

# 动态规划篇：钢条切割问题



# 问题背景

- 钢条切割

- 现有一段长度为10的钢条，可以零成本将其切割为多段长度更小钢条

钢条长度	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
价格 $p$	0	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24



# 问题背景

- 钢条切割

- 现有一段长度为10的钢条，可以零成本将其切割为多段长度更小钢条

钢条长度	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
价格 $p$	0	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

一段长度为10的钢条

10

# 问题背景

## ● 钢条切割

- 现有一段长度为10的钢条，可以零成本将其切割为多段长度更小钢条

钢条长度	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
价格 $p$	0	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

一段长度为10的钢条



切割

两段长度为5的钢条



# 问题背景

## ● 钢条切割

- 现有一段长度为10的钢条，可以零成本将其切割为多段长度更小钢条

钢条长度	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
价格 $p$	0	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

一段长度为10的钢条



切割

两段长度为5的钢条





# 问题背景

- 钢条切割

- 现有一段长度为10的钢条，可以零成本将其切割为多段长度更小钢条

钢条长度	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
价格 $p$	0	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

切割方案		总收益
方案1	{10}	24
		10



# 问题背景

## ● 钢条切割

- 现有一段长度为10的钢条，可以零成本将其切割为多段长度更小钢条

钢条长度	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
价格 $p$	0	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

切割方案		总收益
方案1	{10}	24
方案2	{5,5}	10+10=20

10

5

5



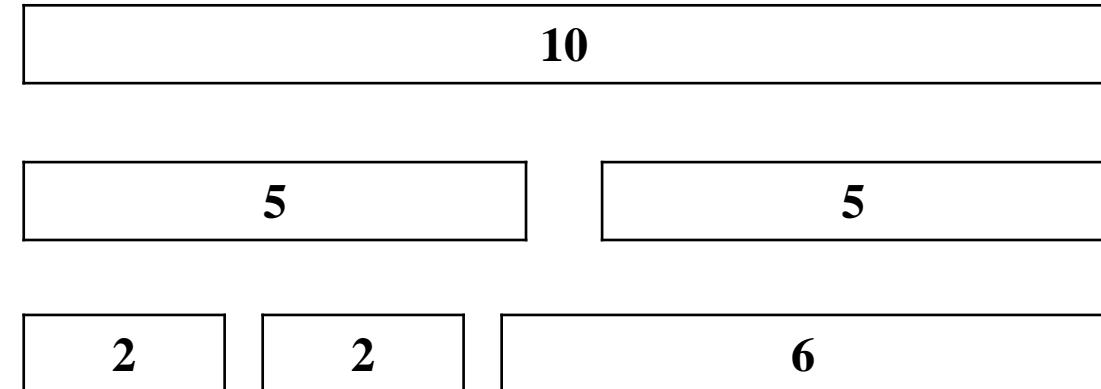
# 问题背景

## ● 钢条切割

- 现有一段长度为10的钢条，可以零成本将其切割为多段长度更小钢条

钢条长度	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
价格 $p$	0	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

切割方案		总收益
方案1	{10}	24
方案2	{5,5}	$10+10=20$
方案3	{2,2,6}	$5+5+17=27$





# 问题背景

## ● 钢条切割

- 现有一段长度为10的钢条，可以零成本将其切割为多段长度更小钢条

钢条长度	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
价格 $p$	0	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

切割方案		总收益			
方案1	{10}	24		10	
方案2	{5,5}	$10+10=20$	5		5
方案3	{2,2,6}	$5+5+17=27$	2	2	6

问题：怎样合理切割，使总收益最大？



- 形式化定义

## 钢条切割问题

### Rod Cutting Problem

#### 输入

- 钢条长度 $n$



## • 形式化定义

### 钢条切割问题

#### Rod Cutting Problem

##### 输入

- 钢条长度 $n$
- 价格表 $p_l(1 \leq l \leq n)$ : 表示长度为 $l$ 的钢条价格



## • 形式化定义

### 钢条切割问题

#### Rod Cutting Problem

##### 输入

- 钢条长度  $n$
- 价格表  $p_l (1 \leq l \leq n)$ : 表示长度为  $l$  的钢条价格

##### 输出

- 求解一组切割方案  $T = < c_1, c_2, \dots, c_m >$ , 令

$$\max \sum_{l=1}^m p_{c_l}$$

$$s. t. \sum_{l=1}^m c_l = n$$



# 问题定义

## • 形式化定义

### 钢条切割问题

#### Rod Cutting Problem

##### 输入

- 钢条长度  $n$
- 价格表  $p_l (1 \leq l \leq n)$ : 表示长度为  $l$  的钢条价格

##### 输出

- 求解一组切割方案  $T = < c_1, c_2, \dots, c_m >$ , 令

$$\max \sum_{l=1}^m p_{c_l}$$

优化目标

$$s. t. \sum_{l=1}^m c_l = n$$



## • 形式化定义

### 钢条切割问题

#### Rod Cutting Problem

##### 输入

- 钢条长度  $n$
- 价格表  $p_l (1 \leq l \leq n)$ : 表示长度为  $l$  的钢条价格

##### 输出

- 求解一组切割方案  $T = < c_1, c_2, \dots, c_m >$ , 令

$$\max \sum_{l=1}^m p_{c_l}$$

优化目标

$$s. t. \sum_{l=1}^m c_l = n$$

约束条件

# 问题简化

---



- 假设至多切割1次
  - 枚举所有可能的切割位置

# 问题简化



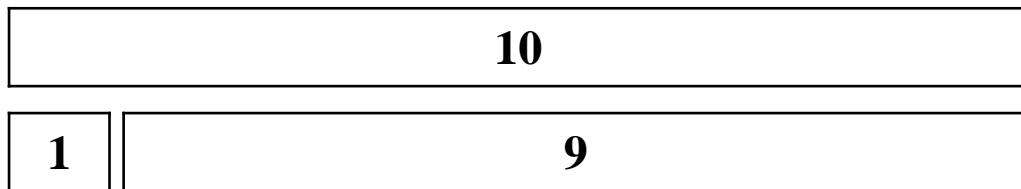
- 假设至多切割1次
  - 枚举所有可能的切割位置
    - 不切:  $p[10]$

10



# 问题简化

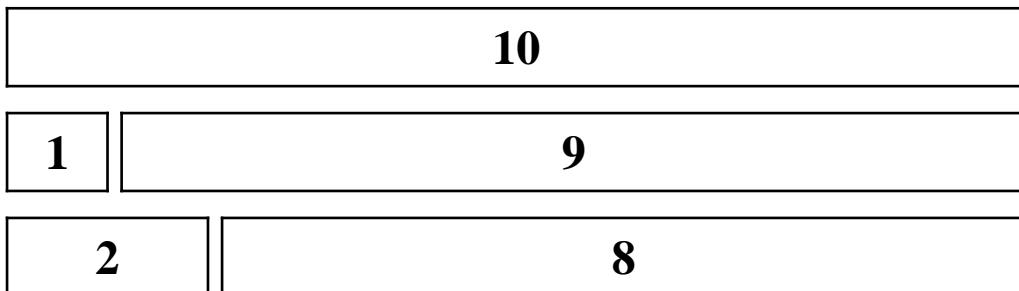
- 假设至多切割1次
  - 枚举所有可能的切割位置
    - 不切:  $p[10]$
    - 切割:  $p[i] + p[10 - i]$





# 问题简化

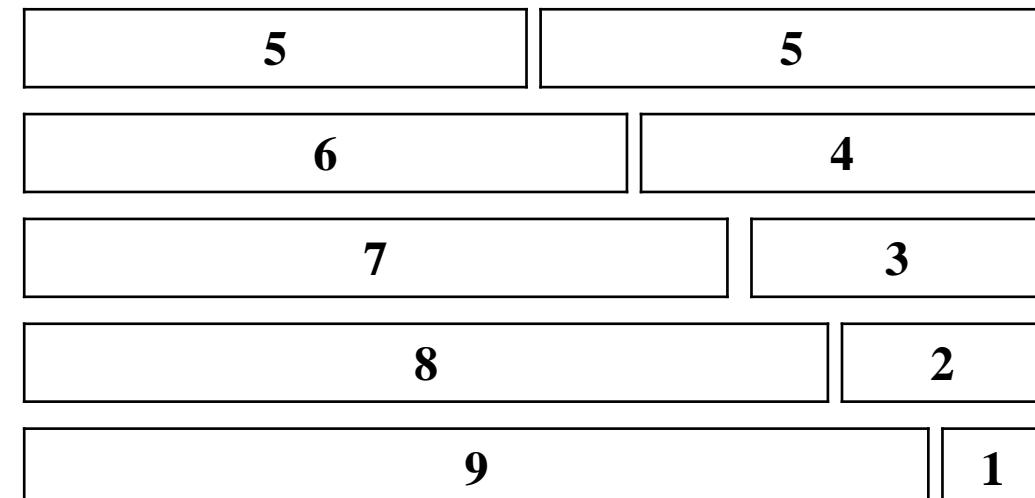
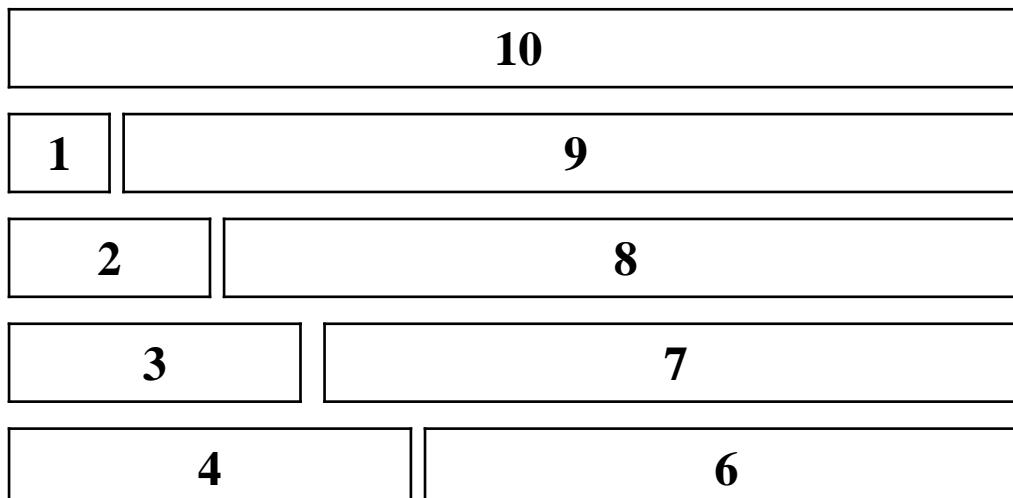
- 假设至多切割1次
  - 枚举所有可能的切割位置
    - 不切:  $p[10]$
    - 切割:  $p[i] + p[10 - i]$



# 问题简化



- 假设至多切割1次
  - 枚举所有可能的切割位置
    - 不切:  $p[10]$
    - 切割:  $p[i] + p[10 - i]$





# 问题简化

- 假设至多切割1次
  - 枚举所有可能的切割位置
    - 不切:  $p[10]$
    - 切割:  $p[i] + p[10 - i]$
  - 最大收益  $\max_{1 \leq i \leq 9} \{p[i] + p[10 - i], p[10]\}$

