \times 6 \times 2 = 48$$



$m[i,j]$	1	2	3	4
1	0	120		
2		0	48	
3			0	
4				0

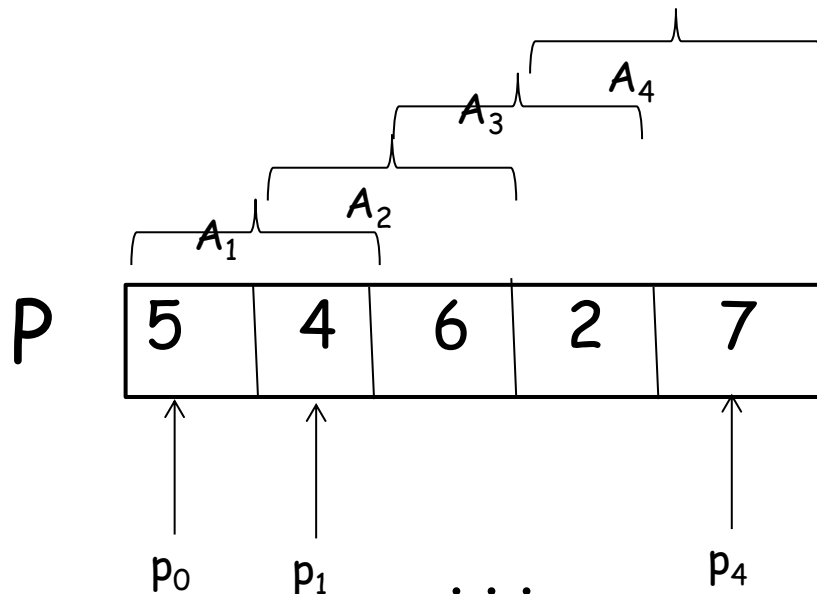
# Matrix Chain Multiplication(7)

## Step 3: Computing $m[3,4]$

$$\text{definition } m[i,j] = \min_{i \leq k < j} [m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} p_k p_j]$$

$$m[3,4] =$$

$$=$$

$$=$$


$m[i,j]$	1	2	3	4
1	0	120		
2		0	48	
3			0	
4				0

# Matrix Chain Multiplication(8)

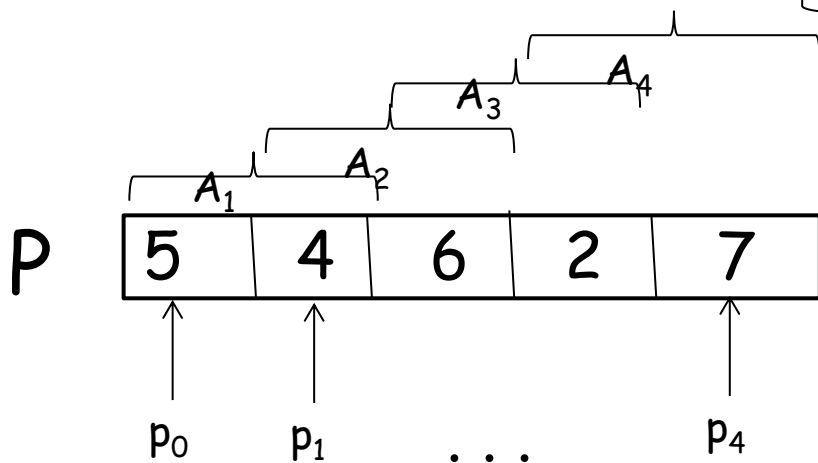
## Step 4: Computing $m[1,3]$

$$\text{definition } m[i,j] = \min_{i \leq k < j} [m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} p_k p_j]$$

$$m[1,3] = \min_{1 \leq k < 3} [m[1,k] + m[k+1,3] + p_0 p_k p_3]$$

$$m[1,3] = \min \begin{cases} m[1,1] + m[2,3] + p_0 p_1 p_3 \\ m[1,2] + m[3,3] + p_0 p_2 p_3 \end{cases}$$

$$= \min \begin{cases} 0 + 48 + 5 \times 4 \times 2 \\ 120 + 0 + 5 \times 6 \times 2 \end{cases} = 88$$