10

1 9

2 8

3 7

4 6

5 5

6 4

7 3

8 2

9 1

# 问题简化



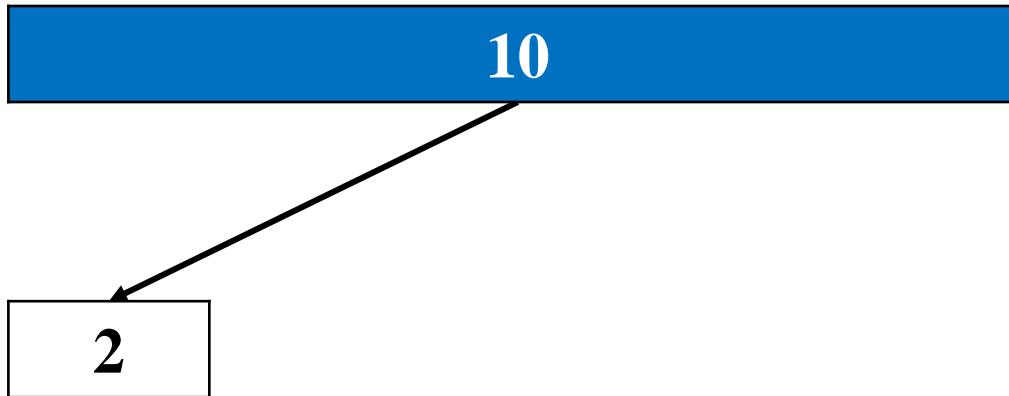
- 假设至多切割2次

10

# 问题简化

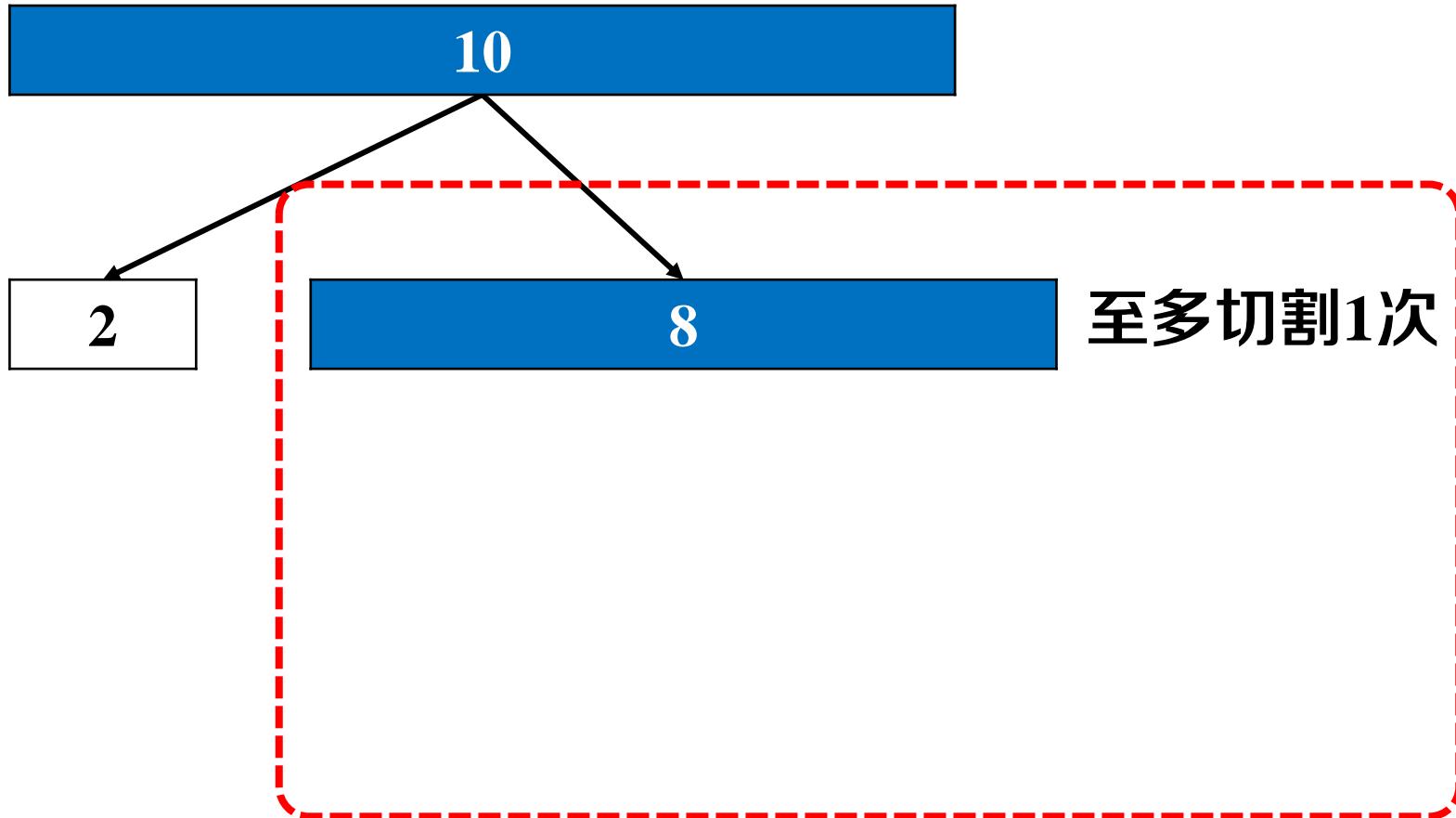


- 假设至多切割2次
  - 先将钢条切割出一段



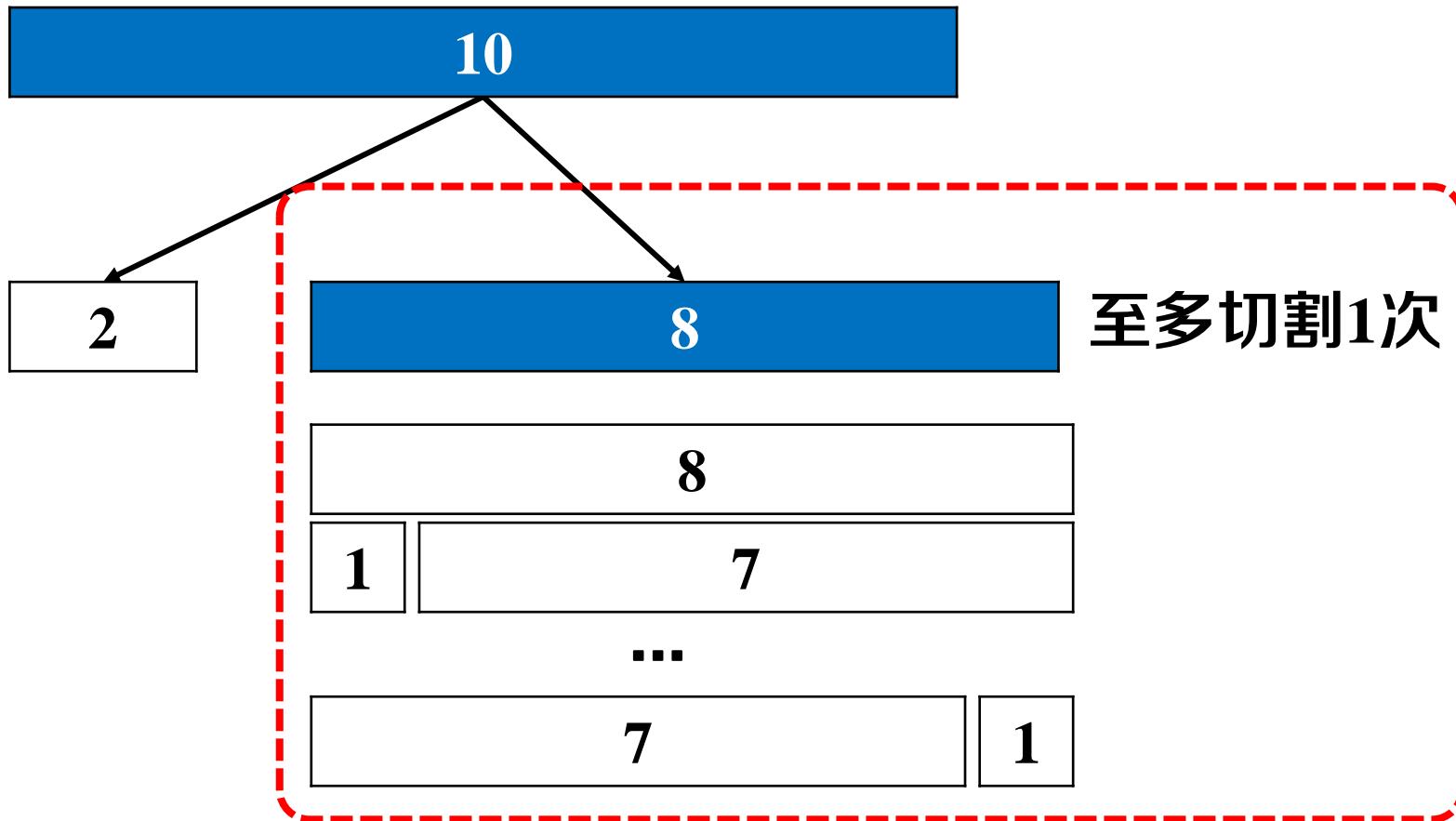
# 问题简化

- 假设至多切割2次
  - 先将钢条切割出一段
  - 在剩余钢条中继续切割



# 问题简化

- 假设至多切割2次
  - 先将钢条切割出一段
  - 在剩余钢条中继续切割



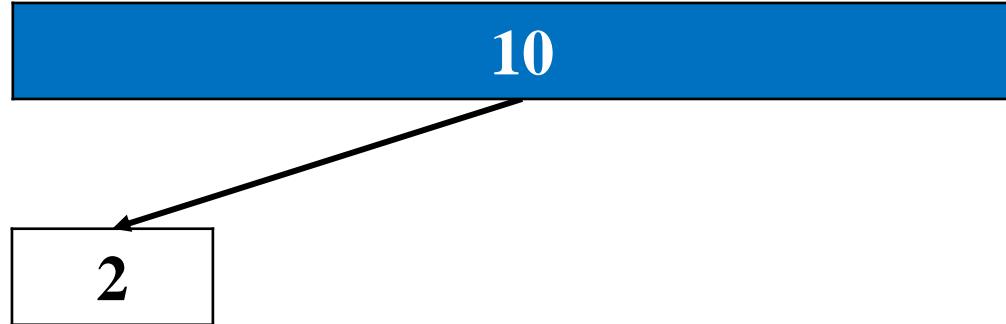


- 原始问题不限制切割次数

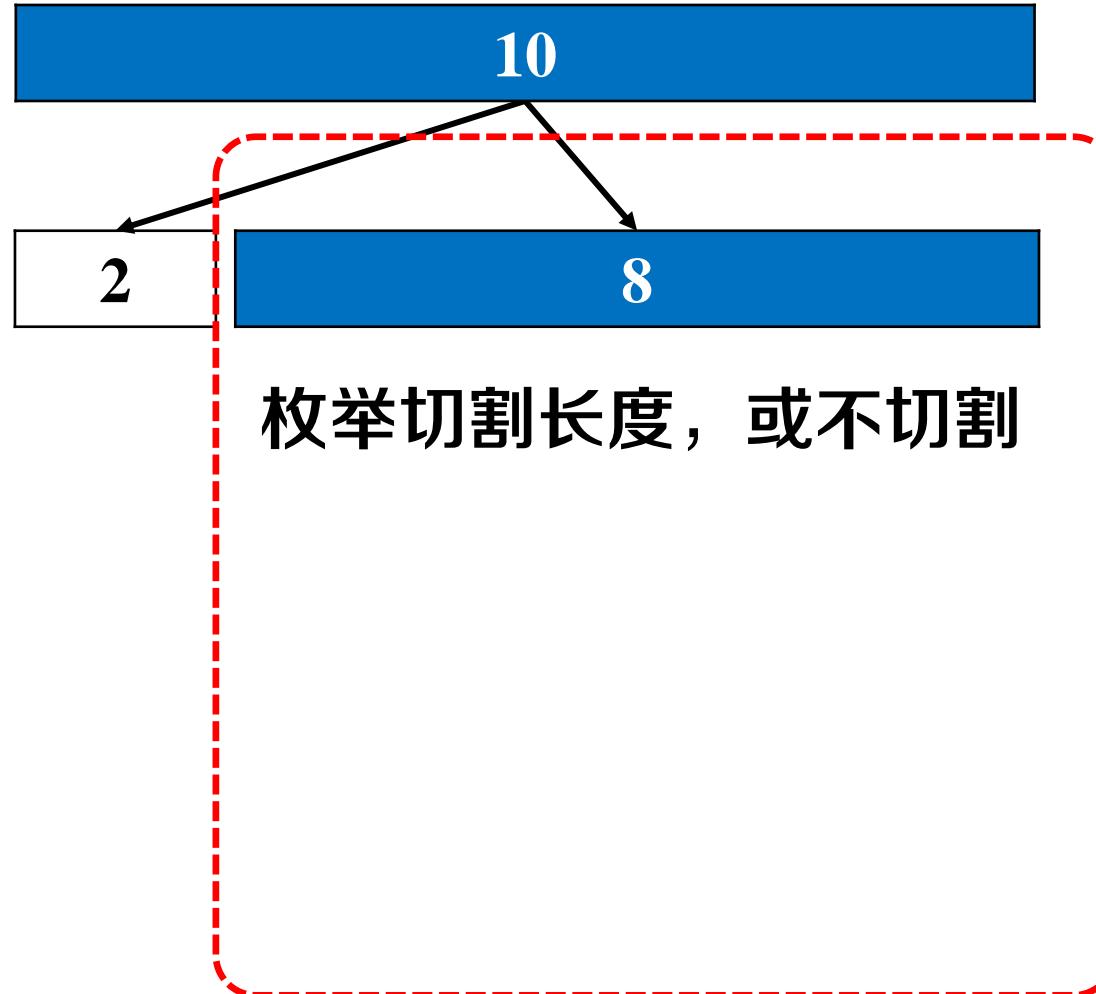
10

枚举切割长度，或不切割

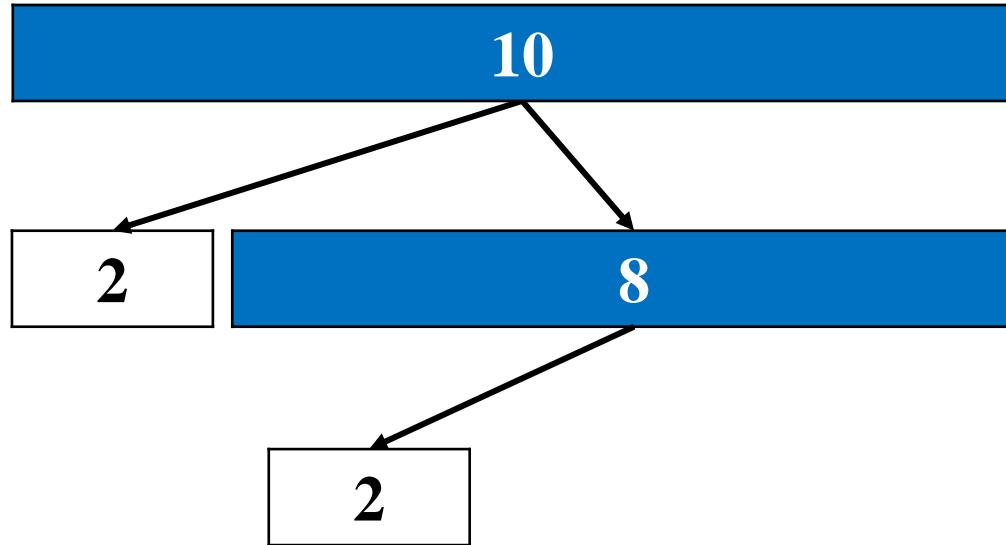
- 原始问题不限制切割次数



- 原始问题不限制切割次数

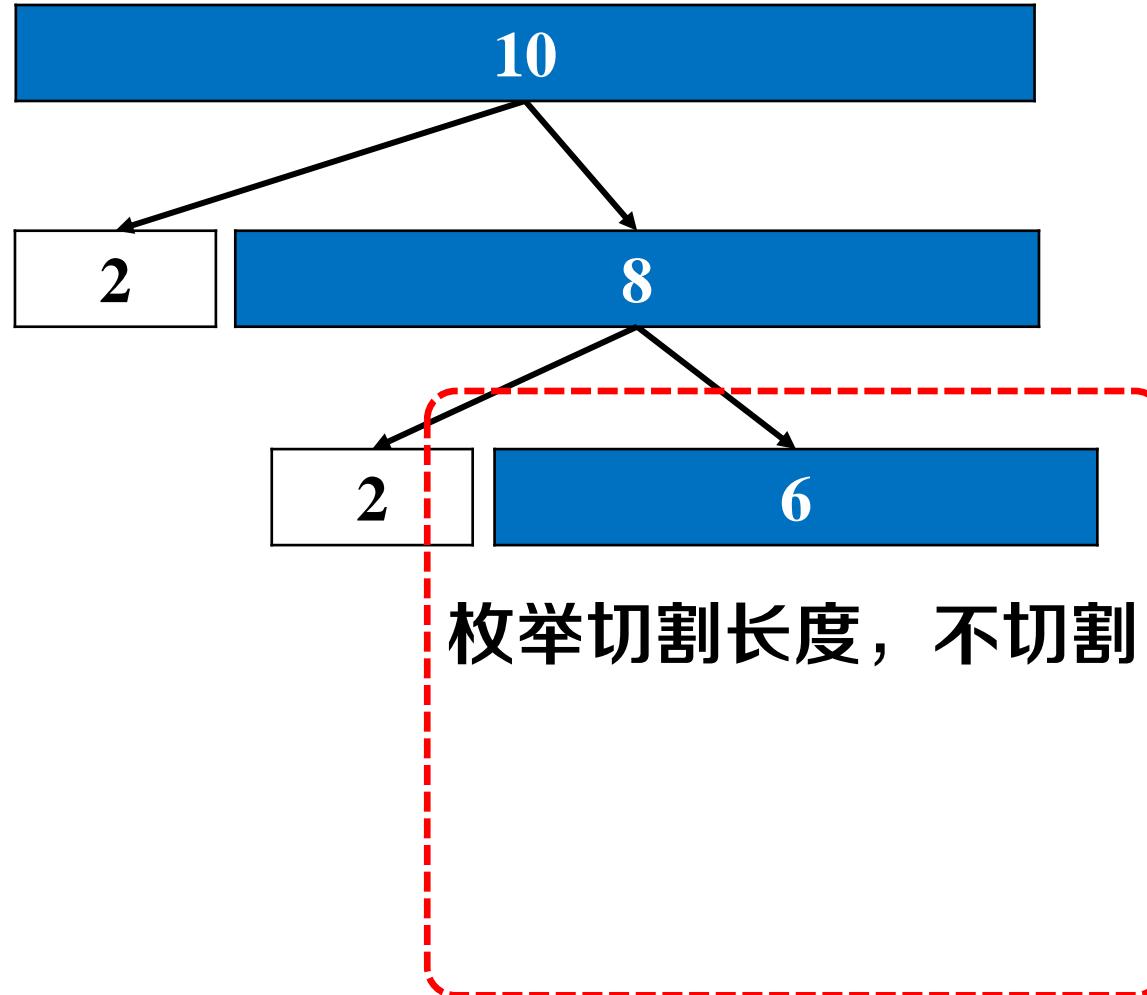


- 原始问题不限制切割次数

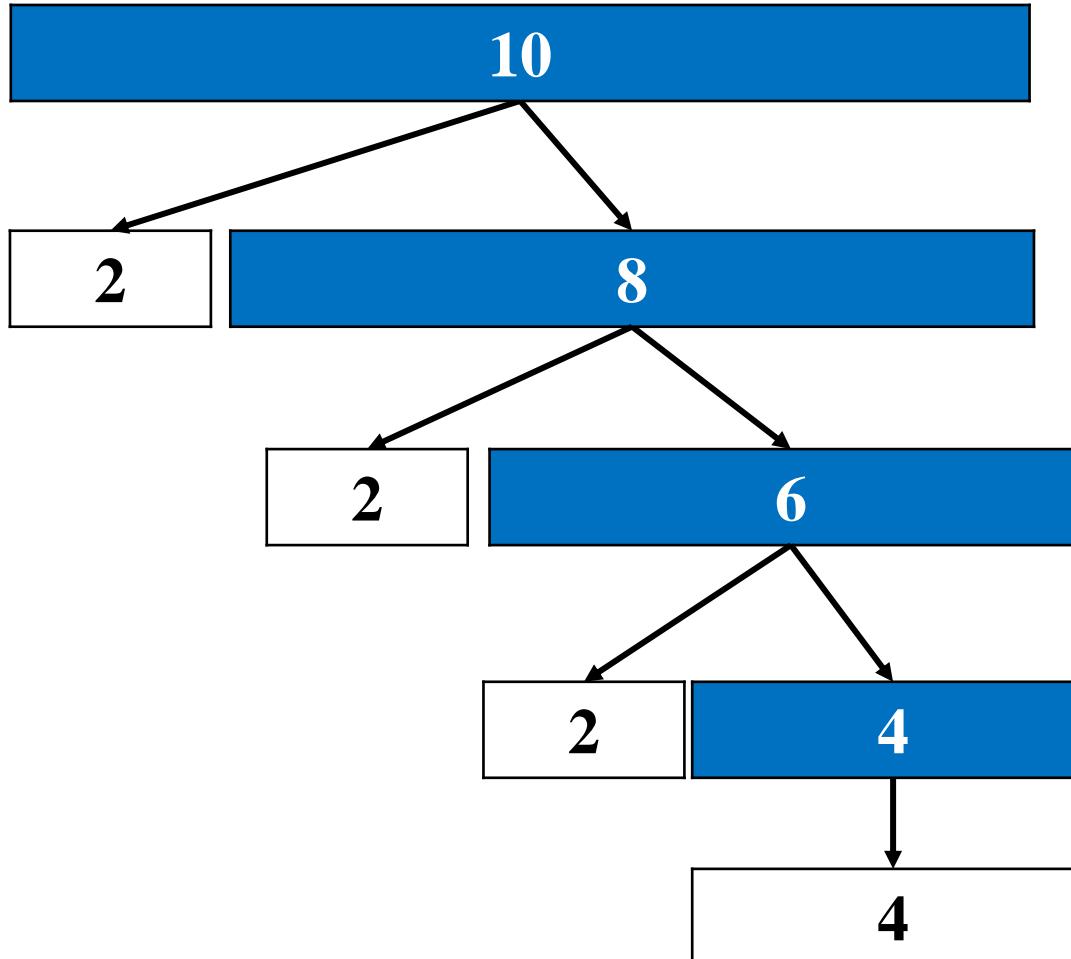


# 问题观察

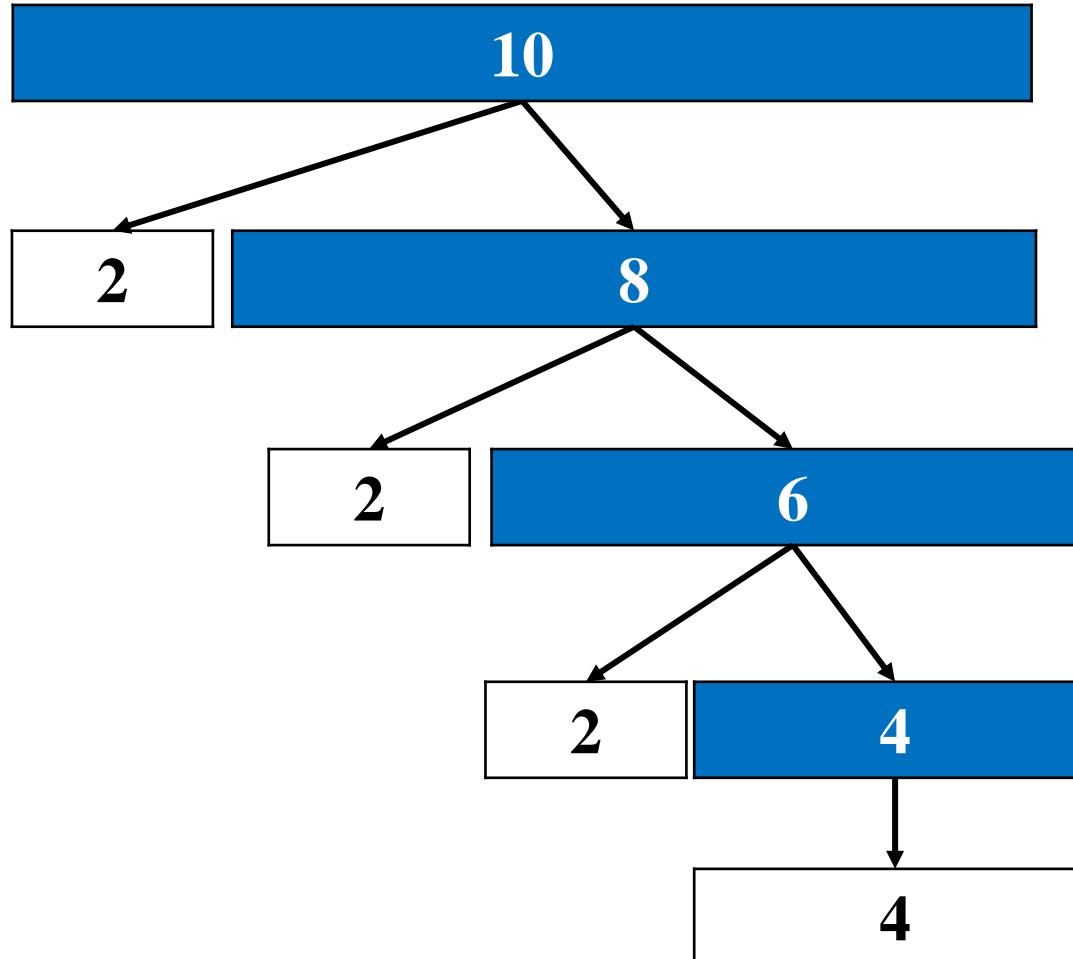
- 原始问题不限制切割次数



- 原始问题不限制切割次数



- 原始问题不限制切割次数



- 可能存在**最优子结构**和**重叠子问题**



# 问题结构分析

- 给出问题表示

- $C[j]$ : 切割长度为 $j$ 的钢条可得最大总收益

$C[j]$

$j$

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪



# 问题结构分析

- 给出问题表示

- $C[j]$ : 切割长度为 $j$ 的钢条可得最大总收益

$C[j]$

$j$

- 明确原始问题

- $C[n]$ : 切割长度为 $n$ 的钢条可得最大总收益

问题结构分析

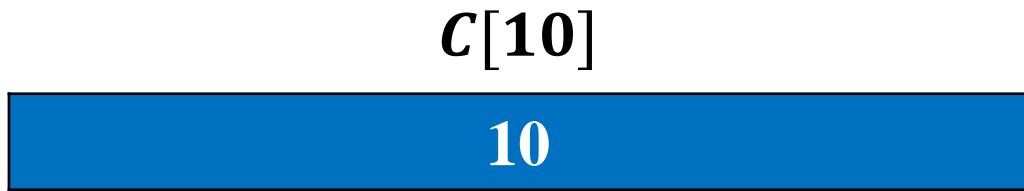
递推关系建立

自底向上计算

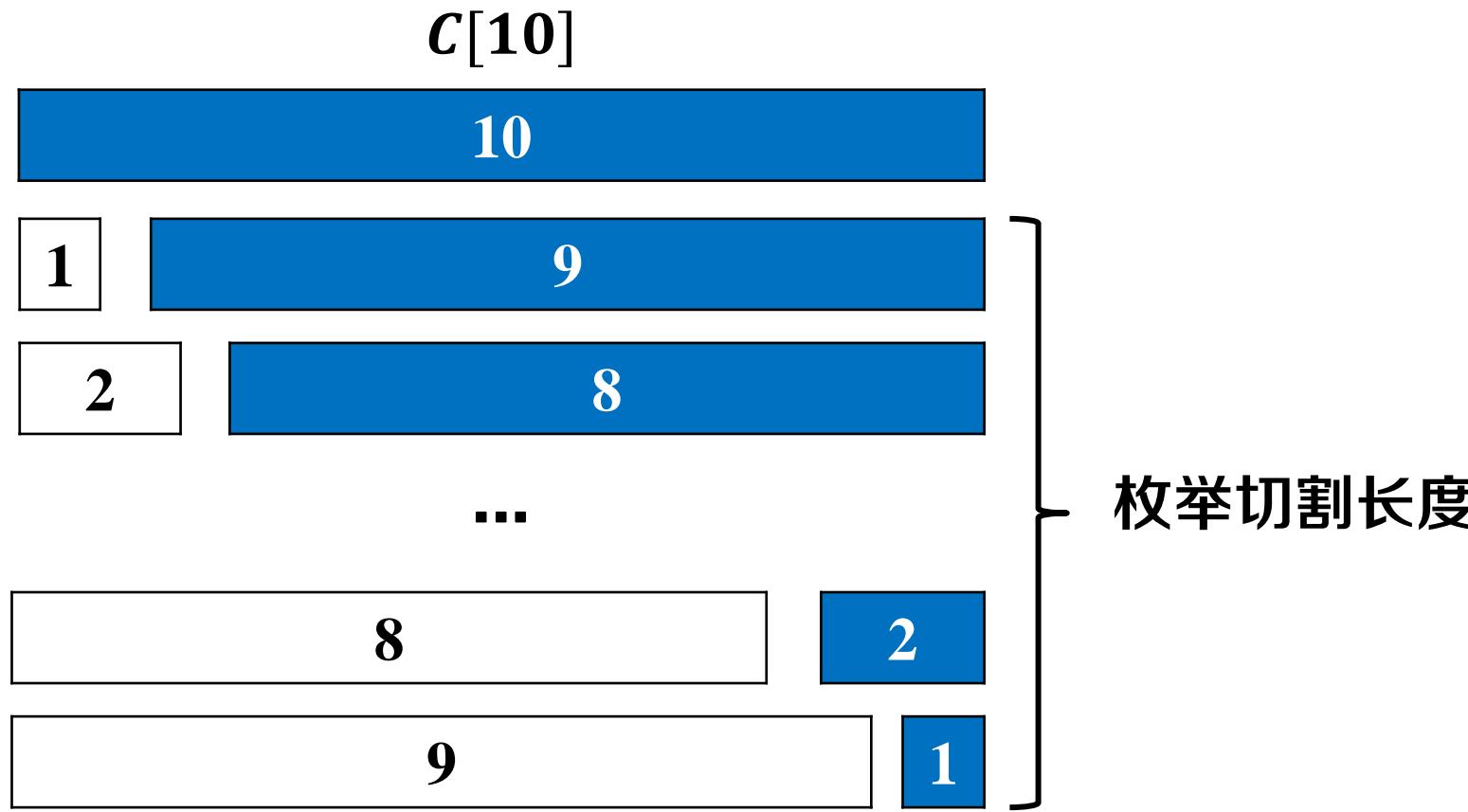
最优方案追踪



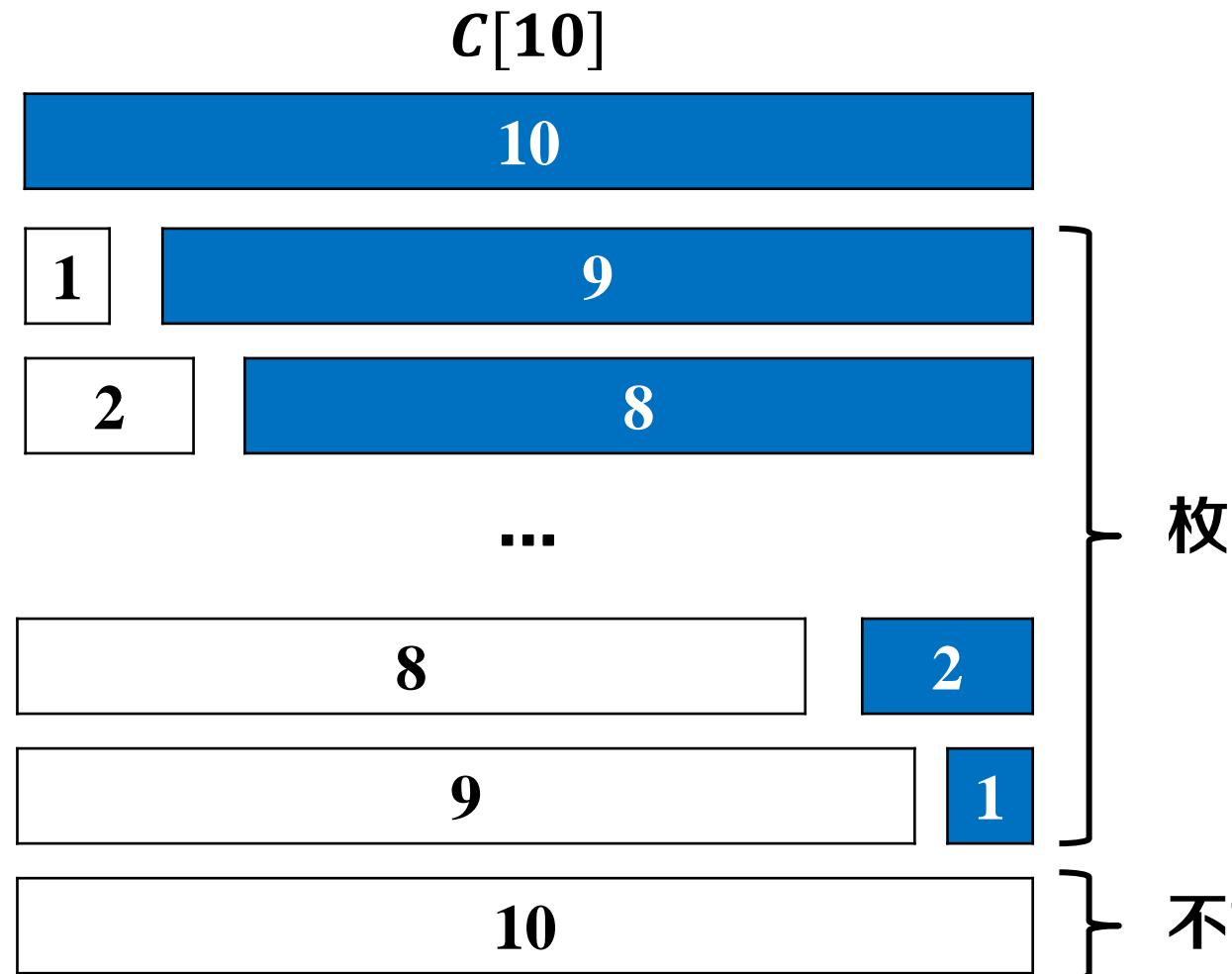
# 递推关系建立：分析最优（子）结构



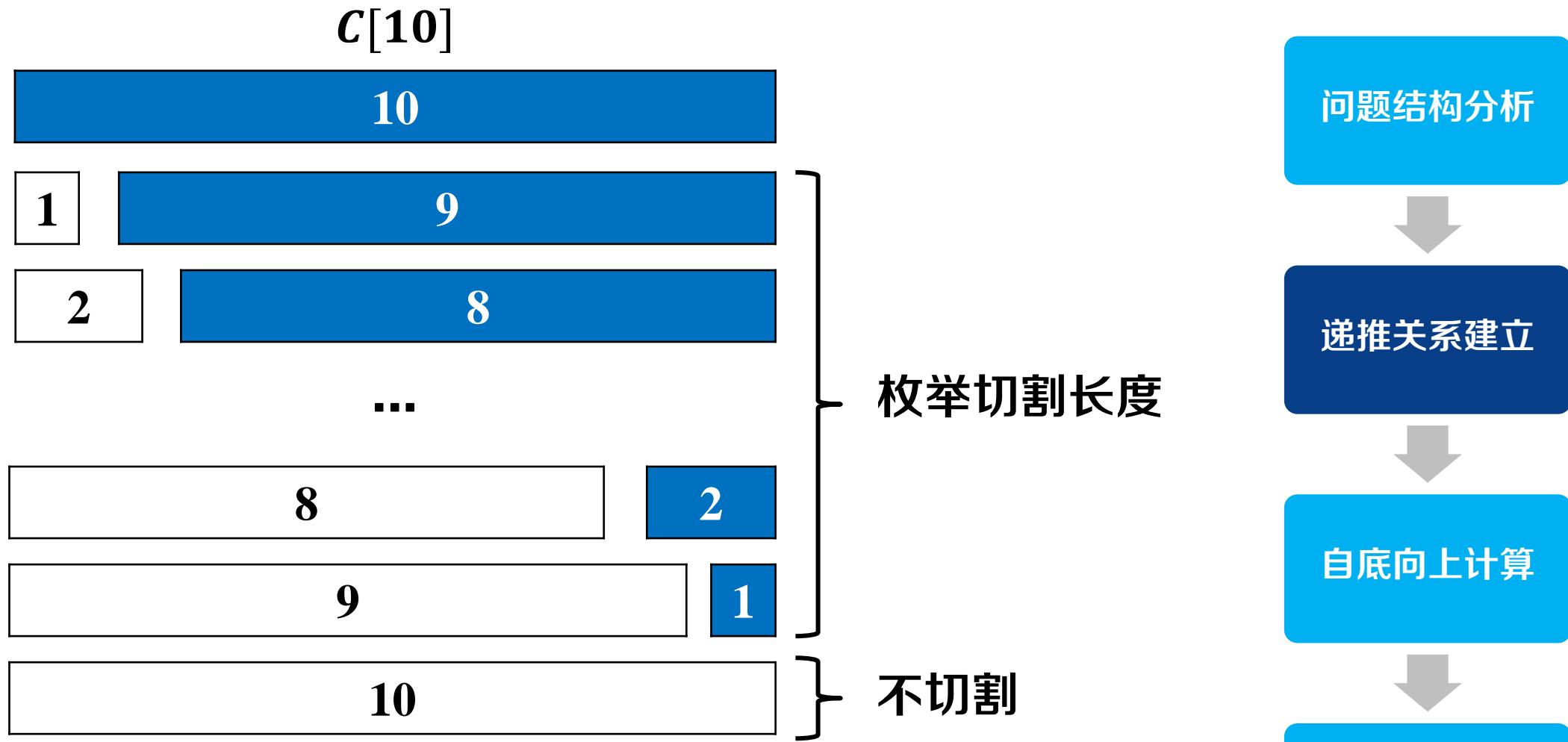
# 递推关系建立：分析最优（子）结构



# 递推关系建立：分析最优（子）结构

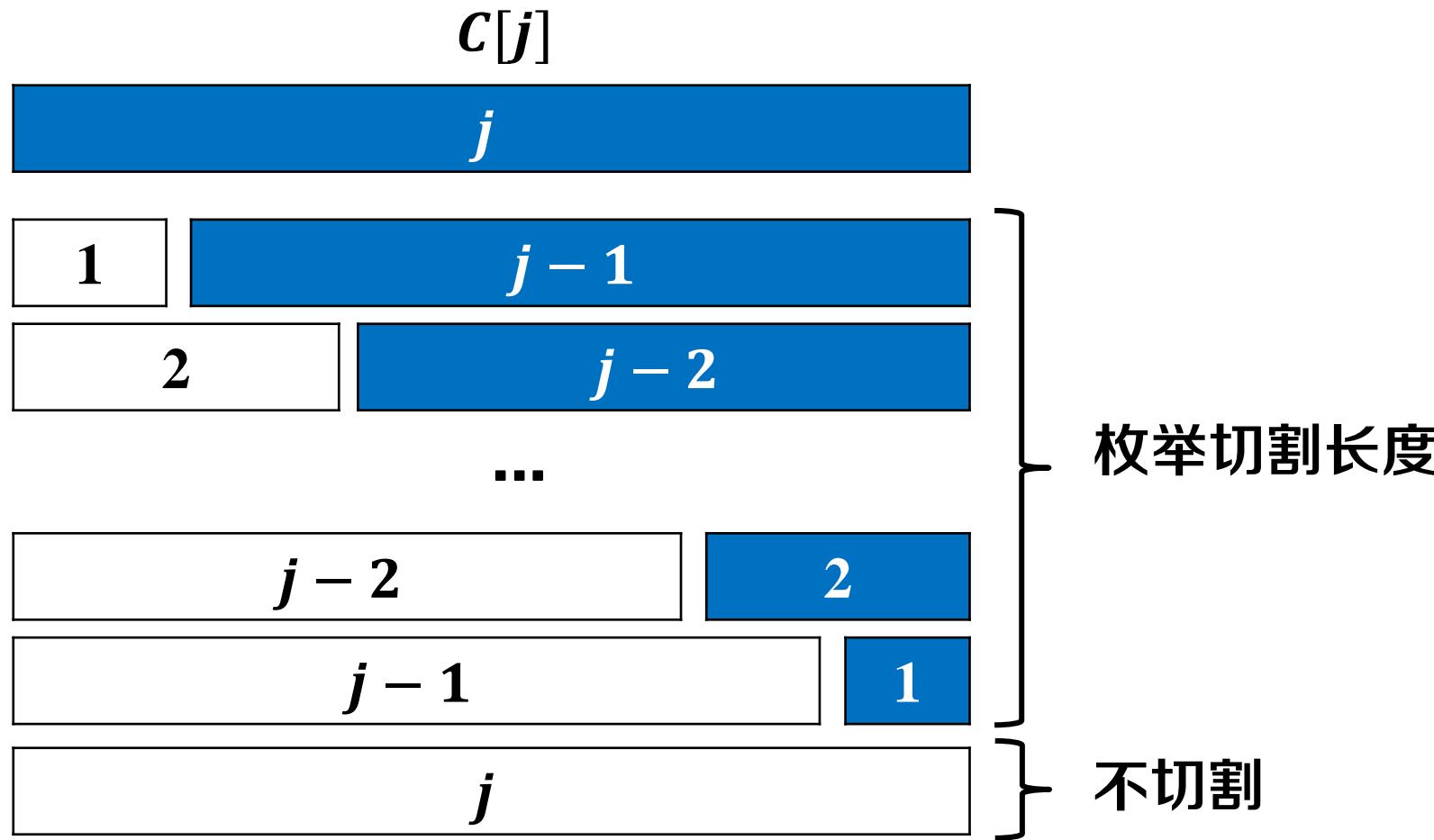


# 递推关系建立：分析最优（子）结构

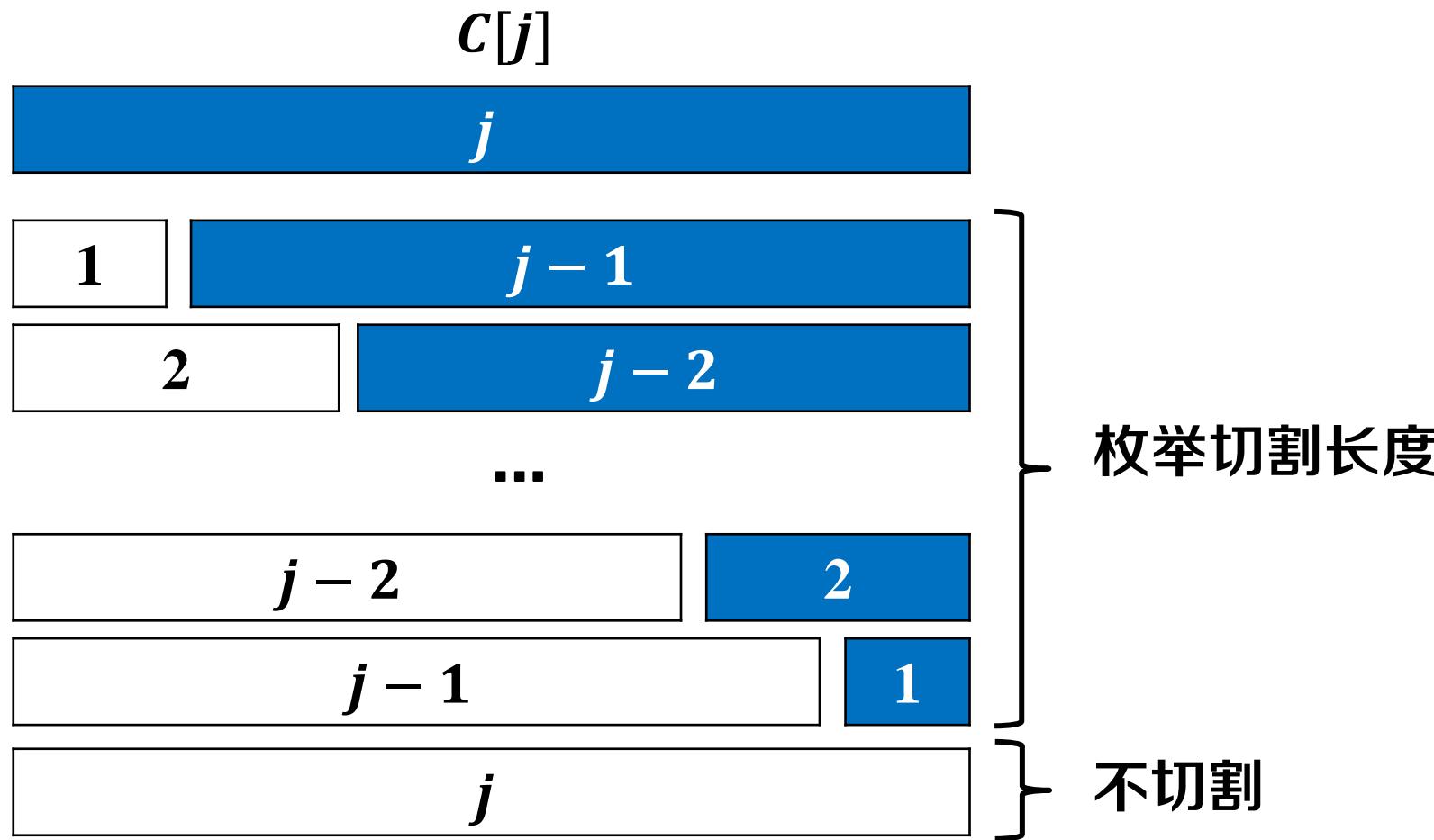


- $$C[10] = \max_{1 \leq i \leq 9} \{p[i] + C[10 - i], p[10]\}$$

# 递推关系建立：分析最优（子）结构

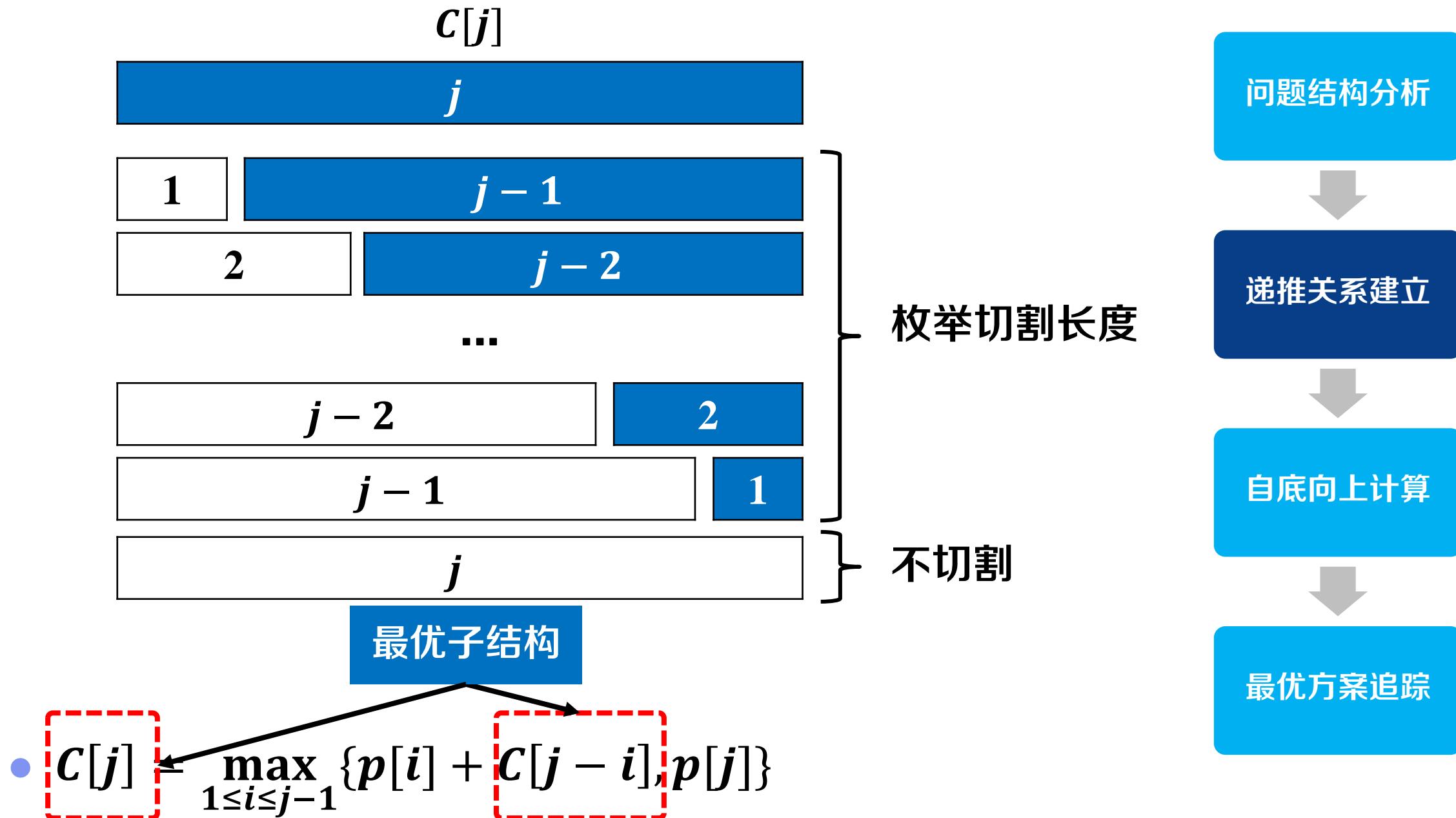


# 递推关系建立：分析最优（子）结构



- $$C[j] = \max_{1 \leq i \leq j-1} \{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

# 递推关系建立：分析最优（子）结构





# 递推关系建立：构造递推公式

- 对于每个钢条长度 $j$

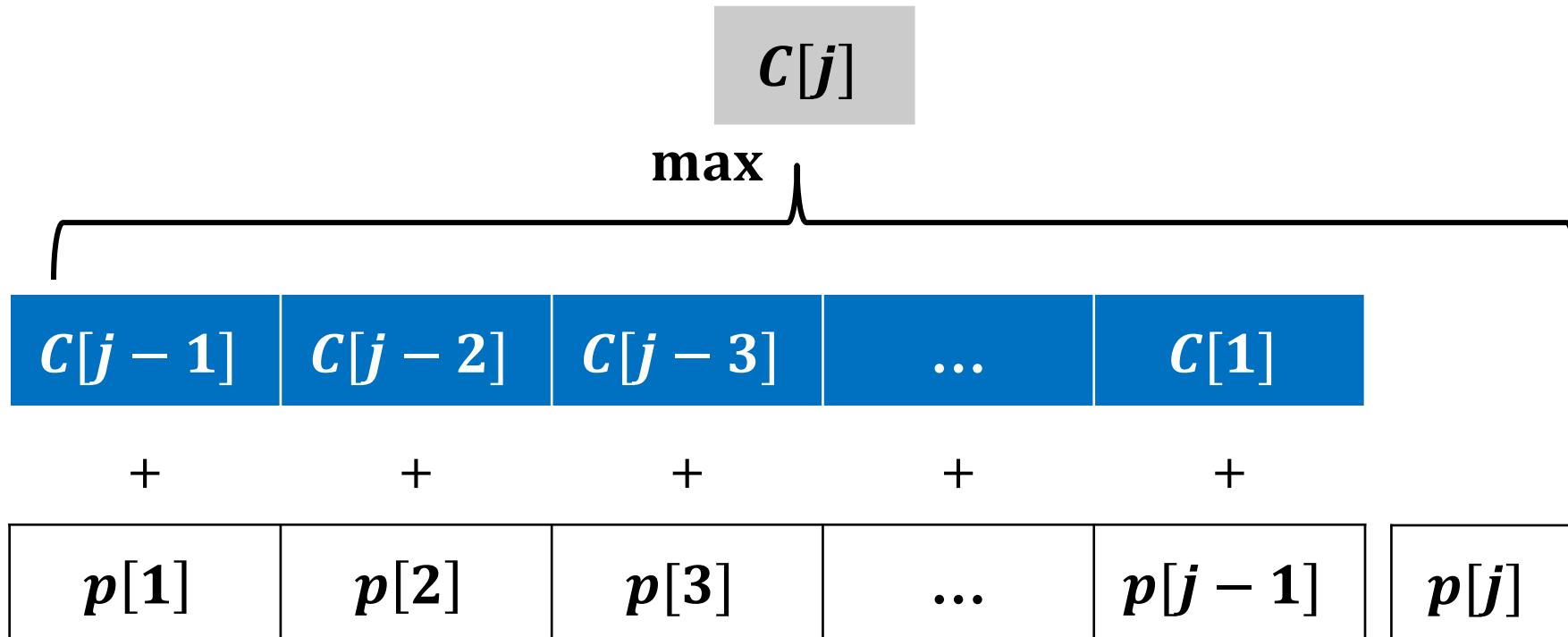
- $C[j] = \max_{1 \leq i \leq j-1} \{p[i] + C[j-i], p[j]\}$



# 递推关系建立：构造递推公式

- 对于每个钢条长度 $j$

- $C[j] = \max_{1 \leq i \leq j-1} \{p[i] + C[j-i], p[j]\}$



问题结构分析

递推关系建立

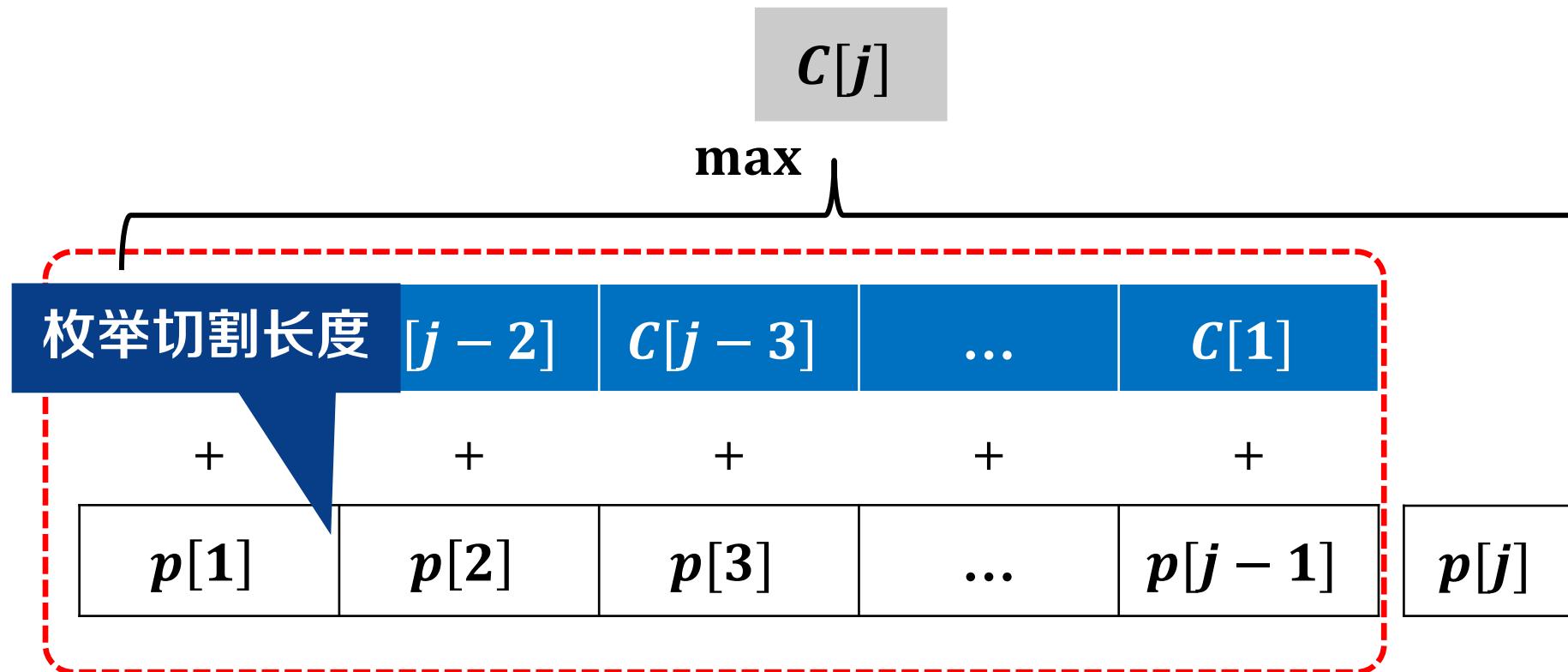
自底向上计算

最优方案追踪

# 递推关系建立：构造递推公式

- 对于每个钢条长度 $j$

- $C[j] = \max_{1 \leq i \leq j-1} \{p[i] + C[j-i], p[j]\}$



问题结构分析

递推关系建立

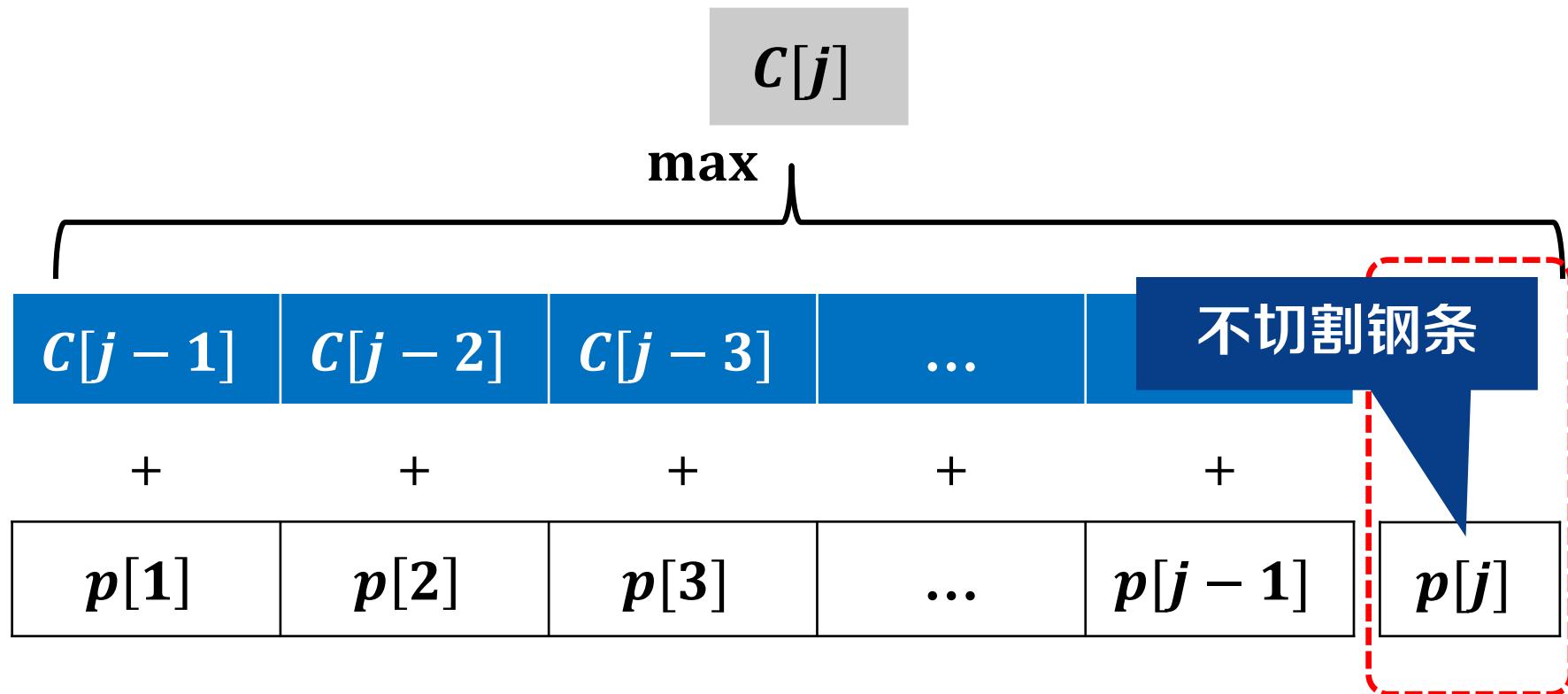
自底向上计算

最优方案追踪

# 递推关系建立：构造递推公式

- 对于每个钢条长度 $j$

- $C[j] = \max_{1 \leq i \leq j-1} \{p[i] + C[j-i], p[j]\}$



问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

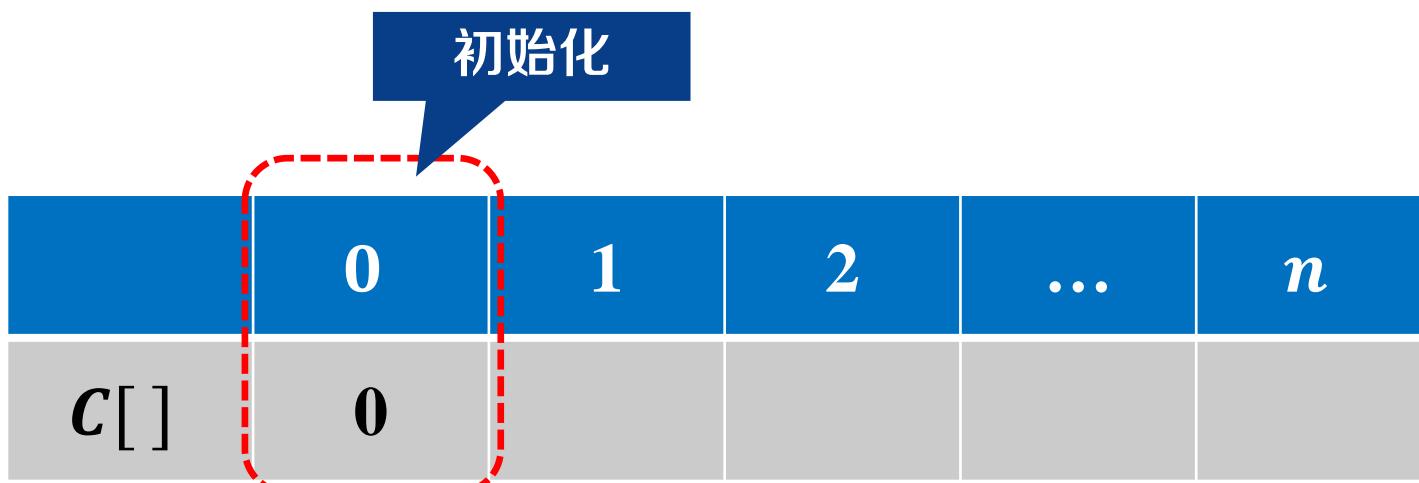


# 自底向上计算：确定计算顺序

已知钢条价格

$p[ ]$	$p[1]$	$p[2]$	$\dots$	$p[n]$
--------	--------	--------	---------	--------

- 初始话
  - $C[0] = 0$  切割长度为0的钢条，总收益为0



问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪



# 自底向上计算：确定计算顺序

已知钢条价格

$p[ ]$	$p[1]$	$p[2]$	$\dots$	$p[n]$
--------	--------	--------	---------	--------

- **初始化**
  - $C[0] = 0$  切割长度为0的钢条，总收益为0
- **递推公式**
  - $C[j] = \max_{1 \leq i \leq j-1} \{p[i] + C[j-i], p[j]\}$

自底向上计算

	0	1	2	$\dots$	$n$
$C[ ]$	0				★

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪



# 自底向上计算：依次求解问题

已知钢条价格

$p[ ]$	$p[1]$	$p[2]$	$\dots$	$p[n]$
--------	--------	--------	---------	--------

问题结构分析



递推关系建立



自底向上计算



最优方案追踪

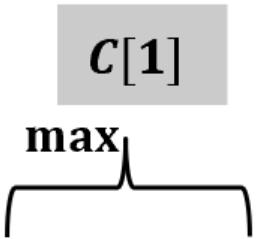
初始化

	0	1	2	$\dots$	$n$
$C[ ]$	$0 \rightarrow$				

# 自底向上计算：依次求解问题

已知钢条价格

$p[ ]$	$p[1]$	$p[2]$	...	$p[n]$
--------	--------	--------	-----	--------



$p[1]$

$$c[1] = \max\{p[1]\}$$

	0	1	2	...	$n$
$c[ ]$	0	→			

问题结构分析

递推关系建立

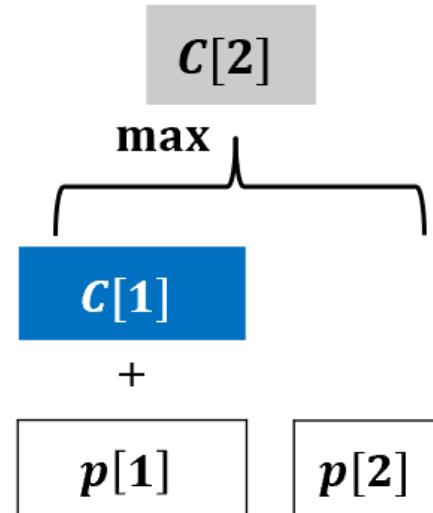
自底向上计算

最优方案追踪

# 自底向上计算：依次求解问题

已知钢条价格

$p[ ]$	$p[1]$	$p[2]$	...	$p[n]$
--------	--------	--------	-----	--------



问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

	0	1	2	...	$n$
$C[ ]$	0				

# 自底向上计算：依次求解问题

已知钢条价格

$p[ ]$	$p[1]$	$p[2]$	$\dots$	$p[n]$
--------	--------	--------	---------	--------

$c[j]$

$\max$

$c[j - 1]$	$\dots$	$c[1]$
+	+	+

$p[1]$	$\dots$	$p[j - 1]$	$p[j]$
--------	---------	------------	--------

$$C[j] = \max_{1 \leq i \leq j-1} \{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$