$m[i,j]$	1	2	3	4
1	0	120	88	
2		0	48	
3			0	84
4				0

# Matrix Chain Multiplication(9)

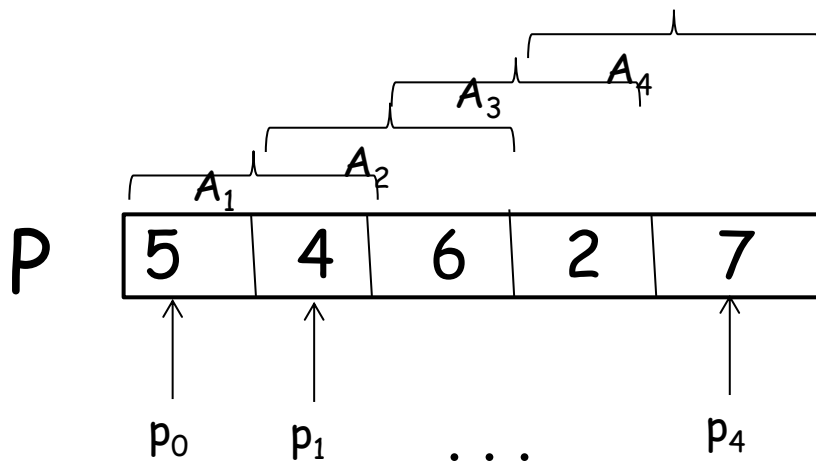
## Step 5: Computing $m[2,4]$

$$\text{definition } m[i,j] = \min_{i \leq k < j} [m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} p_k p_j]$$

$$m[2,4] =$$

$$=$$

$$=$$



$m[i,j]$	1	2	3	4
1	0	120	88	
2		0	48	
3			0	84
4				0

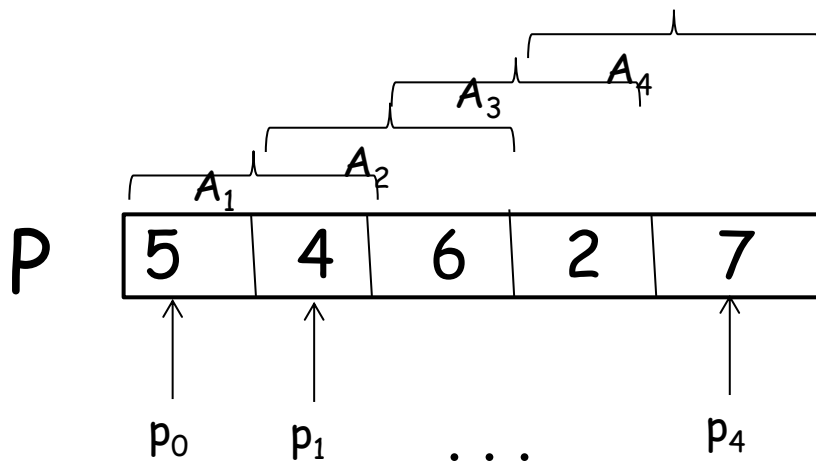
# Matrix Chain Multiplication(10)

## Step 6: Computing $m[1,4]$

$$\text{definition } m[i,j] = \min_{i \leq k < j} [m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1} p_k p_j]$$

$$m[1,4] = \min_{1 \leq k < 4} [m[1,k] + m[k+1,4] + p_0 p_k p_4]$$

$$= \min \begin{cases} m[1,1] + m[2,4] + p_0 p_1 p_4 \\ m[1,2] + m[3,4] + p_0 p_2 p_4 \\ m[1,3] + m[4,4] + p_0 p_3 p_4 \end{cases}$$



$m[i,j]$	1	2	3	4
1	0	120	88	
2		0	48	104
3			0	84
4				0

# Matrix Chain Multiplication(11)

## Pseudocode

1. for  $i = 1$  to  $n$  do  
     $m[i,i] = 0;$                       // subscript difference = 0
2. for  $q = 1$  to  $n-1$  do  
    //  $q$  represents the subscript difference  
  - 2.1 for  $i = 1$  to  $n-q$  do
    - 2.1.1  $j = i + q;$
    - 2.1.2  $m[i,j] = \text{minimum over } i \leq k < j \text{ of}$   
             $[m[i,k] + m[k + 1,j] + p_{i-1}p_kp_j];$
3. Print  $m[1,n]$                       // optimal solution