问题结构分析

递推关系建立

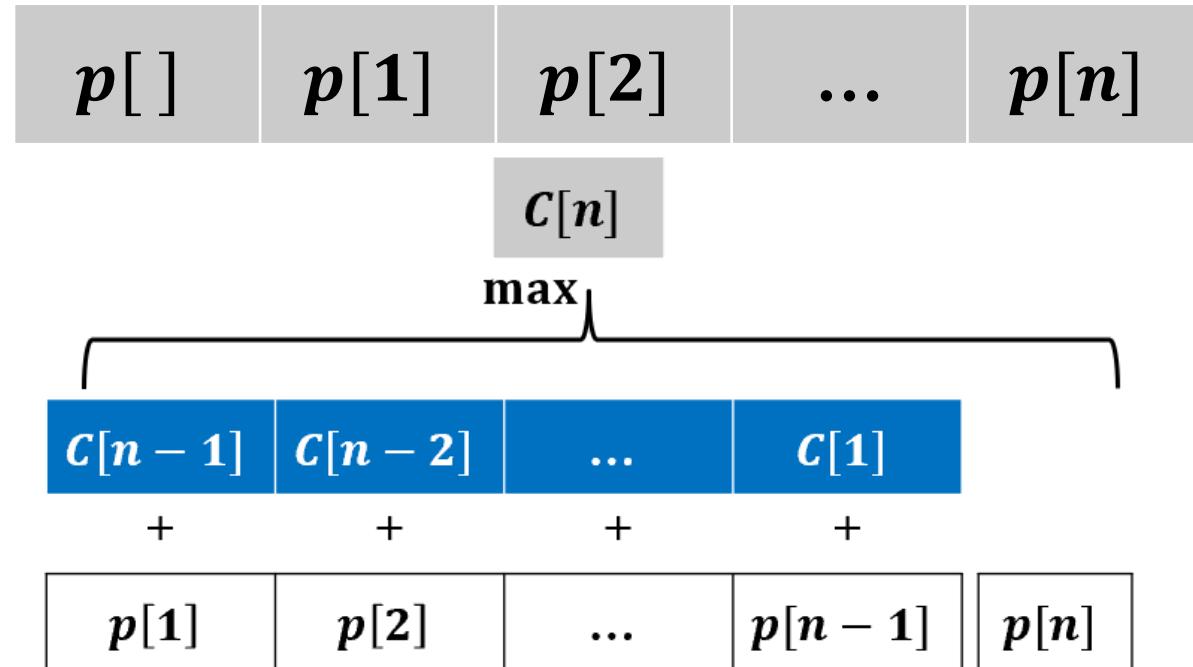
自底向上计算

最优方案追踪

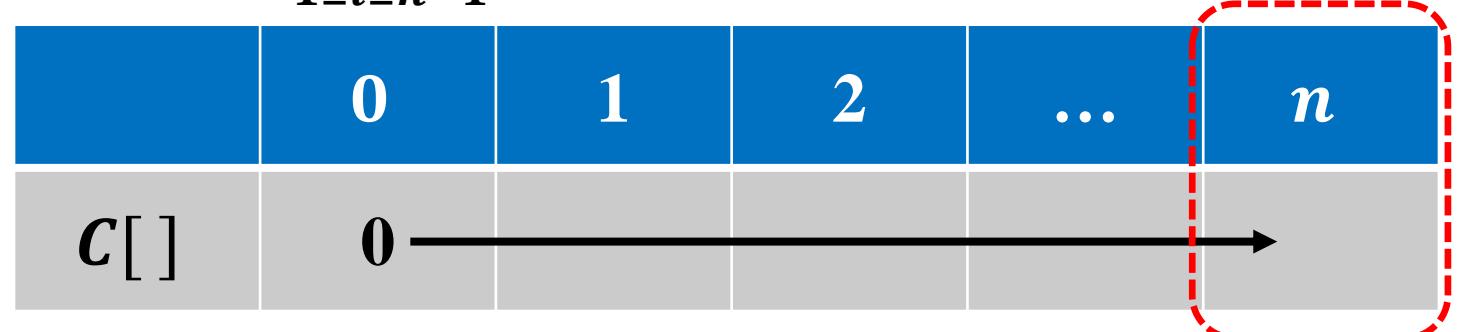


# 自底向上计算：依次求解问题

已知钢条价格



$$C[n] = \max_{1 \leq i \leq n-1} \{p[i] + C[n-i], p[n]\}$$



问题结构分析

递推关系建立

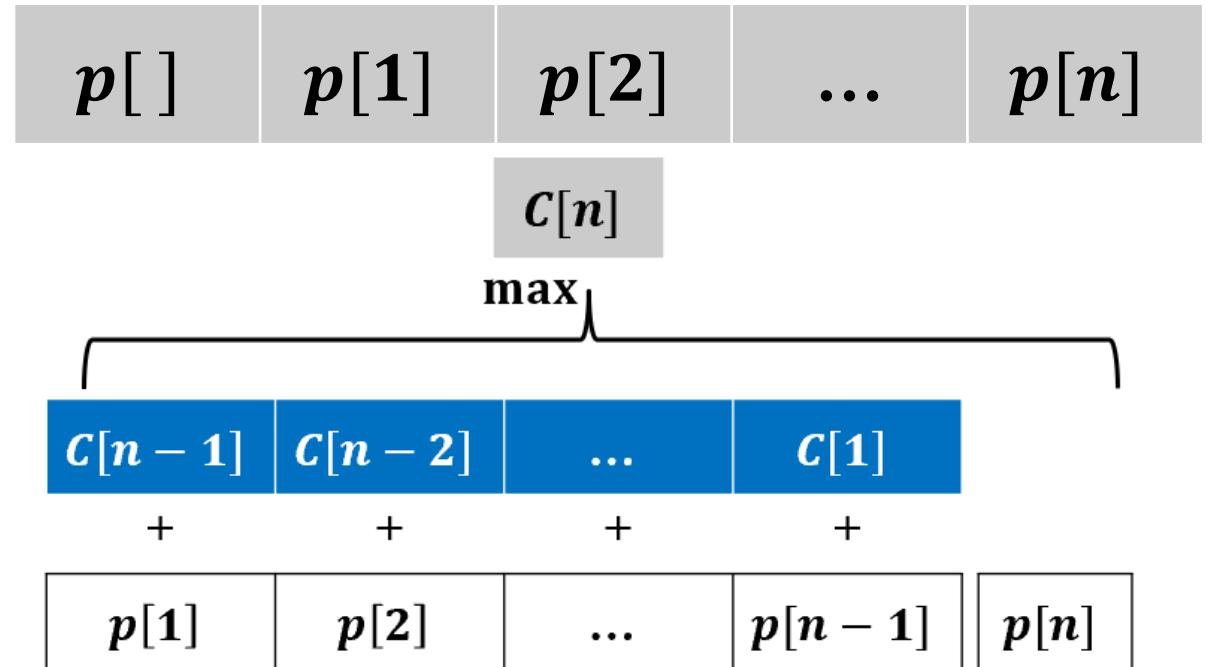
自底向上计算

最优方案追踪



# 自底向上计算：依次求解问题

已知钢条价格



$$C[n] = \max_{1 \leq i \leq n-1} \{p[i] + C[n-i], p[n]\}$$

	0	1	2	$\dots$	$n$
$C[ ]$	0				★

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 最优方案追踪：记录决策过程

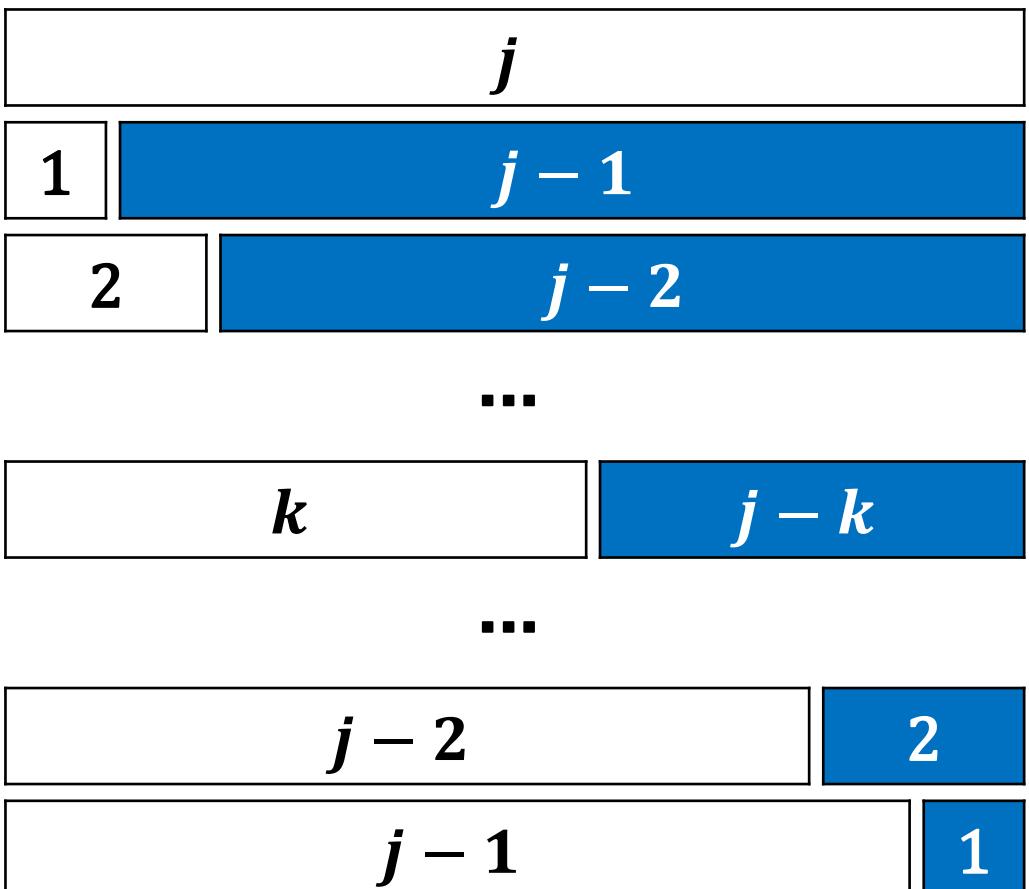


- 构造追踪数组 $rec[1..n]$



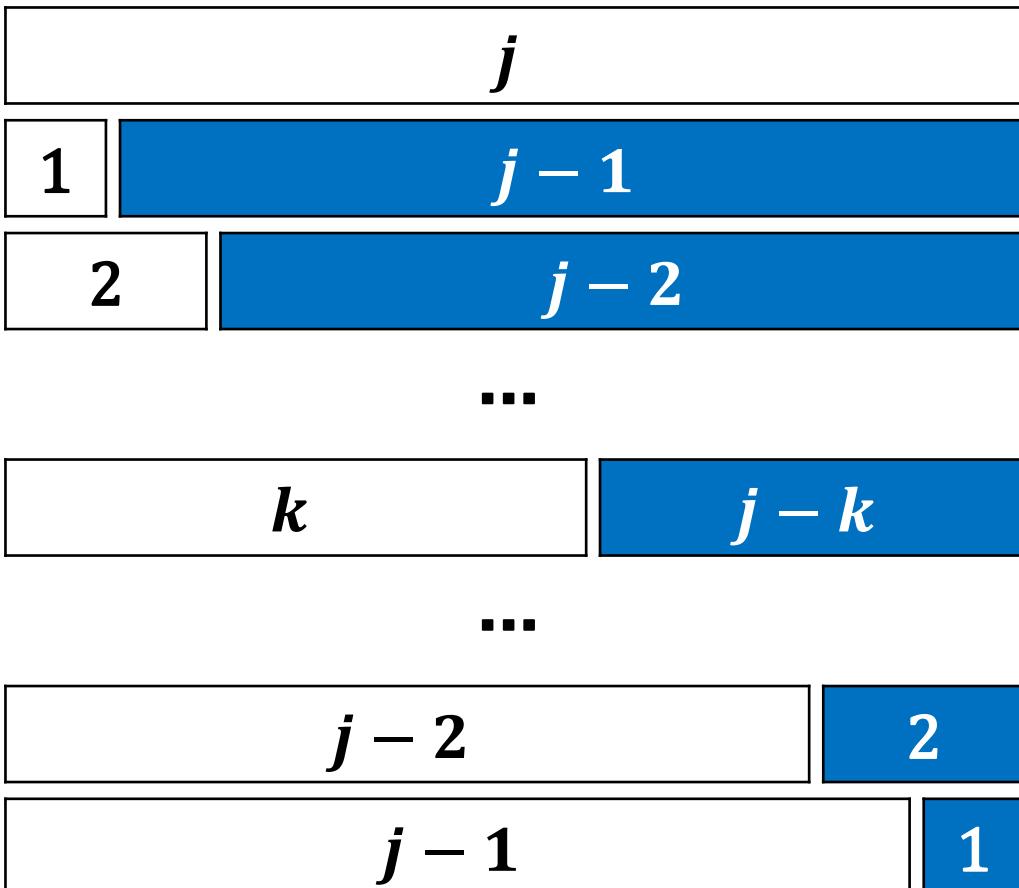
# 最优方案追踪：记录决策过程

- 构造追踪数组 $rec[1..n]$



# 最优方案追踪：记录决策过程

- 构造追踪数组 $rec[1..n]$
- $rec[j]$ : 记录长度为 $j$ 钢条的最优切割方案



所有方案

问题结构分析

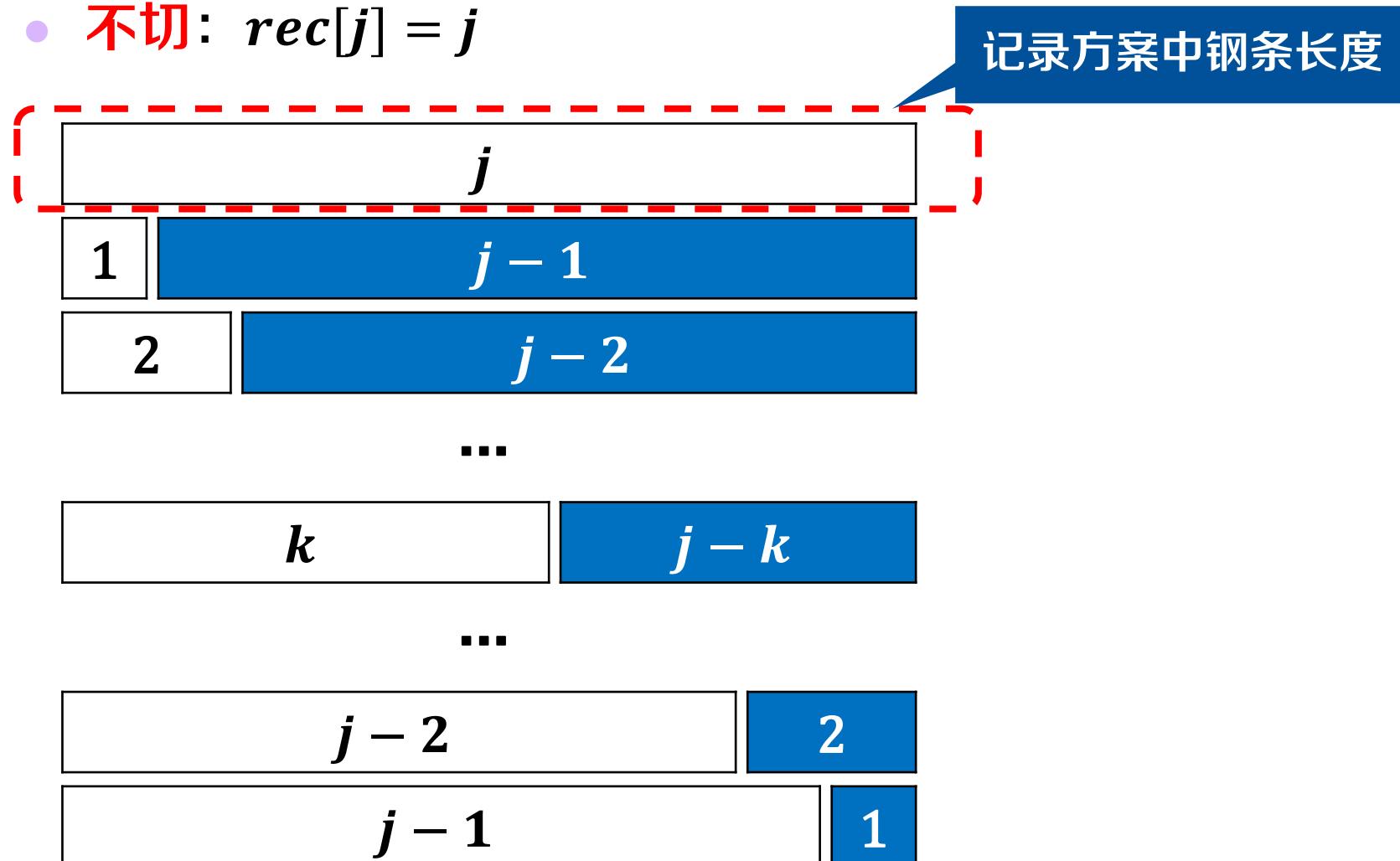
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

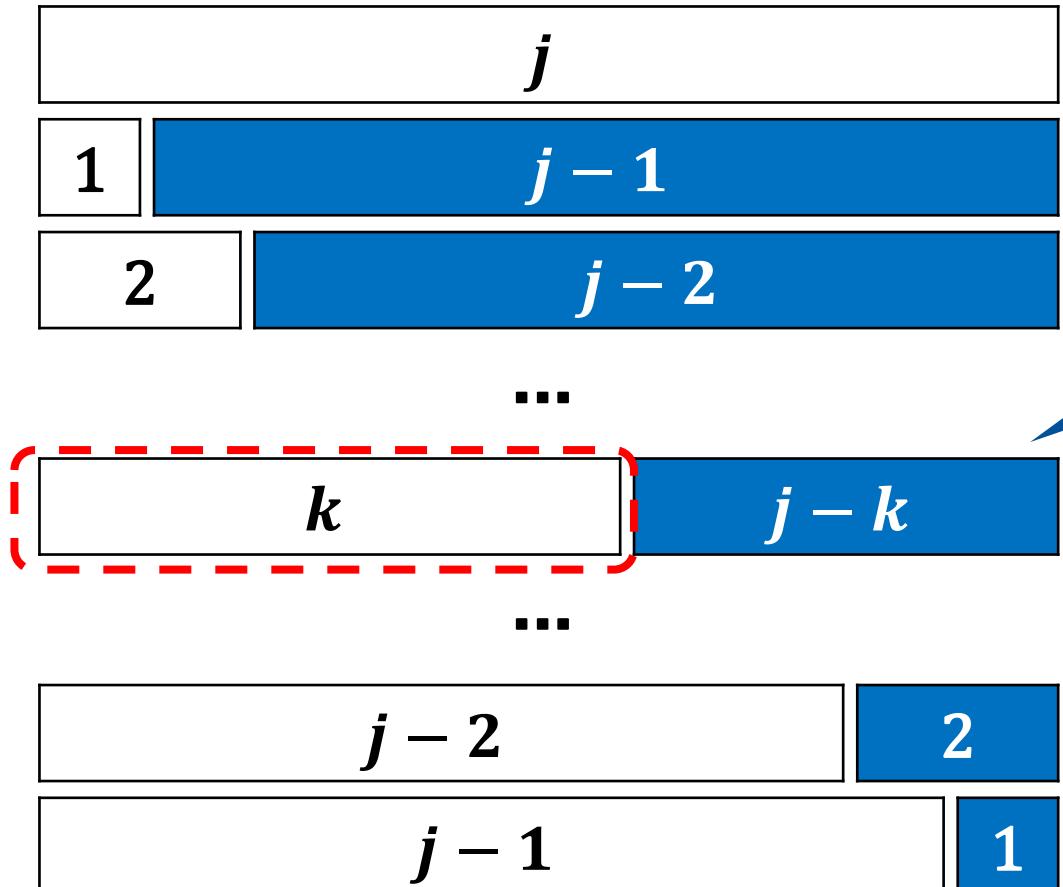
# 最优方案追踪：记录决策过程

- 构造追踪数组  $rec[1..n]$
- $rec[j]$ : 记录长度为  $j$  钢条的最优切割方案
  - 不切:  $rec[j] = j$



# 最优方案追踪：记录决策过程

- 构造追踪数组  $rec[1..n]$
- $rec[j]$ : 记录长度为  $j$  钢条的最优切割方案
  - 不切:  $rec[j] = j$  切割:  $rec[j] = k$



问题结构分析

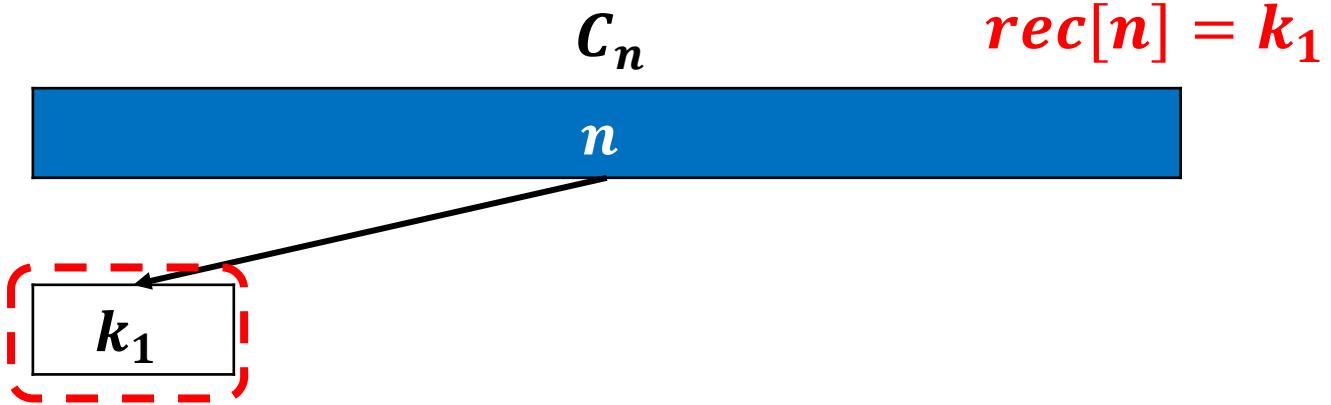
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

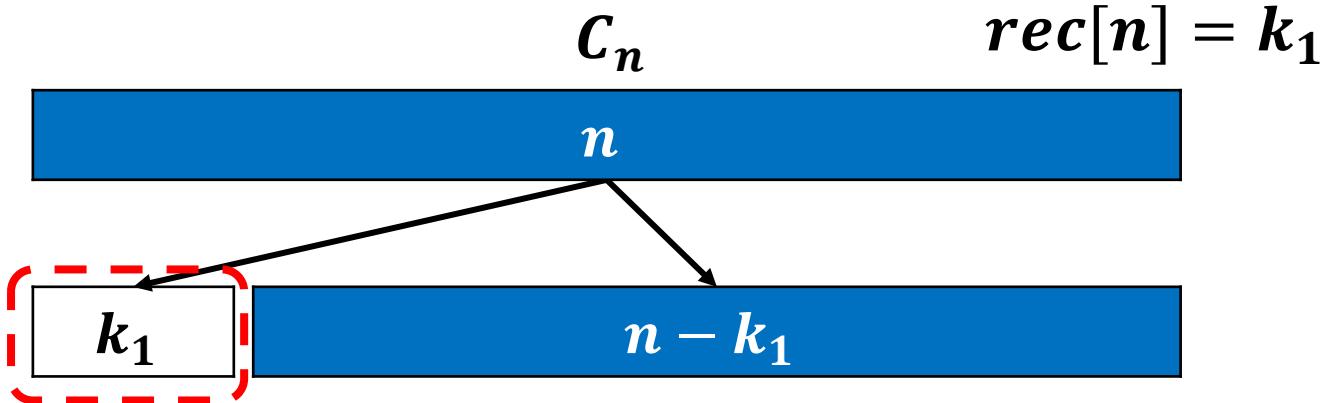
# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案
  - 输出长度为 $k_1$ 的钢条



# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案
  - 输出长度为 $k_1$ 的钢条



问题结构分析

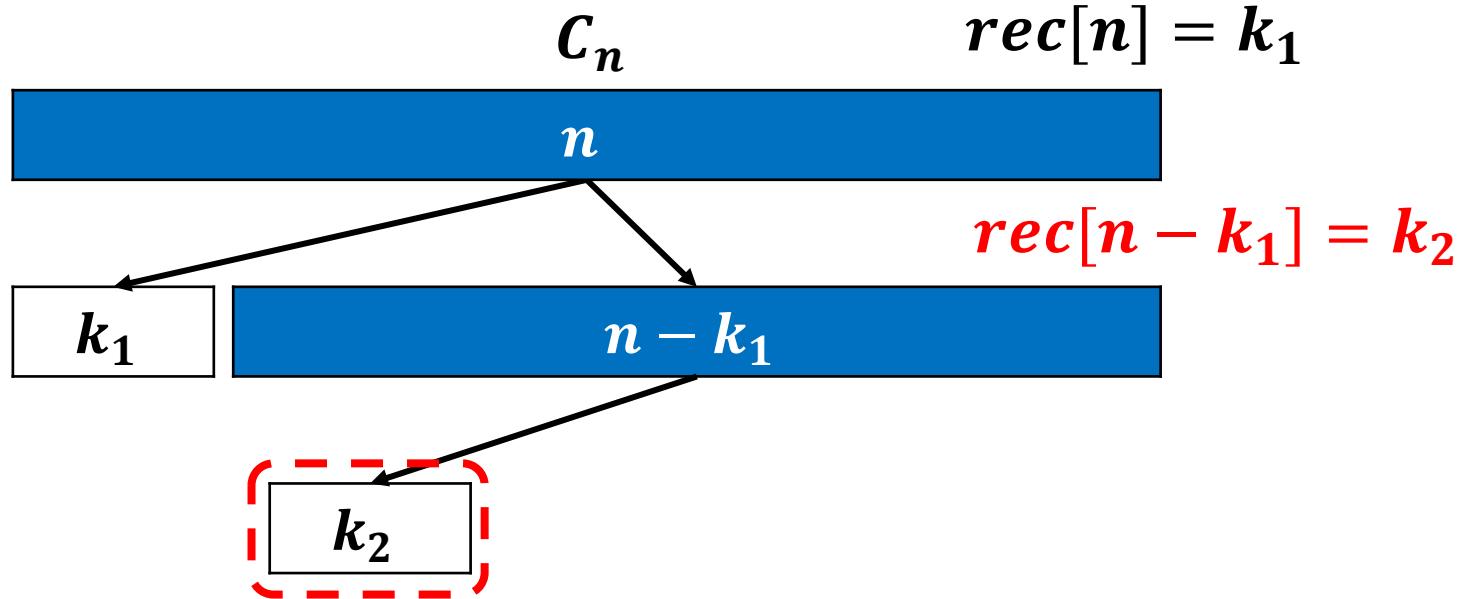
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

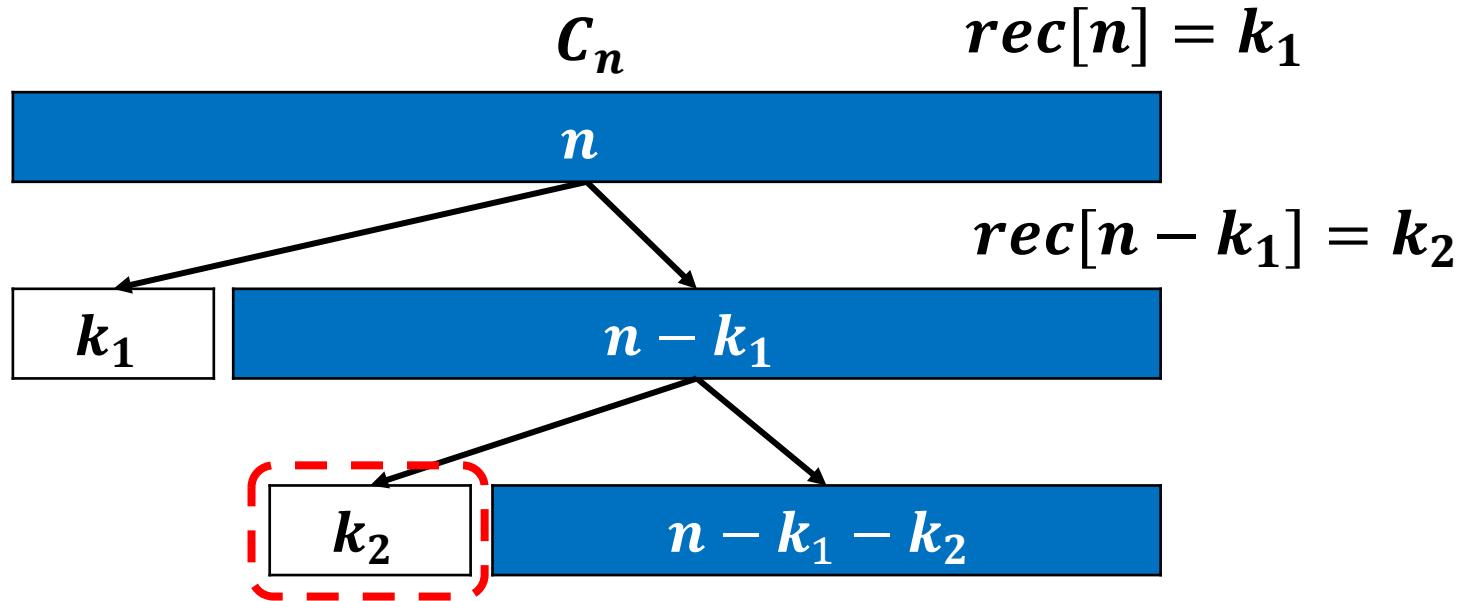
# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案
  - 输出长度为 $k_2$ 的钢条



# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案
  - 输出长度为 $k_2$ 的钢条



问题结构分析

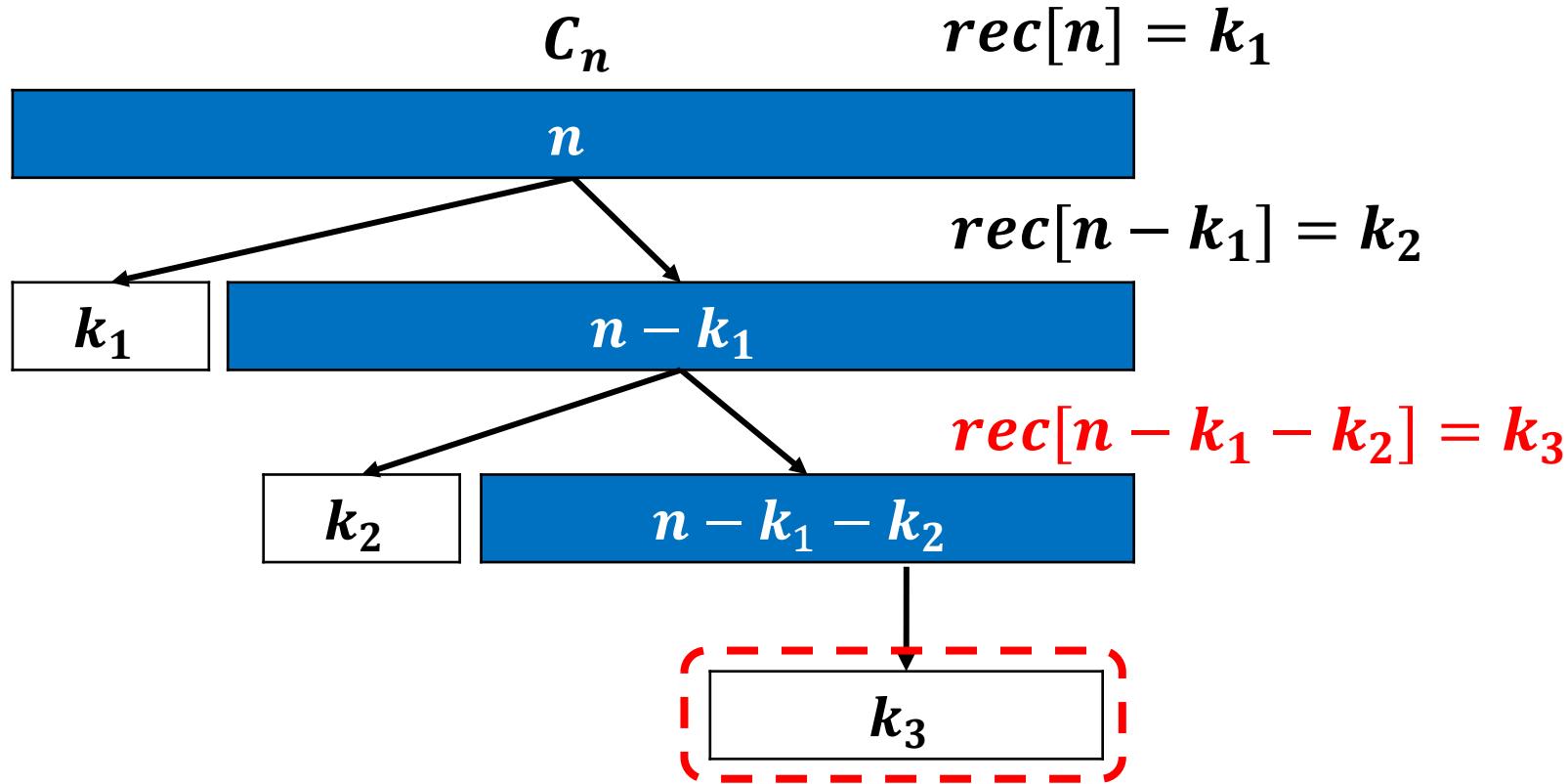
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

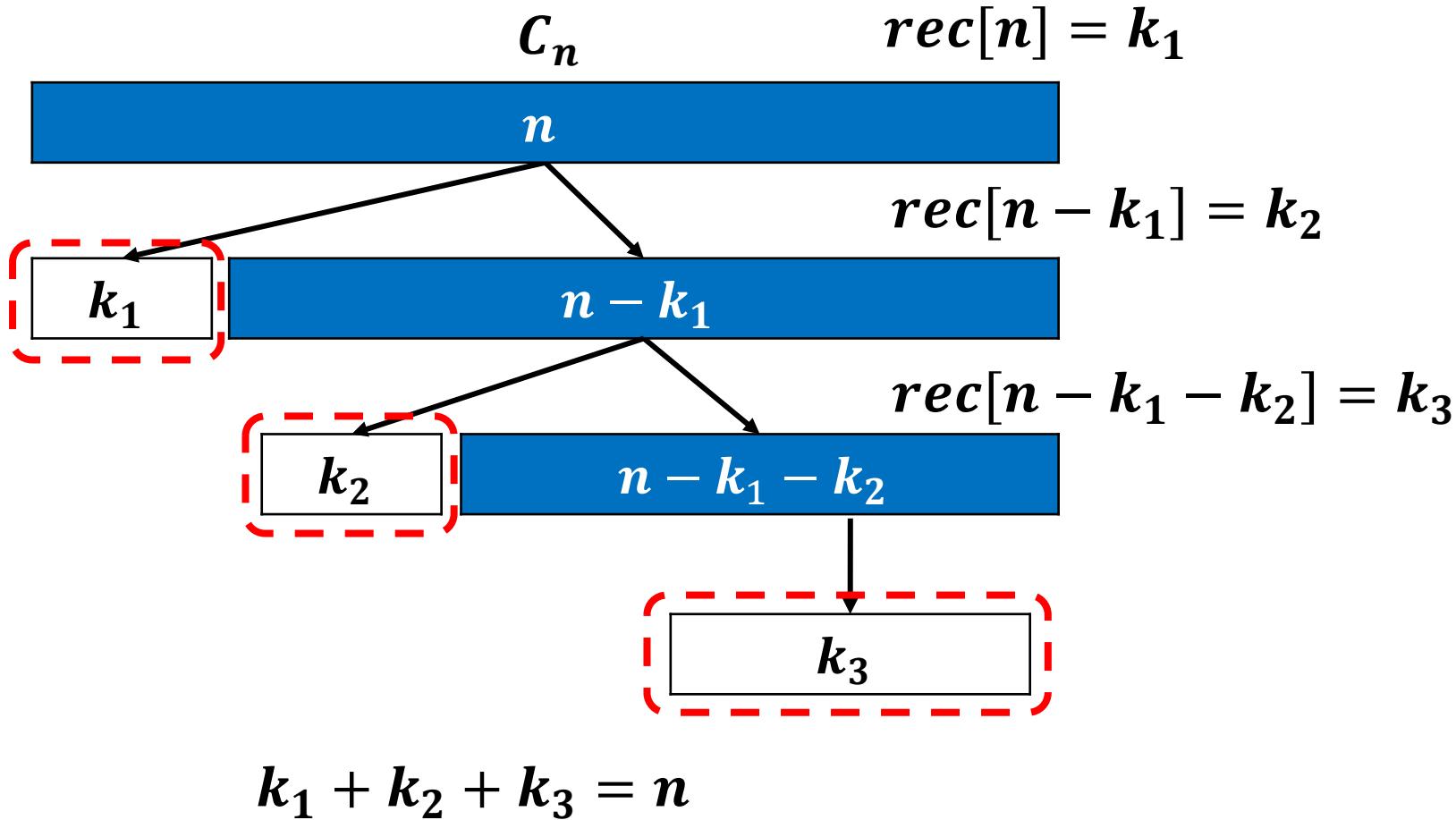
# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案
  - 输出长度为 $k_3$ 的钢条



# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案
  - 递归出口：输出的钢条总长度已达 $n$



问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 算法实例

$$n = 10$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24
$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$c[i]$	0										
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10

初始化

# 算法实例



$$n = 10$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$$j = 1$$

$i$	1	$p[j] = p[1]$
	1	

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 1$

$i$	1	$\max\{p[i] + C[j - i], p[j]\}$
	1	

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0										
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 1$

$i$	1	$\max\{p[i] + C[j - i], p[j]\}$
	1	

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1									
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10

# 算法实例



$$n = 10$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$$j = 2$$

A diagram illustrating a 2x2 grid. The top-left cell contains the letter  $i$ , the top-right cell contains the number  $1$ , the bottom-left cell contains the number  $2$ , and the bottom-right cell contains the expression  $p[1] + c[1]$ . A blue arrow originates from the bottom-left cell and points towards the bottom-right cell.

# 算法实例



$$n = 10$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$$j = 2$$

$i$	1	2
	2	5


$$p[j] = p[2]$$

# 算法实例



$$n = 10$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$$j = 2$$

$i$	1	2	$\max\{p[i] + C[j - i], p[j]\}$
	2	5	

# 算法实例



$$n = 10$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$$j = 2$$

$i$	1	2	$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$
	2	5	

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 3$

$i$	1
	6

$p[1] + C[2]$

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5								
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
			1	2							

# 算法实例



$$n = 10$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$$j = 3$$

$i$	1	2	$p[2] + c[1]$
	6	6	

# 算法实例



$$n = 10$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$$j = 3$$

$i$	1	2	3	$p[j] = p[3]$
	6	6	8	

# 算法实例



$$n = 10$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$$j = 3$$

$i$	1	2	3	$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$
	6	6	8	

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 3$

$i$	1	2	3	$\max\{p[i] + C[j - i], p[j]\}$
	6	6	8	

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8							
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3							

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 4$

$i$	1
	9

$p[1] + C[3]$

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8							
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 4$

$i$	1	2
	9	10

$p[2] + C[2]$

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8							
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
			1	2	3						

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 4$

$i$	1	2	3
	9	10	9

$p[3] + C[1]$

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8							
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3							

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 4$

$i$	1	2	3	4	$p[j] = p[4]$
	9	10	9	9	

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$c[i]$	0	1	5	8							
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3							

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 4$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4
	9	10	9	9

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8							
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3							

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 4$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4
	9	10	9	9

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10						
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2						

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 5$

$i$	1	2	3	4	5
	11	13	13	10	10

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$c[i]$	0	1	5	8	10						
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2						

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 5$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5
	11	13	13	10	10

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10						
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2						

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 5$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5
	11	13	13	10	10

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13					
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2					

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 6$

$i$	1	2	3	4	5	6
	14	15	16	14	11	17

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$c[i]$	0	1	5	8	10	13					
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 6$

$i$	1	2	3	4	5	6	$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$
	14	15	16	14	11	17	

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13					
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 6$

$i$	1	2	3	4	5	6	$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$	
	14	15	16	14	11	17	$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$	

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17				
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 7$

$i$	1	2	3	4	5	6	7
	18	18	18	17	15	18	17

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$c[i]$	0	1	5	8	10	13	17				
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6				

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 7$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7
	18	18	18	17	15	18	17

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17				
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6				

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 7$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7
	18	18	18	17	15	18	17

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18			
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 8$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8
	19	22	21	19	18	22	18	20

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$c[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18			
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1			

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 8$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8
	19	22	21	19	18	22	18	20

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18			
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1			

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 8$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8
	19	22	21	19	18	22	18	20

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22		
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2		

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 9$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	23	23	25	22	20	25	22	21	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$c[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22		
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2		

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 9$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	23	23	25	22	20	25	22	21	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22		
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2		

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 9$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9
	23	23	25	22	20	25	22	21	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2	3	

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	26	27	26	26	23	27	25	25	25	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$c[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2	3	



# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 10$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	26	27	26	26	23	27	25	25	25	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2	3	

# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 10$

$$\max\{p[i] + C[j-i], p[j]\}$$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	26	27	26	26	23	27	25	25	25	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	27
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2	3	2



# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	26	27	26	26	23	27	25	25	25	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$c[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	27
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2	3	2



# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	26	27	26	26	23	27	25	25	25	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	27
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2	3	2

最大收益=  $C[10] = 27$



# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	26	27	26	26	23	27	25	25	25	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	27
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2	3	2

最大收益=  $C[10] = 27$

切割方案= { 2,



# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	26	27	26	26	23	27	25	25	25	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	27
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2	3	2

最大收益=  $C[10] = 27$

切割方案= { 2, 2



# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	26	27	26	26	23	27	25	25	25	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	27
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
		1	2	3	2	2	6	1	2	3	2

最大收益=  $C[10] = 27$

切割方案= { 2, 2, 6 }



# 算法实例

$n = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$p_i$	1	5	8	9	10	17	17	20	24	24

$j = 10$

$i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	26	27	26	26	23	27	25	25	25	24

$i$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$C[i]$	0	1	5	8	10	13	17	18	22	25	27
$rec$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	0	1	2	3	2	2	6	1	2	3	2

最大收益=  $C[10] = 27$

切割方案= { 2, 2, 6}



# 伪代码

## ● RodCutting( $p, n$ )

输入: 钢条价格表 $p[1..n]$ , 钢条长度 $n$

输出: 最大收益 $C[n]$ , 钢条切割方案

//初始化

新建一维数组 $C[0..n], rec[0..n]$

$C[0] \leftarrow 0$

初始化

//动态规划

for  $j \leftarrow 1$  to  $n$  do

$q \leftarrow p[j]$

$rec[j] \leftarrow j$

    for  $i \leftarrow 1$  to  $j - 1$  do

        if  $q < p[i] + C[j - i]$  then

$q \leftarrow p[i] + C[j - i]$

$rec[j] \leftarrow i$

        end

    end

$C[j] \leftarrow q$

end



# 伪代码

## ● RodCutting( $p, n$ )

输入: 钢条价格表 $p[1..n]$ , 钢条长度 $n$

输出: 最大收益 $C[n]$ , 钢条切割方案

//初始化

新建一维数组 $C[0..n], rec[0..n]$

$C[0] \leftarrow 0$

//动态规划

for  $j \leftarrow 1$  to  $n$  do

$q \leftarrow p[j]$

$rec[j] \leftarrow j$

  for  $i \leftarrow 1$  to  $j - 1$  do

    if  $q < p[i] + C[j - i]$  then

$q \leftarrow p[i] + C[j - i]$

$rec[j] \leftarrow i$

    end

  end

$C[j] \leftarrow q$

end

依次计算子问题



# 伪代码

## ● RodCutting( $p, n$ )

输入: 钢条价格表  $p[1..n]$ , 钢条长度  $n$

输出: 最大收益  $C[n]$ , 钢条切割方案

//初始化

新建一维数组  $C[0..n], rec[0..n]$

$C[0] \leftarrow 0$

//动态规划

for  $j \leftarrow 1$  to  $n$  do

$q \leftarrow p[j]$

$rec[j] \leftarrow j$

  for  $i \leftarrow 1$  to  $j - 1$  do

    if  $q < p[i] + C[j - i]$  then

$q \leftarrow p[i] + C[j - i]$

$rec[j] \leftarrow i$

    end

  end

$C[j] \leftarrow q$

end

不切割钢条



# 伪代码

## ● RodCutting( $p, n$ )

输入: 钢条价格表  $p[1..n]$ , 钢条长度  $n$

输出: 最大收益  $C[n]$ , 钢条切割方案

//初始化

新建一维数组  $C[0..n], rec[0..n]$

$C[0] \leftarrow 0$

//动态规划

for  $j \leftarrow 1$  to  $n$  do

$q \leftarrow p[j]$

$rec[j] \leftarrow j$

  for  $i \leftarrow 1$  to  $j - 1$  do

    if  $q < p[i] + C[j - i]$  then

$q \leftarrow p[i] + C[j - i]$

$rec[j] \leftarrow i$

    end

  end

$C[j] \leftarrow q$

end

枚举切割长度



# 伪代码

## ● RodCutting( $p, n$ )

输入: 钢条价格表 $p[1..n]$ , 钢条长度 $n$

输出: 最大收益 $C[n]$ , 钢条切割方案

//初始化

新建一维数组 $C[0..n], rec[0..n]$

$C[0] \leftarrow 0$

//动态规划

for  $j \leftarrow 1$  to  $n$  do

$q \leftarrow p[j]$

$rec[j] \leftarrow j$

    for  $i \leftarrow 1$  to  $j - 1$  do

        if  $q < p[i] + C[j - i]$  then

$q \leftarrow p[i] + C[j - i]$

$rec[j] \leftarrow i$

        end

    end

$C[j] \leftarrow q$

end

记录价格和决策



# 伪代码

## ● RodCutting( $p, n$ )

输入: 钢条价格表 $p[1..n]$ , 钢条长度 $n$

输出: 最大收益 $C[n]$ , 钢条切割方案

//初始化

新建一维数组 $C[0..n], rec[0..n]$

$C[0] \leftarrow 0$

//动态规划

for  $j \leftarrow 1$  to  $n$  do

$q \leftarrow p[j]$

$rec[j] \leftarrow j$

    for  $i \leftarrow 1$  to  $j - 1$  do

        if  $q < p[i] + C[j - i]$  then

$q \leftarrow p[i] + C[j - i]$

$rec[j] \leftarrow i$

        end

    end

$C[j] \leftarrow q$

end

保存子问题的解



# 伪代码

- RodCutting( $p, n$ )

```
//输出最优方案
while n > 0 do
    print rec[n]
    n ← n - rec[n]
end
```

追踪切割方案



# 时间复杂度分析

## ● RodCutting( $p, n$ )

输入: 钢条价格表  $p[1..n]$ , 钢条长度  $n$

输出: 最大收益  $C[n]$ , 钢条切割方案

//初始化

新建一维数组  $C[0..n], rec[0..n]$

$C[0] \leftarrow 0$

//动态规划

```
for j ← 1 to n do
    q ← p[j]
    rec[j] ← j
    for i ← 1 to j - 1 do
        if q < p[i] + C[j - i] then
            q ← p[i] + C[j - i]
            rec[j] ← i
        end
    end
    C[j] ← q
end
```

时间复杂度:  $O(n^2)$

# 动态规划篇：矩阵链乘法问题

# 问题背景：基础知识



## ● 矩阵

- $p \times q$  的矩阵  $U_{p,q}$

- 例

- $4 \times 3$  的矩阵  $U_{4,3}$

$$U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}$$

- $3 \times 2$  的矩阵  $V_{3,2}$

$$V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}$$



# 问题背景：基础知识

## ● 矩阵

- $p \times q$  的矩阵  $U_{p,q}$

- 例

- $4 \times 3$  的矩阵  $U_{4,3}$

$$U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix} \quad p = 4$$

$\underbrace{\qquad\qquad\qquad}_{q=3}$

- $3 \times 2$  的矩阵  $V_{3,2}$

$$V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} \quad q = 3$$

$\underbrace{\qquad\qquad\qquad}_{r=2}$



# 问题背景：基础知识

## ● 矩阵

- $p \times q$  的矩阵  $U_{p,q}$

- 例

- $4 \times 3$  的矩阵  $U_{4,3}$

$$U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix} \quad p = 4$$

$\underbrace{\qquad\qquad\qquad}_{q = 3}$

- $3 \times 2$  的矩阵  $V_{3,2}$

$$V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} \quad q = 3$$

$\underbrace{\qquad\qquad\qquad}_{r = 2}$

问题：如何计算  $U \cdot V$ ？

## 问题背景：基本知识



- ## • 2个矩阵相乘

$$\bullet \quad U = \underbrace{\begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}}_{q=3}, \quad p = 4 \quad V = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}}_{r=2}, \quad q = 3 \quad Z = UV = \left[ \begin{array}{c} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{array} \right]$$



# 问题背景：基础知识

- 2个矩阵相乘

•  $U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}, p = 4 \quad V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}, q = 3 \quad Z = UV = \begin{bmatrix} 13 \\ \vdots \end{bmatrix}$

$q = 3$                                      $r = 2$

•  $2 \times 1 + 1 \times 2 + 3 \times 3 = 13$

# 问题背景：基础知识

- 2个矩阵相乘

- $U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}, p = 4 \quad V = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, q = 3 \quad Z = UV = \begin{bmatrix} 13 & 31 \end{bmatrix}$

$q = 3$        $r = 2$

- $2 \times 4 + 1 \times 5 + 3 \times 6 = 31$



# 问题背景：基础知识

- 2个矩阵相乘

- $U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}, p = 4 \quad V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}, q = 3 \quad Z = UV = \begin{bmatrix} 13 & 31 \\ 37 & \end{bmatrix}$   
 $q = 3$        $r = 2$

- $9 \times 1 + 5 \times 2 + 6 \times 3 = 37$

# 问题背景：基础知识



- 2个矩阵相乘

- $U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}, p = 4 \quad V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}, q = 3 \quad Z = UV = \begin{bmatrix} 13 & 31 \\ 37 & 97 \\ 19 & 46 \\ 30 & 72 \end{bmatrix}$

$q = 3$        $r = 2$

# 问题背景：基础知识



- 2个矩阵相乘

- $U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}, \quad p = 4$
- $V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}, \quad q = 3$
- $Z = UV = \begin{bmatrix} 13 & 31 \\ 37 & 97 \\ 19 & 46 \\ 30 & 72 \end{bmatrix}, \quad r = 2$

# 问题背景：基础知识



- 2个矩阵相乘

- $U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}, p = 4$     $V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}, q = 3$     $Z = UV = \begin{bmatrix} 13 & 31 \\ 37 & 97 \\ 19 & 46 \\ 30 & 72 \end{bmatrix}, r = 2$

- 矩阵乘法的时间复杂度
  - 计算1个数字:  $q$ 次标量乘法



# 问题背景：基础知识

- 2个矩阵相乘

- $U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}, p = 4 \quad V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}, q = 3 \quad Z = UV = \begin{bmatrix} 13 & 31 \\ 37 & 97 \\ 19 & 46 \\ 30 & 72 \end{bmatrix}, r = 2$

- 矩阵乘法的时间复杂度
  - 计算1个数字:  $q$ 次标量乘法
  - 共  $p \times r$  个数:  $\Theta(pqr)$

# 问题背景：基础知识



- 2个矩阵相乘

- $U = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 9 & 5 & 6 \\ 0 & 8 & 1 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}, p = 4 \quad V = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}, q = 3 \quad Z = UV = \begin{bmatrix} 13 & 31 \\ 37 & 97 \\ 19 & 46 \\ 30 & 72 \end{bmatrix}, r = 2$

- 矩阵乘法的时间复杂度

- 计算1个数字:  $q$ 次标量乘法
- 共  $p \times r$  个数:  $\Theta(pqr)$
- 上例中, 标量乘法次数为:  $p \times q \times r = 4 \times 3 \times 2 = 24$



- 3个矩阵相乘
  - 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
  - 新问题: 矩阵乘法结合的顺序



# 问题背景：基础知识

- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率： $(UV)W = U(VW)$
- 新问题：矩阵乘法结合的顺序

问题：顺序不同，效率是否明显不同？

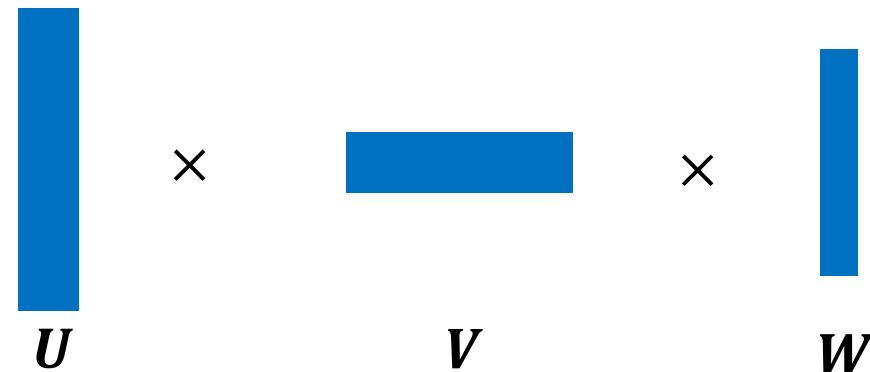


- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$





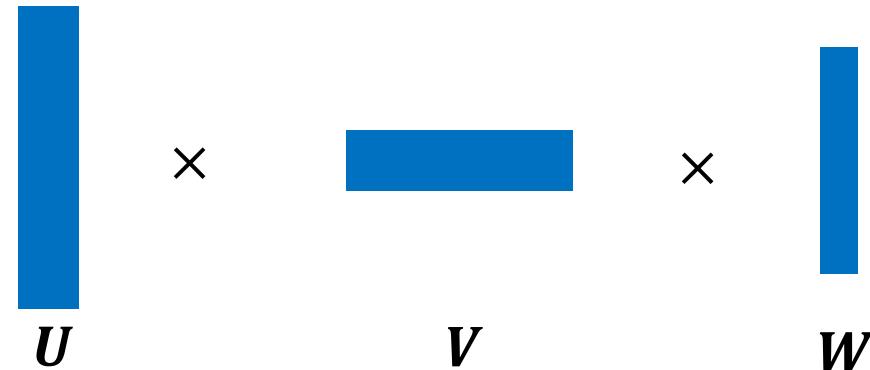
# 问题背景：基础知识

- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$



- 按 $(UV)W$ 计算, 标量乘法次数:



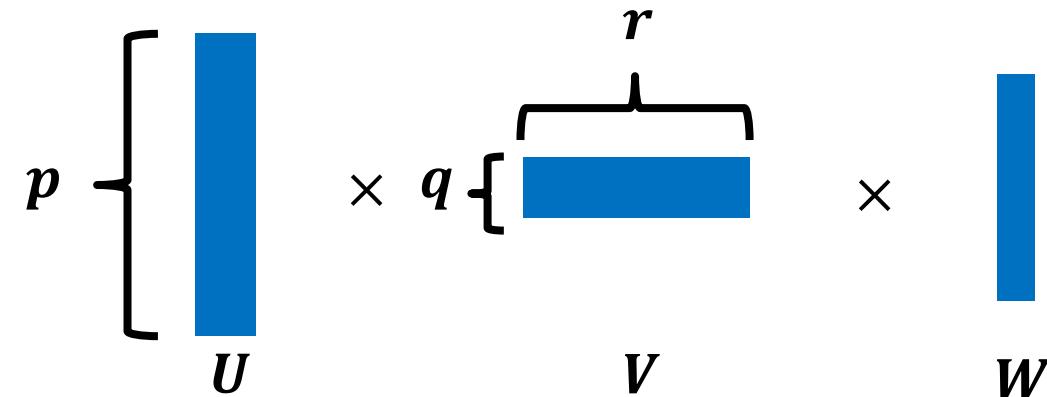
# 问题背景：基础知识

- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$



- 按 $(UV)W$ 计算, 标量乘法次数:  $pqr$

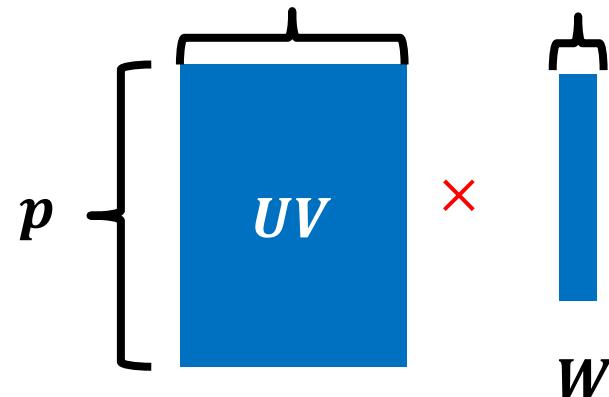
# 问题背景：基础知识

- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$



- 按 $(UV)W$ 计算, 标量乘法次数:  $pqr + prs$

# 问题背景：基础知识

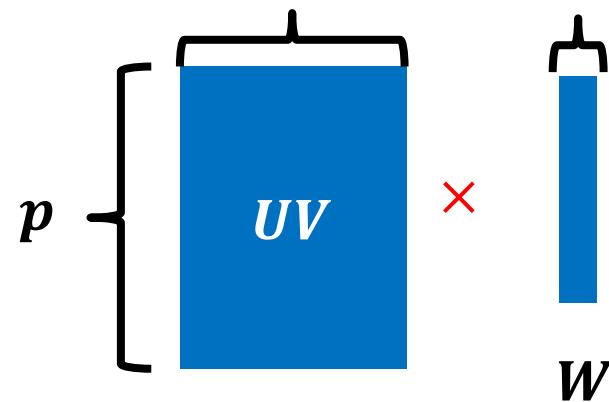


- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$



- 按 $(UV)W$ 计算, 标量乘法次数:  $pqr + prs = 15600$



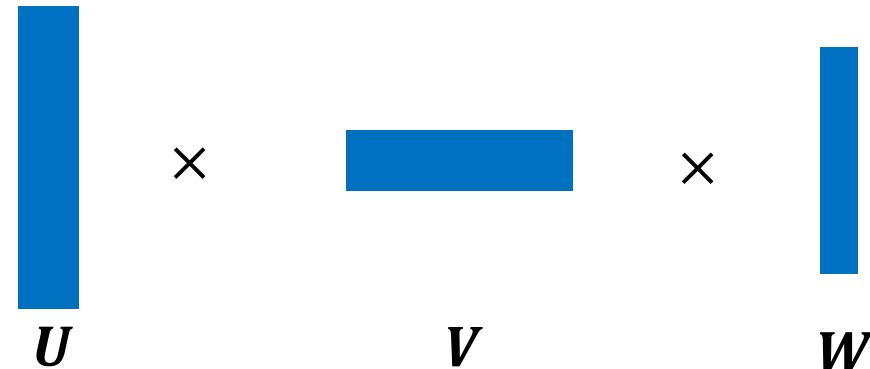
# 问题背景：基础知识

- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$



- 按 $(UV)W$ 计算, 标量乘法次数:  $pqr + prs = 15600$
- 按 $U(VW)$ 计算, 标量乘法次数:

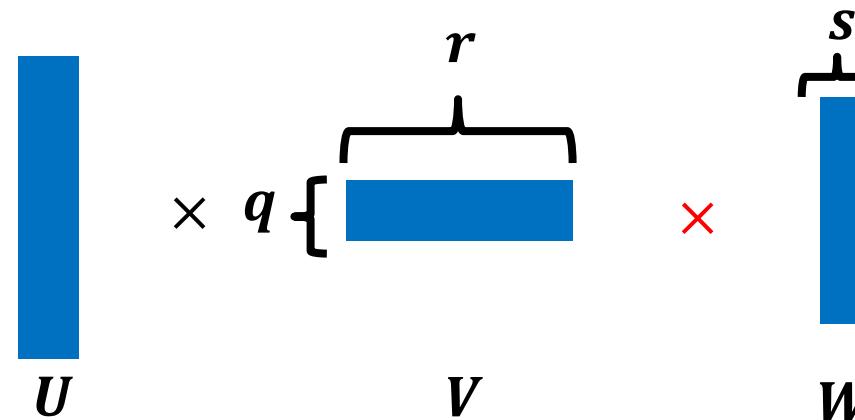
# 问题背景：基础知识

- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$



- 按  $(UV)W$  计算, 标量乘法次数:  $pqr + prs = 15600$
- 按  $U(VW)$  计算, 标量乘法次数:  $qrs$



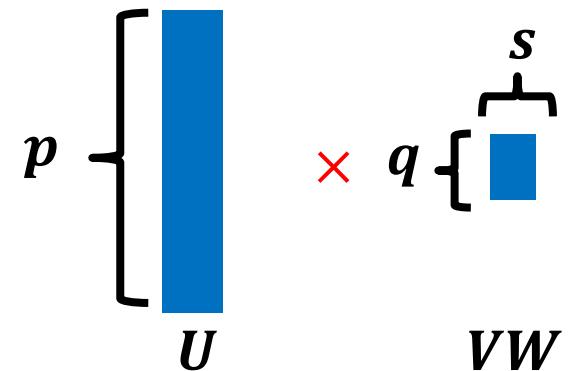
# 问题背景：基础知识

- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$



- 按 $(UV)W$ 计算, 标量乘法次数:  $pqr + prs = 15600$
- 按 $U(VW)$ 计算, 标量乘法次数:  $qrs + pq s$



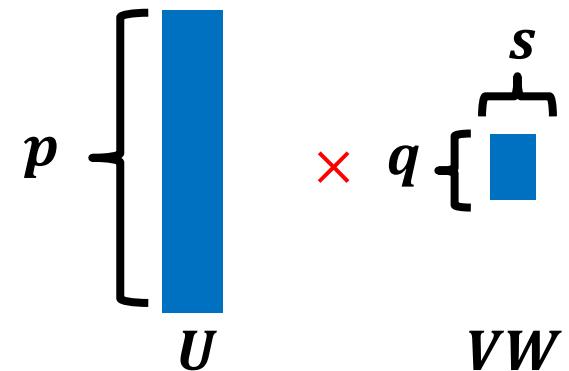
# 问题背景：基础知识

- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$



- 按 $(UV)W$ 计算, 标量乘法次数:  $pqr + prs = 15600$
- 按 $U(VW)$ 计算, 标量乘法次数:  $qrs + pqs = 2800$



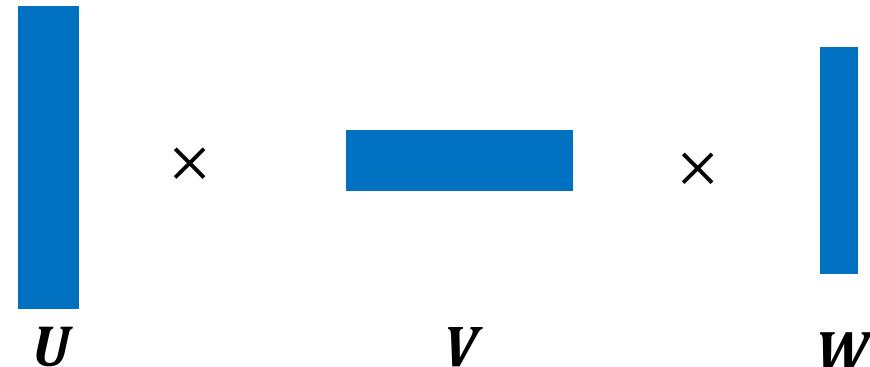
# 问题背景：基础知识

- 3个矩阵相乘

- 矩阵乘法结合率:  $(UV)W = U(VW)$
- 新问题: 矩阵乘法结合的顺序

问题: 顺序不同, 效率是否明显不同?

- 例如: 矩阵维度数为  $p = 40, q = 8, r = 30, s = 5$



- 按 $(UV)W$ 计算, 标量乘法次数:  $pqr + prs = 15600$
- 按 $U(VW)$ 计算, 标量乘法次数:  $qrs + pqs = 2800$

差异显著

# 问题背景：基础知识



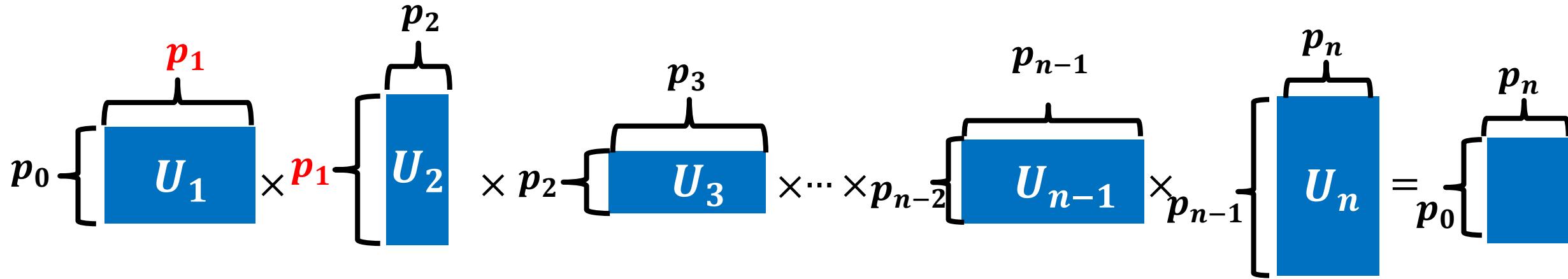
- $n$ 个矩阵相乘
  - 有一系列矩阵按顺序排列

$$U_1 \times U_2 \times U_3 \times \cdots \times U_{n-1} \times U_n =$$

# 问题背景：基础知识



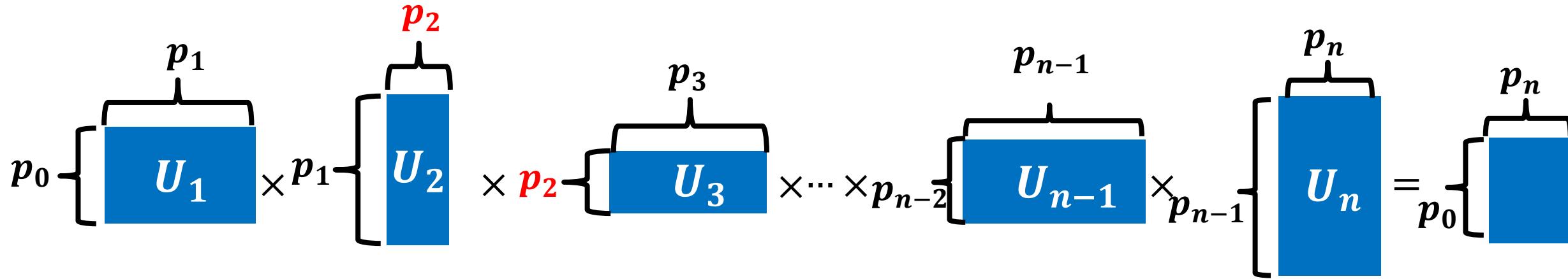
- $n$ 个矩阵相乘
  - 有一系列矩阵按顺序排列
  - 每个矩阵的行数=前一个矩阵的列数



# 问题背景：基础知识



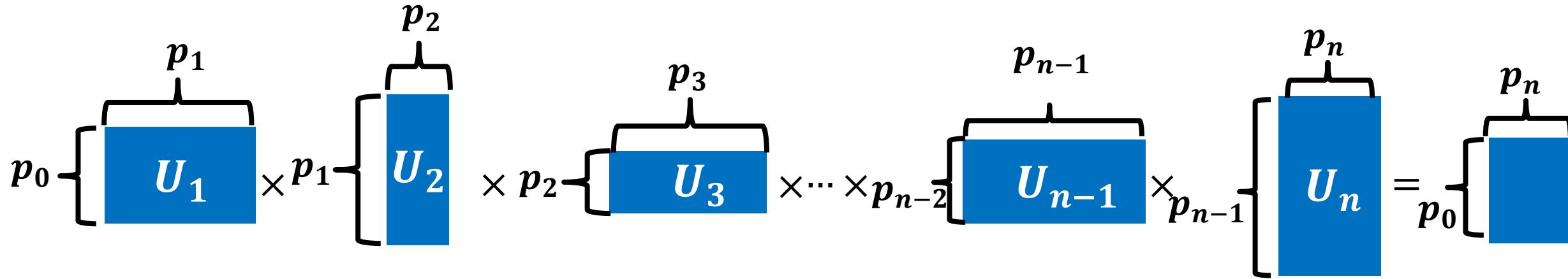
- $n$ 个矩阵相乘
  - 有一系列矩阵按顺序排列
  - 每个矩阵的行数=前一个矩阵的列数



# 问题背景：基础知识



- $n$ 个矩阵相乘
  - 有一系列矩阵按顺序排列
  - 每个矩阵的行数=前一个矩阵的列数

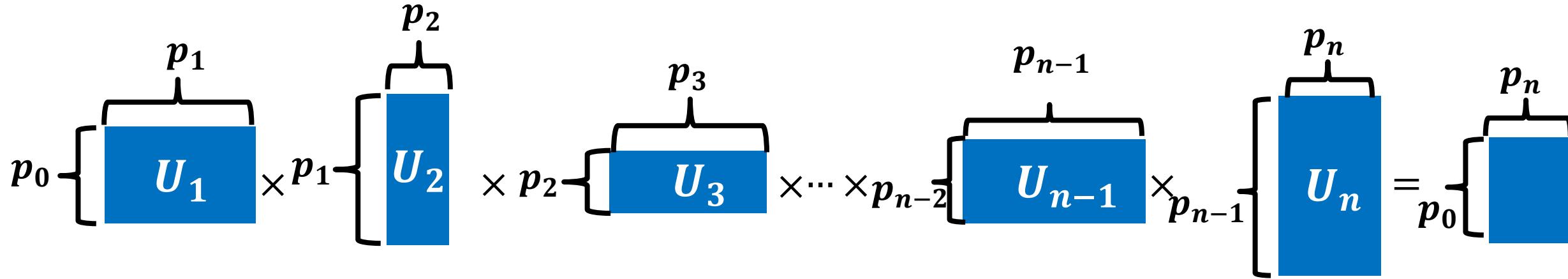


- $n$ 个矩阵相乘也称为**矩阵链乘法**



# 问题背景：基础知识

- $n$ 个矩阵相乘
  - 有一系列矩阵按顺序排列
  - 每个矩阵的行数=前一个矩阵的列数



- $n$ 个矩阵相乘也称为**矩阵链乘法**

问题：如何确定相乘顺序（给矩阵链加括号），提高计算效率？



## 矩阵链乘法问题

### Matrix-chain Multiplication Problem

#### 输入

- $n$ 个矩阵组成的矩阵链 $U_{1..n} = \langle U_1, U_2, \dots, U_n \rangle$
- 矩阵链 $U_{1..n}$ 对应的维度数分别为 $p_0, p_1, \dots, p_n$ ,  $U_i$ 的维度为 $p_{i-1} \times p_i$

#### 输出

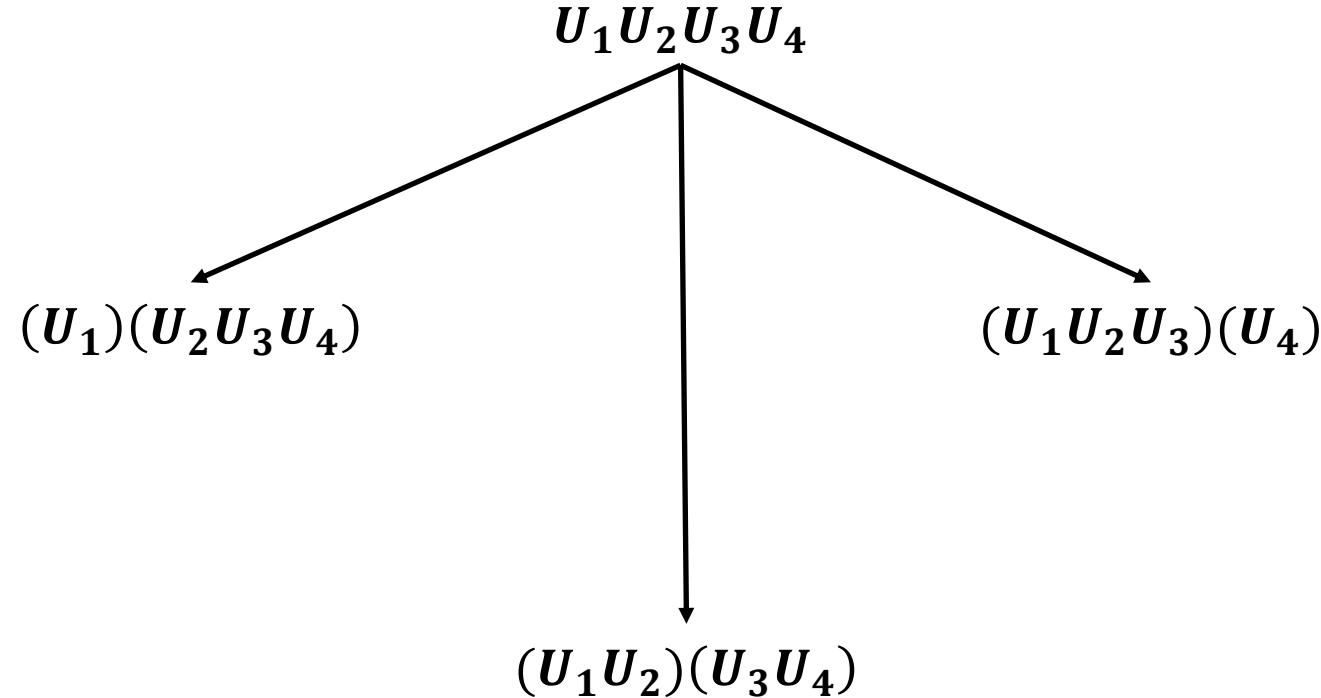
- 找到一种加括号的方式，以确定矩阵链乘法的计算顺序，使得

**最小化**矩阵链标量乘法的次数

# 问题示例

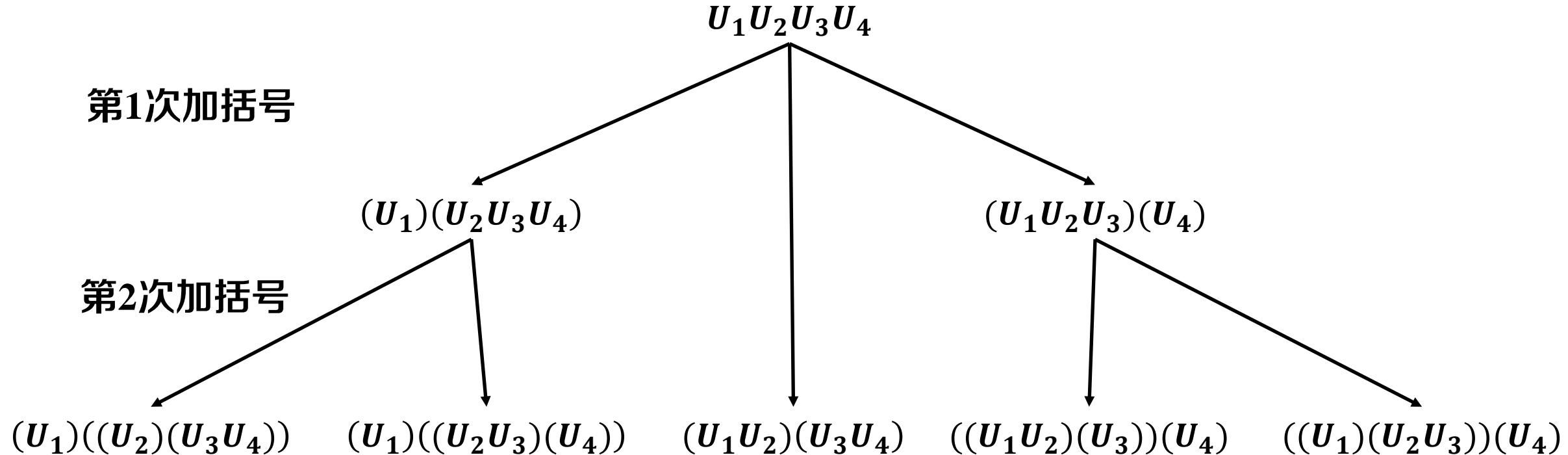
- 给定矩阵链:  $U_{1..4} = U_1, U_2, U_3, U_4$
- 有如下加括号方式

第1次加括号



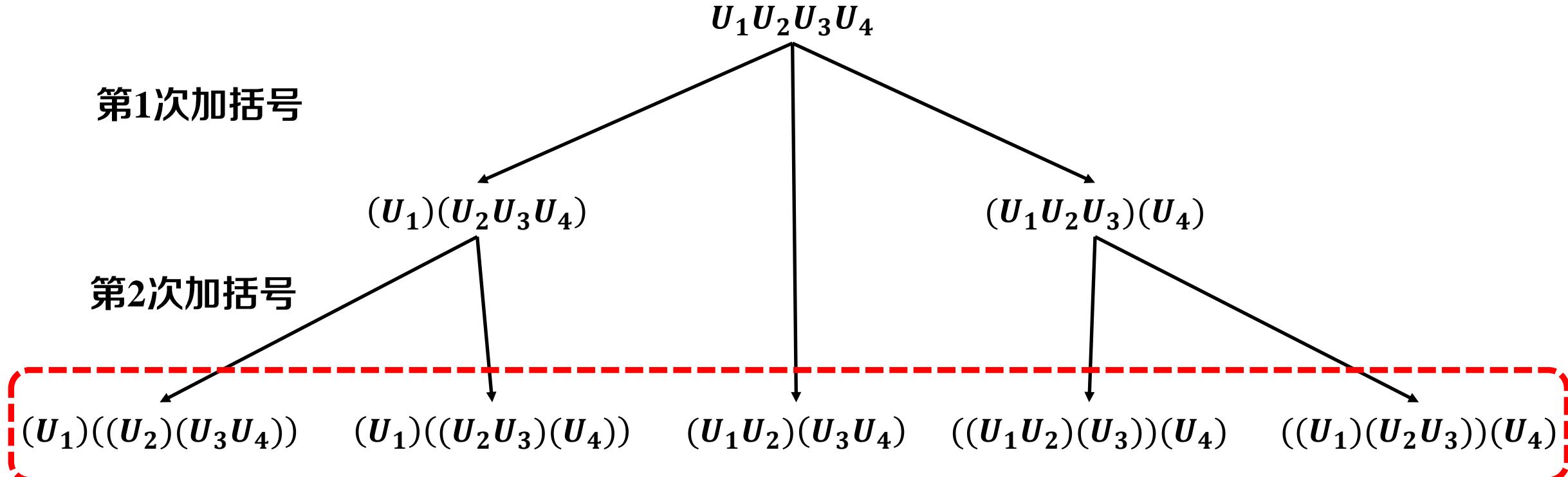
# 问题示例

- 给定矩阵链:  $U_{1..4} = U_1, U_2, U_3, U_4$
- 有如下加括号方式



# 问题示例

- 给定矩阵链:  $U_{1..4} = U_1, U_2, U_3, U_4$
- 有如下加括号方式



找到使标量乘法次数最小的加括号方式

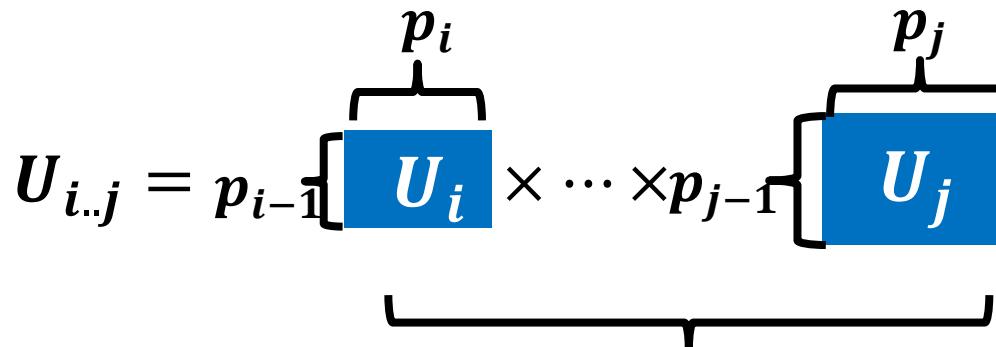
# 问题结构分析

## 给出问题表示

- $D[i, j]$ : 计算矩阵链  $U_{i..j}$  所需标量乘法的**最小次数**

$$U_{i..j} = p_{i-1} [ U_i \times \cdots \times p_{j-1} [ U_j ] ]$$

$D[i, j]$



## 明确原始问题

- $D[1, n]$ : 计算矩阵链  $U_{1..n}$  所需标量乘法的**最小次数**

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪



# 递推关系建立：分析最优（子）结构

- 对矩阵链  $U_{i..j}$ , 求解  $D[i, j]$

$$U_i \dots U_k U_{k+1} \dots U_j$$

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪



# 递推关系建立：分析最优（子）结构

- 对矩阵链  $U_{i..j}$ , 求解  $D[i, j]$

- 加一次括号

$$U_i \dots U_k | U_{k+1} \dots U_j$$

某位置  $k$  ( $i \leq k < j$ )

$$( U_i \dots U_k ) \quad \times \quad ( U_{k+1} \dots U_j )$$

问题结构分析

递推关系建立

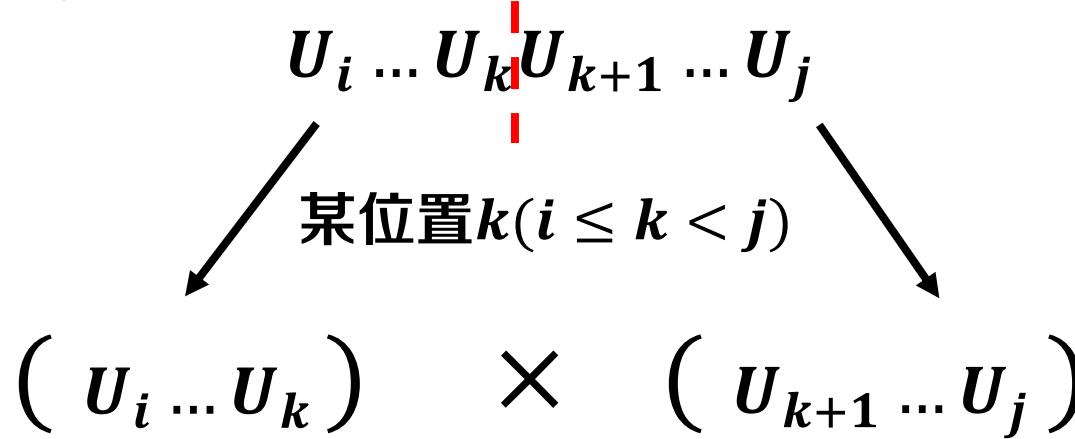
自底向上计算

最优方案追踪



# 递推关系建立：分析最优（子）结构

- 对矩阵链  $U_{i..j}$ , 求解  $D[i, j]$



问题：如何保证不遗漏最优分割位置？

问题结构分析

递推关系建立

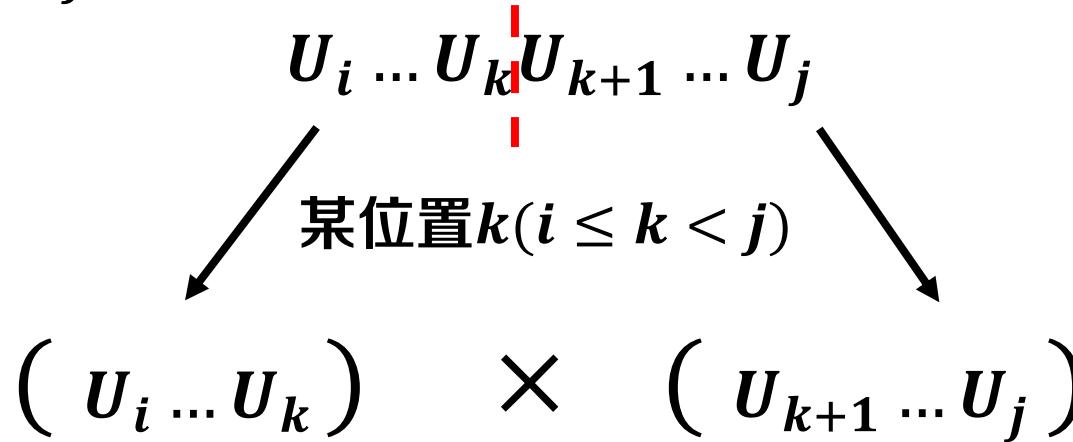
自底向上计算

最优方案追踪



# 递推关系建立：分析最优（子）结构

- 对矩阵链  $U_{i..j}$ , 求解  $D[i, j]$



问题：如何保证不遗漏最优分割位置？

答案：枚举所有可能位置  $i..j - 1$ , 共  $j - i$  种

问题结构分析

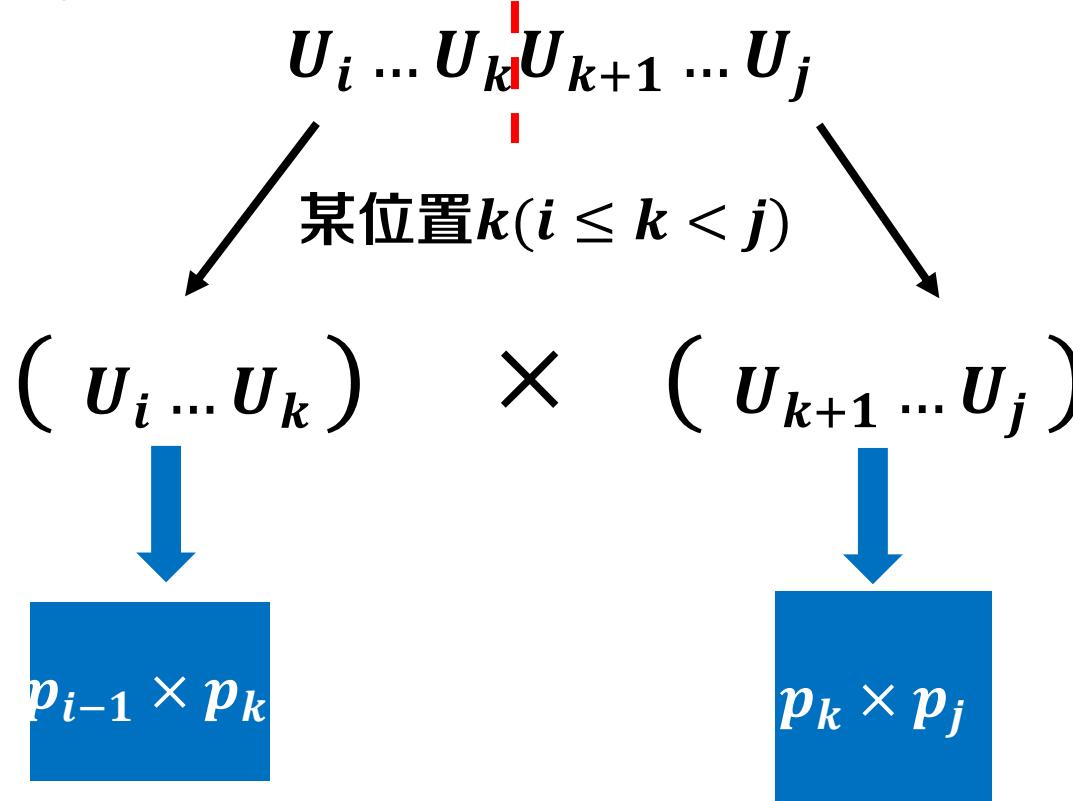
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 递推关系建立：分析最优（子）结构

- 对矩阵链  $U_{i..j}$ , 求解  $D[i, j]$



问题结构分析

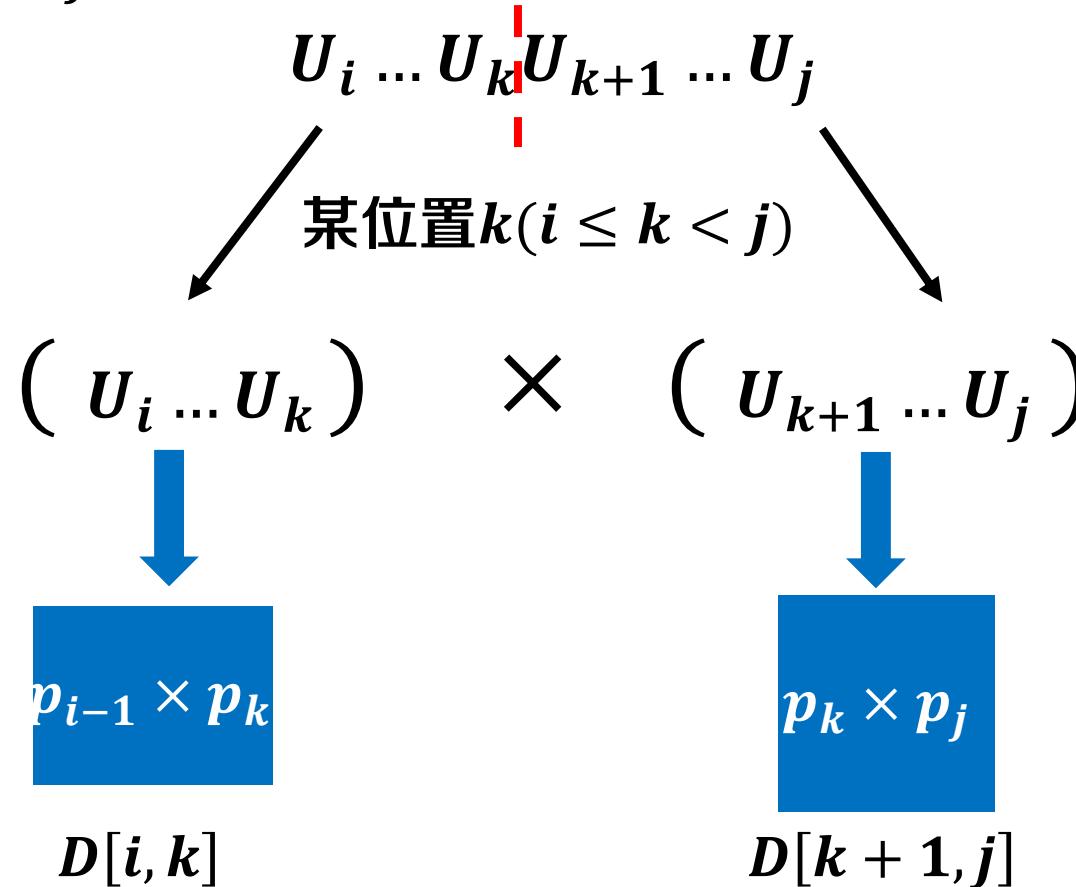
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 递推关系建立：分析最优（子）结构

- 对矩阵链  $U_{i..j}$ , 求解  $D[i, j]$



问题结构分析

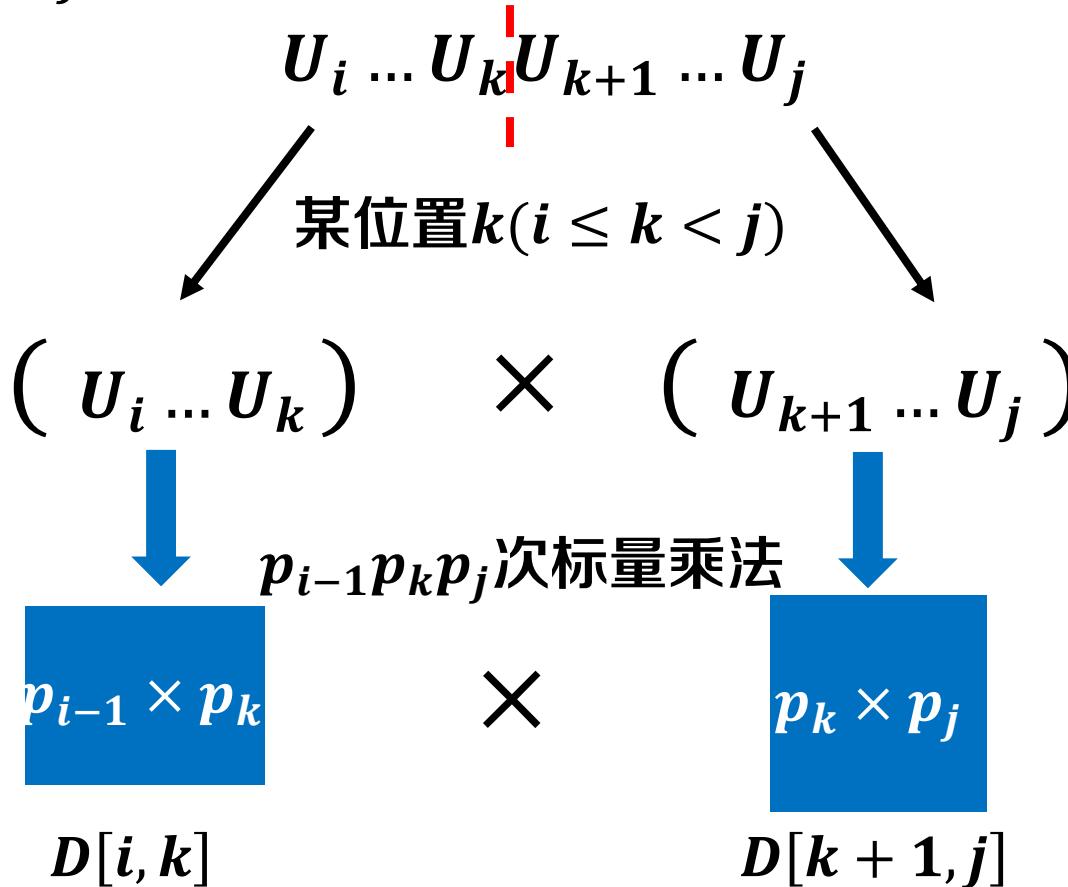
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 递推关系建立：分析最优（子）结构

- 对矩阵链  $U_{i..j}$ , 求解  $D[i, j]$



问题结构分析

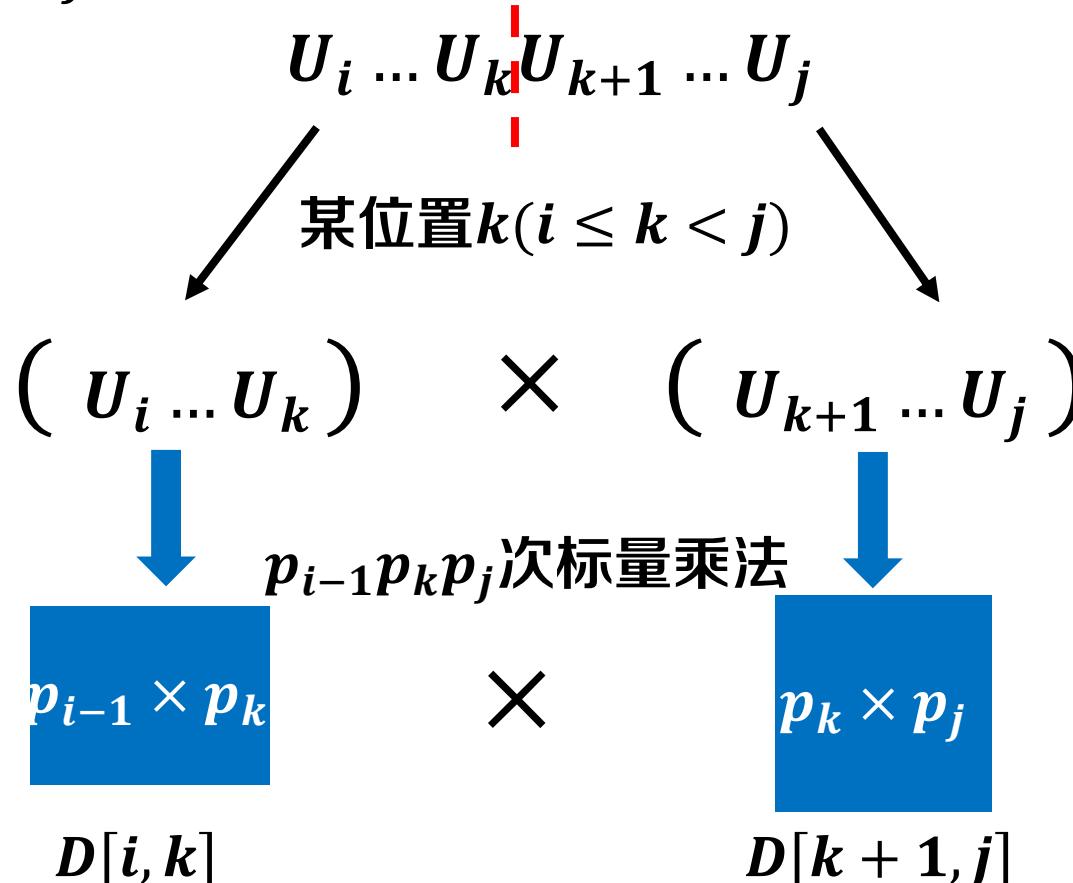
递推关系建立

自底向上计算

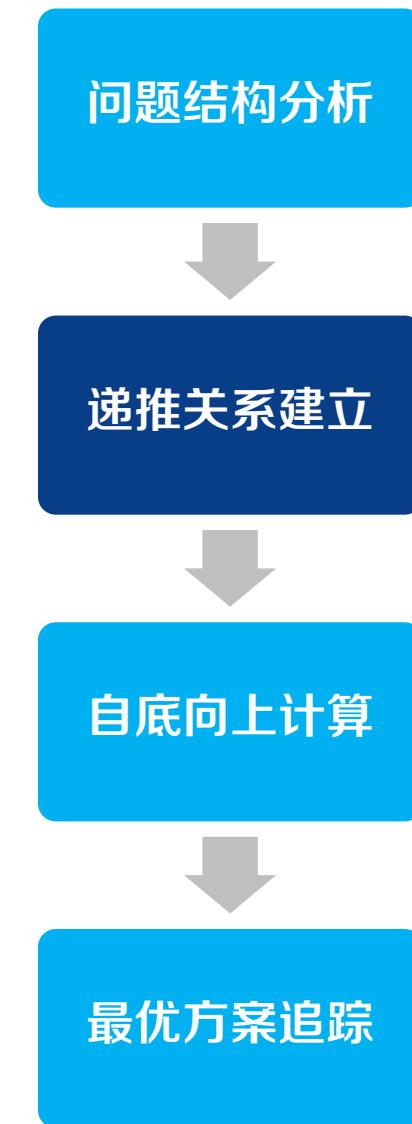
最优方案追踪

# 递推关系建立：分析最优（子）结构

- 对矩阵链  $U_{i..j}$ , 求解  $D[i, j]$

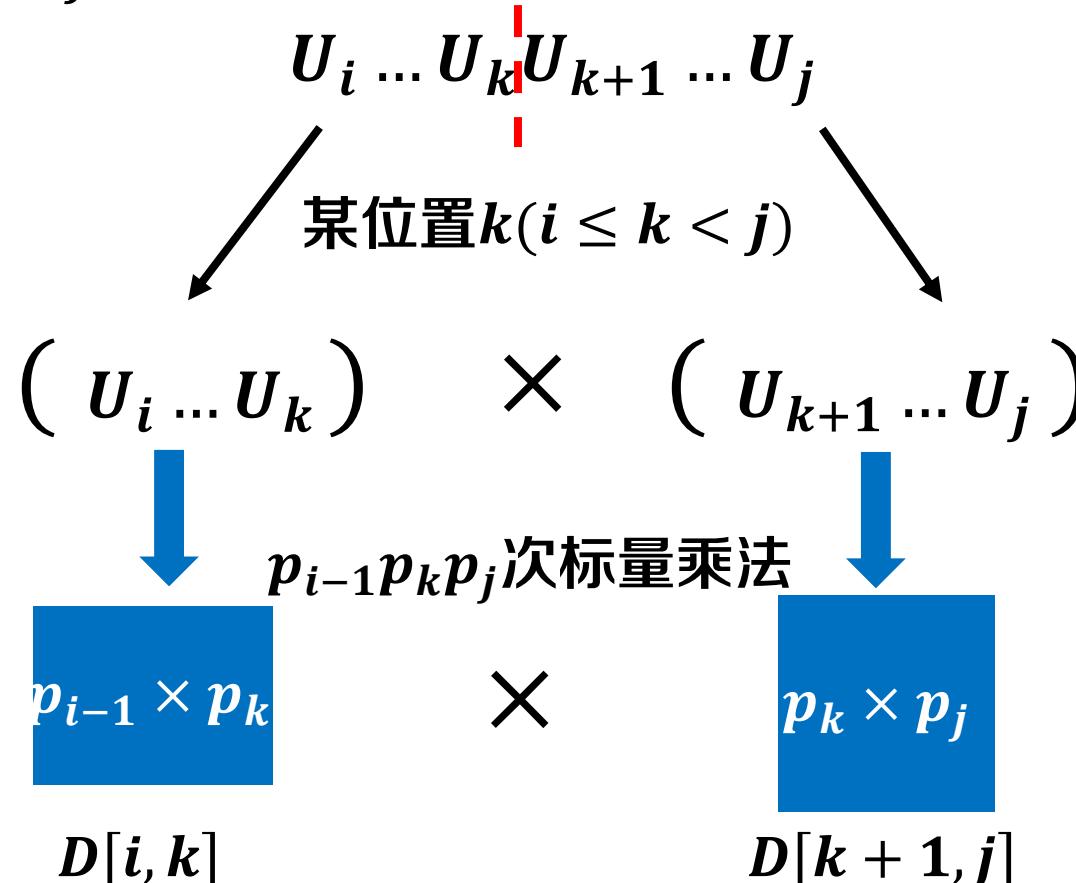


- $$D[i, j] = D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1} p_k p_j$$



# 递推关系建立：分析最优（子）结构

- 对矩阵链  $U_{i..j}$ , 求解  $D[i, j]$



$$D[i, j] = D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1} p_k p_j$$

最优子结构

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪



# 递推关系建立：构造递推公式

- 对每个位置  $k$  ( $i \leq k < j$ )

- $$D[i, j] = D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1}p_kp_j$$

- 枚举所有  $k$ , 得到递推式

- $$D[i, j] = \min_{i \leq k < j}(D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1}p_kp_j)$$

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 自底向上计算：确定计算顺序

## ● 初始化

- $i = j$ 时，矩阵链只有一个矩阵，乘法次数为0

$D[i, j]$	$j = 1$	2	3	...	...	$n - 1$	$n$
$i = 1$	0						
2		0					
3			0				
...				0			
...					0		
$n - 1$						0	
$n$							0

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 自底向上计算：确定计算顺序

## ● 递推公式

$$D[i, j] = \min_{i \leq k < j} (D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1}p_kp_j)$$

$D[i, j]$	$j = 1$	2	3	...	...	$n - 1$	$n$
$i = 1$	0						
2		0					
3			0				
...				0			
...					0		
$n - 1$						0	
$n$							0

$i < j$  只用上三角

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 自底向上计算：确定计算顺序

## ● 递推公式

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

$j = 1$	2	3	...	...	$n - 1$	$n$	$D[i, j]$
0							$i = 1$
	0						2
		0					3
			0				...
				0			...
				<td>0</td> <td></td> <th><math>n - 1</math></th>	0		$n - 1$
					0	$n$	

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 自底向上计算：确定计算顺序

- 递推公式

- $D[i, j] = \min_{i \leq k < j} (D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1}p_kp_j)$

$j = 1$	2	3	...	...	$n - 1$	$n$	$D[i, j]$
0							$i = 1$
0							2
	0	0	$D[i, k]$	$D[i, j]$		3	
		0				...	
			0	$D[k + 1, j]$		...	
			0		0	$n - 1$	
					0	$n$	

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪



# 自底向上计算：确定计算顺序

- 递推公式

- $D[i, j] = \min_{i \leq k < j} (D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1}p_kp_j)$

- 观察枚举过程

$U_{i..j}$

↑ 枚举所有  $k (i \leq k < j)$

$U_{i..k}$        $U_{k+1..j}$

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪



# 自底向上计算：确定计算顺序

- 递推公式

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

- 观察枚举过程

长链

$U_{i..j}$

↑ 枚举所有  $k (i \leq k < j)$

$U_{i..k}$        $U_{k+1..j}$

短链

短链

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪



# 自底向上计算：确定计算顺序

- 递推公式

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

- 观察枚举过程

长链

$U_{i..j}$

↑ 枚举所有  $k (i \leq k < j)$



短链

短链

计算顺序：链长从小到大

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 自底向上计算：依次计算问题

## • 递推公式

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

问题结构分析

递推关系建立

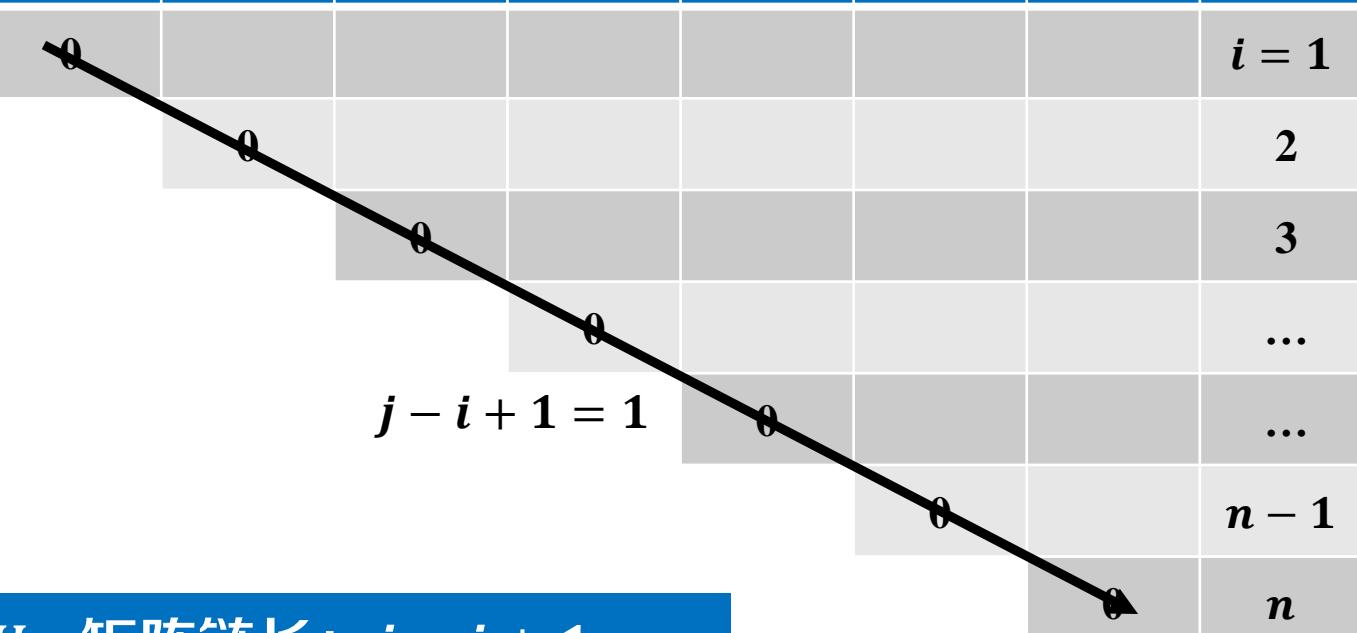
自底向上计算

最优方案追踪

$j = 1$	2	3	...	...	$n - 1$	$n$	$D[i, j]$
$i = 1$							
2							
3							
...							
$n - 1$							
$n$							
$D[i, j]$							

$j - i + 1 = 1$

$U_{i..j}$ 矩阵链长:  $j - i + 1$



# 自底向上计算：依次计算问题

- 递推公式

- $$D[i, j] = \min_{i \leq k < j} (D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1}p_kp_j)$$

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

$j = 1$	2	3	...	...	$n - 1$	$n$	$D[i, j]$
0							$i = 1$
0							2
0							3
0			$j - i + 1 = 2$				...
0							...
0							$n - 1$
0							$n$

矩阵链长:  $j - i + 1$

# 自底向上计算：依次计算问题

- 递推公式

- $D[i, j] = \min_{i \leq k < j} (D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1}p_kp_j)$

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

$j = 1$	2	3	...	...	$n - 1$	$n$	$D[i, j]$
0							$i = 1$
0							2
0							3
0							...
0							...
0							$n - 1$
0							$n$

矩阵链长： $j - i + 1$

$j - i + 1 = 3$

$n - 1$

$n$

# 自底向上计算：依次计算问题

- 递推公式

- $$D[i, j] = \min_{i \leq k < j} (D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1}p_kp_j)$$

$j = 1$	2	3	...	...	$n - 1$	$n$	$D[i, j]$
0	0	0	0	0	0	0	$i = 1$
0	0	0	0	0	0	0	2
0	0	0	0	0	0	0	3
0	0	0	0	0	0	0	...
0	0	0	0	0	0	0	...
0	0	0	0	0	0	0	$n - 1$
0	0	0	0	0	0	0	$n$

矩阵链长:  $j - i + 1$

问题结构分析

递推关系建立

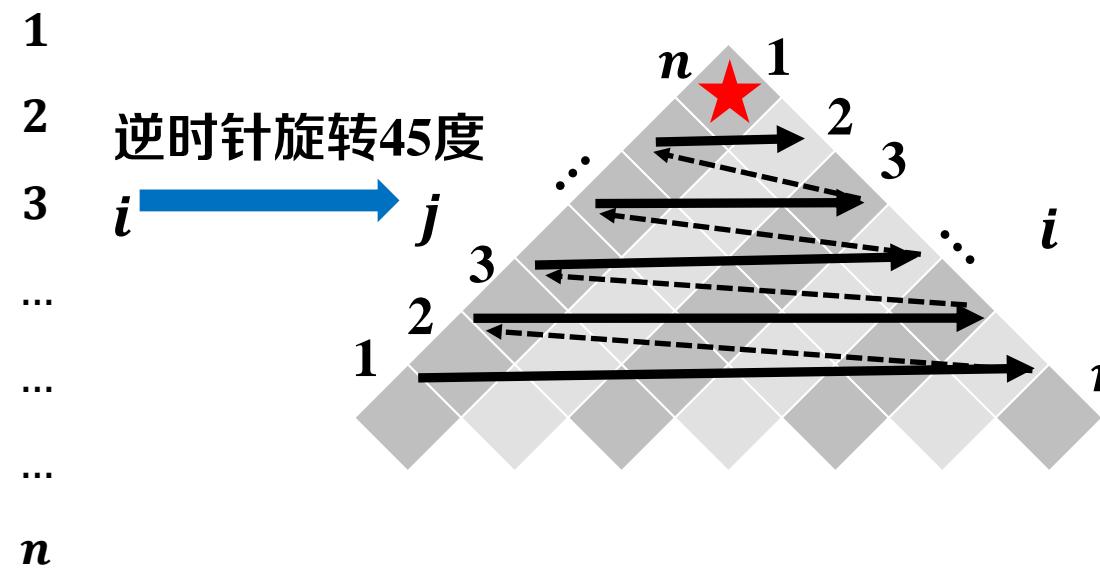
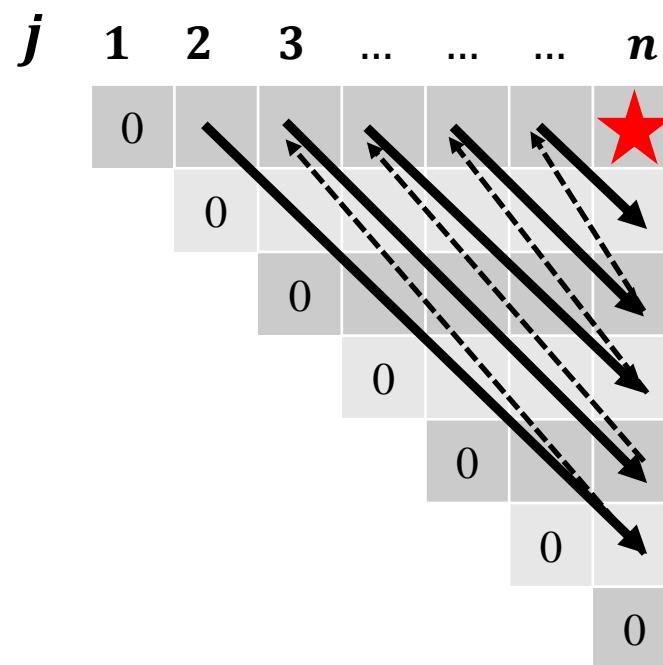
自底向上计算

最优方案追踪

# 自底向上计算：依次计算问题

- 递推公式

- $$D[i, j] = \min_{i \leq k < j} (D[i, k] + D[k + 1, j] + p_{i-1}p_kp_j)$$



问题结构分析

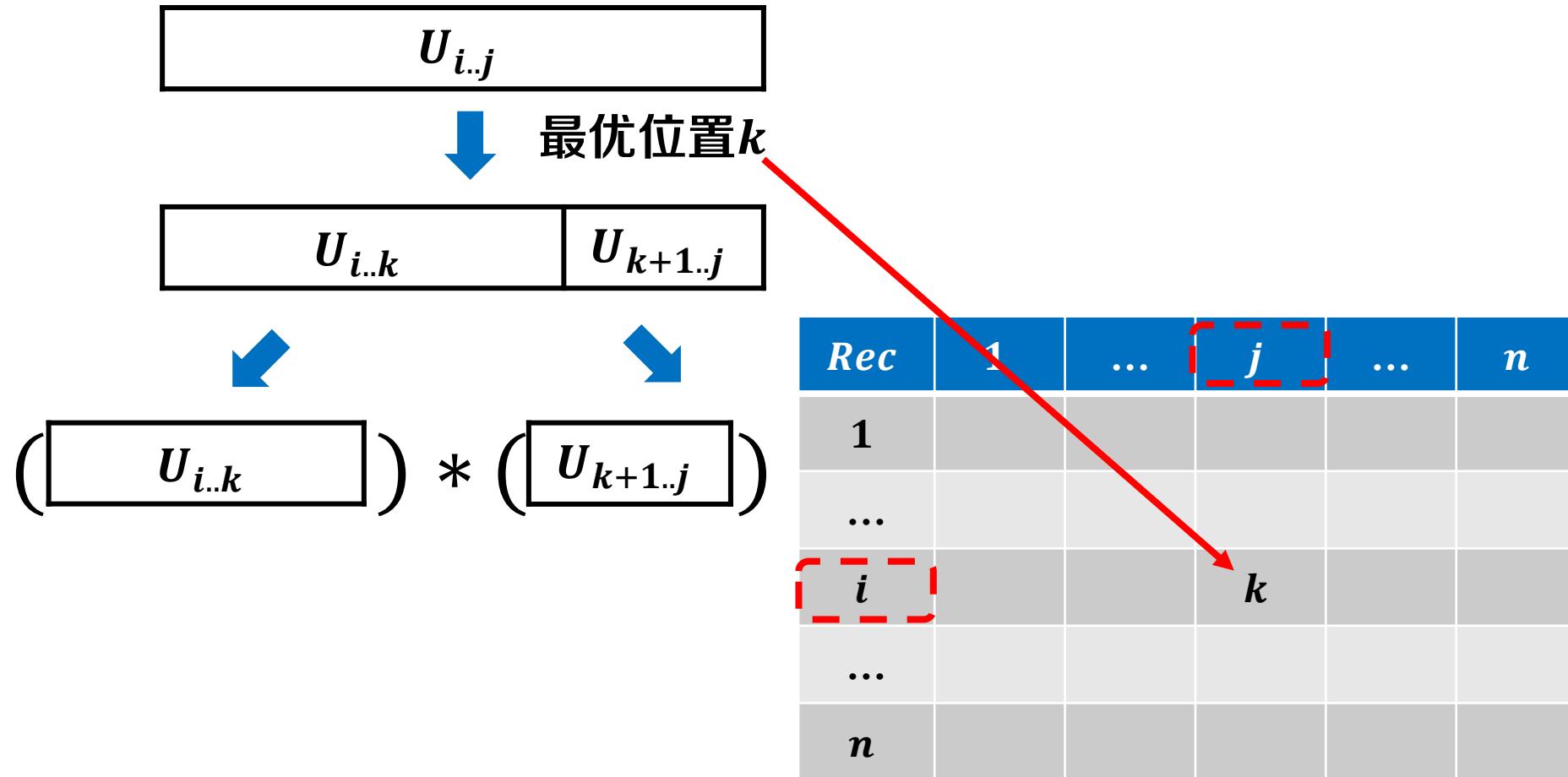
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 最优方案追踪：记录决策过程

- 构造追踪数组  $Rec[1..n, 1..n]$
- $Rec[i,j]$ : 矩阵链  $U_{i..j}$  的最优分割位置



问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案

$Rec$	$j = 1$	2	...	$k$	...	$n - 1$	$n$
$i = 1$							$k$
2							
...							
$k + 1$							
...							
$n - 1$							
$n$							

U<sub>1</sub> ... U<sub>s</sub> U<sub>s+1</sub> ... U<sub>k</sub> | U<sub>k+1</sub> ... U<sub>t</sub> U<sub>t+1</sub> ... U<sub>n-1</sub> U<sub>n</sub>

↓  
k

问题结构分析

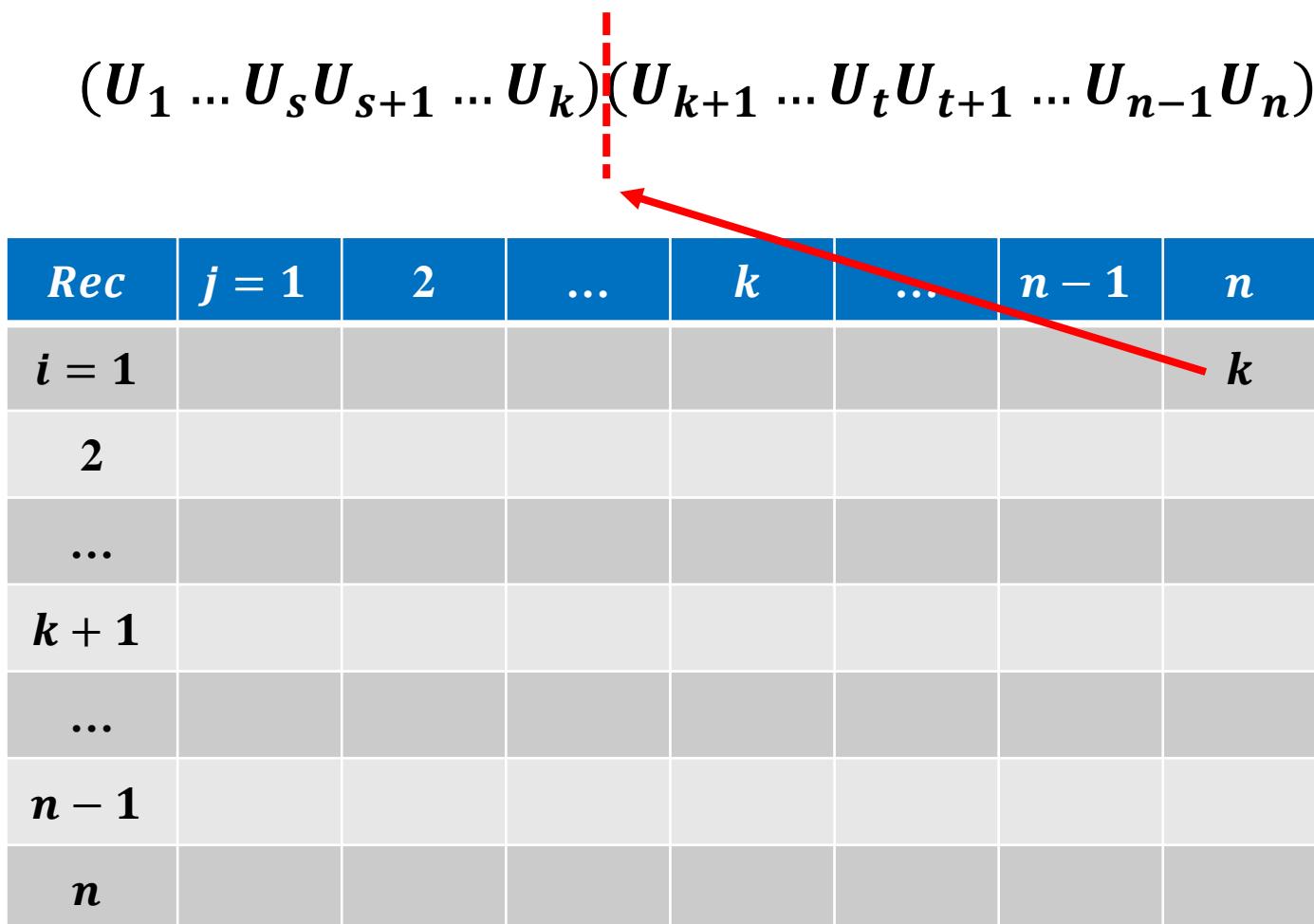
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案



<i>Rec</i>	$j = 1$	2	...	$k$	...	$n - 1$	$n$
$i = 1$							$k$
2							
...							
$k + 1$							
...							
$n - 1$							
$n$							

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案

$$(U_1 \dots U_s U_{s+1} \dots U_k) (U_{k+1} \dots U_t U_{t+1} \dots U_{n-1} U_n)$$

<i>Rec</i>	$j = 1$	2	$\dots$	$i = 1$	$k$	$\dots$	$n - 1$	$n$
$i = 1$								$k$
2								
$\dots$								
$k + 1$								
$\dots$								
$n - 1$								
$n$								

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案

$$(U_1 \dots U_s U_{s+1} \dots U_k) (U_{k+1} \dots U_t U_{t+1} \dots U_{n-1} U_n)$$

<i>Rec</i>	$j = 1$	2	...	$k$	...	$n - 1$	$n$
$i = 1$				$s$			$k$
2							
...							
$k + 1$							
...							
$n - 1$							
$n$							

A diagram illustrating the backtracking process for reconstructing a solution from a dynamic programming table. Red dashed boxes highlight the indices  $n$ ,  $k + 1$ ,  $s$ , and  $t$ . A red arrow points from  $s$  to  $k$ , and another red arrow points from  $t$  down to the cell under  $n$ .

问题结构分析

递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案

$Rec$	$j = 1$	2	..	$k$	...	$n - 1$	$n$
$i = 1$				$s$			$k$
2							
...							
$k$							$t$
...							
$n - 1$							
$n$							

Diagram illustrating the recursive output of the optimal solution based on the tracking array. Red dashed vertical lines mark the boundaries of two segments of the sequence:  $(U_1 \dots U_s U_{s+1} \dots U_k) (U_{k+1} \dots U_t U_{t+1} \dots U_{n-1} U_n)$ . Red arrows point from these boundaries to the corresponding positions in the tracking table, indicating the start and end indices of the segments.

问题结构分析

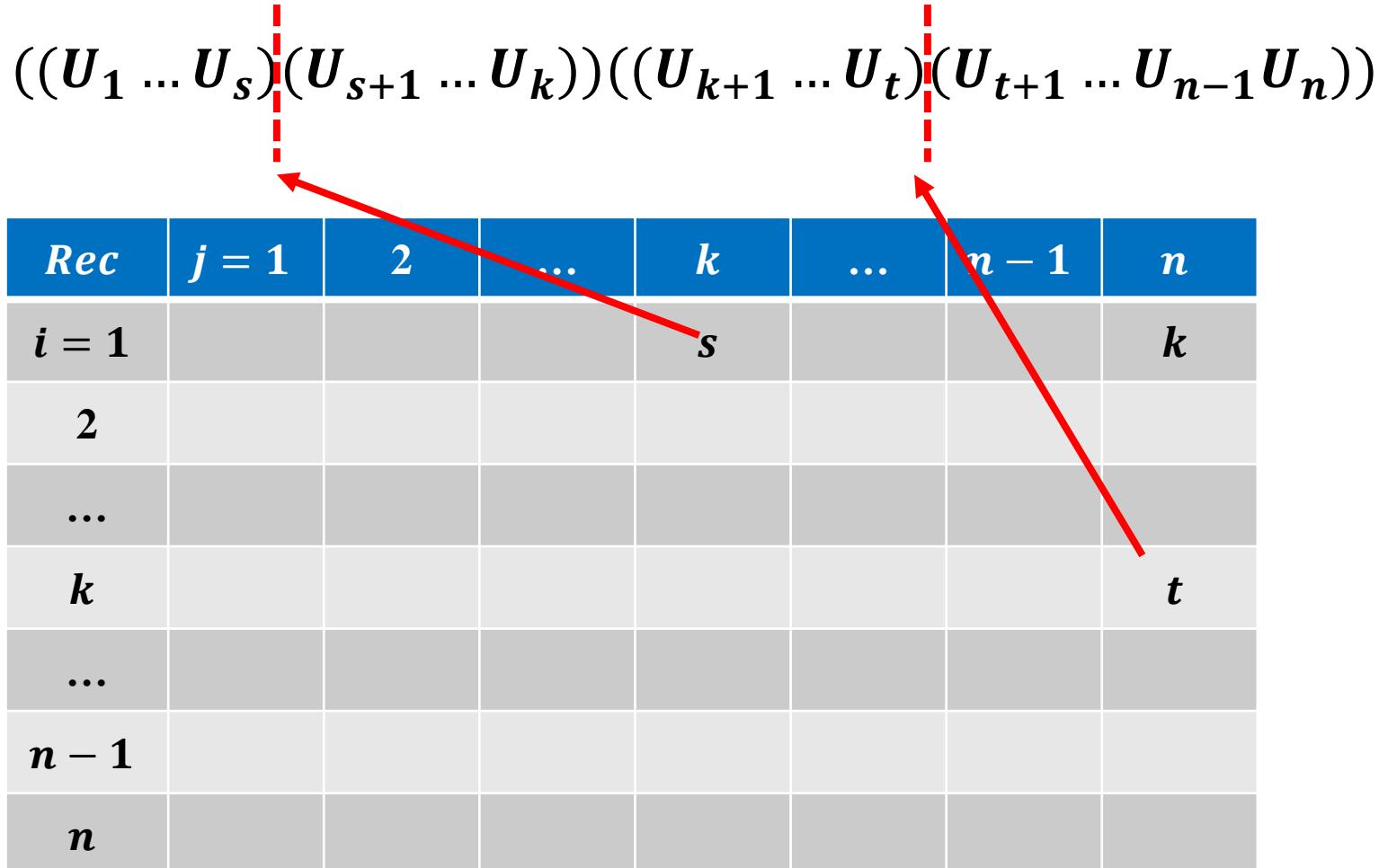
递推关系建立

自底向上计算

最优方案追踪

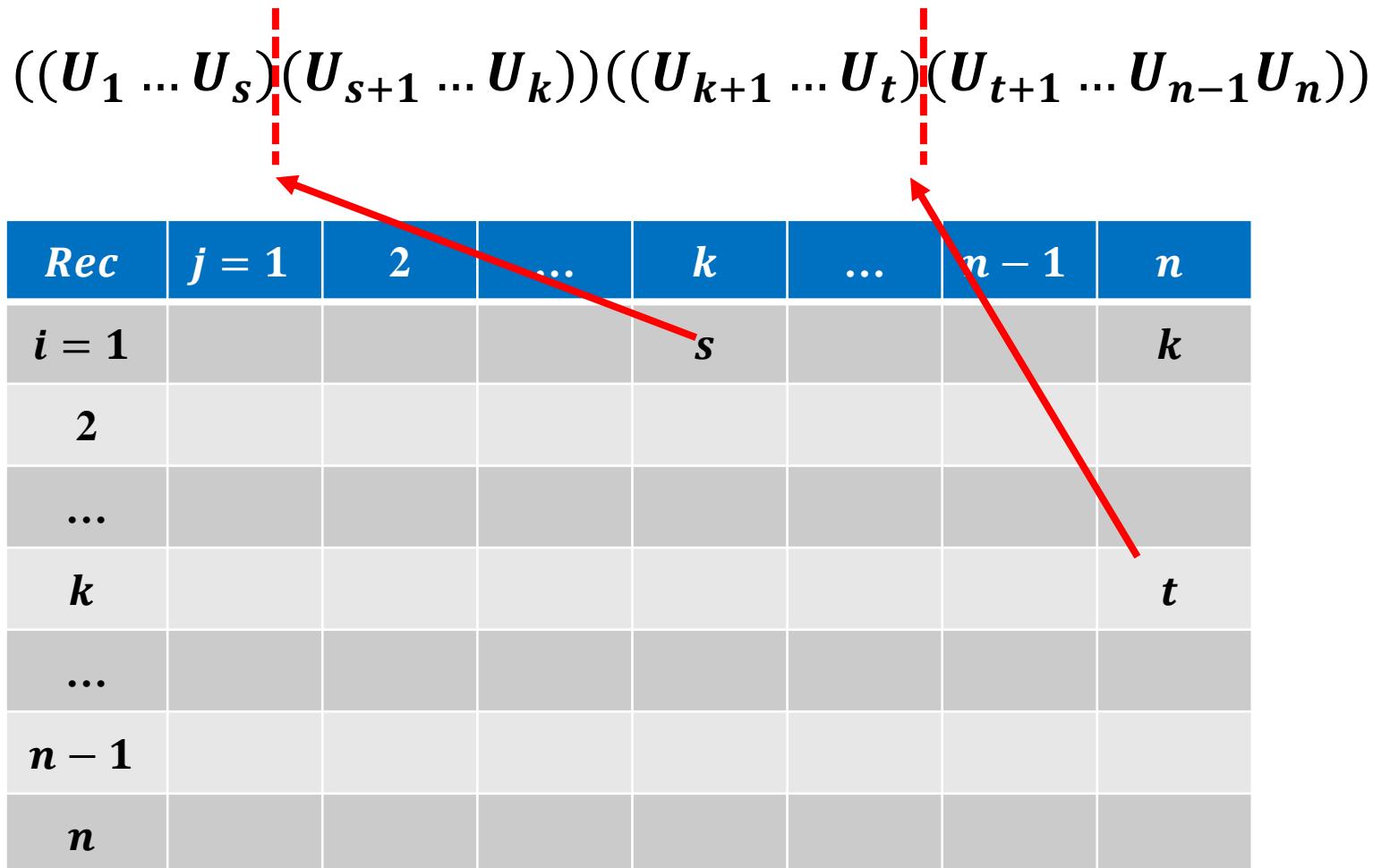
# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案



# 最优方案追踪：输出最优方案

- 根据追踪数组，递归输出方案
  - 递归出口：矩阵链长为1



问题结构分析

递推关系建立

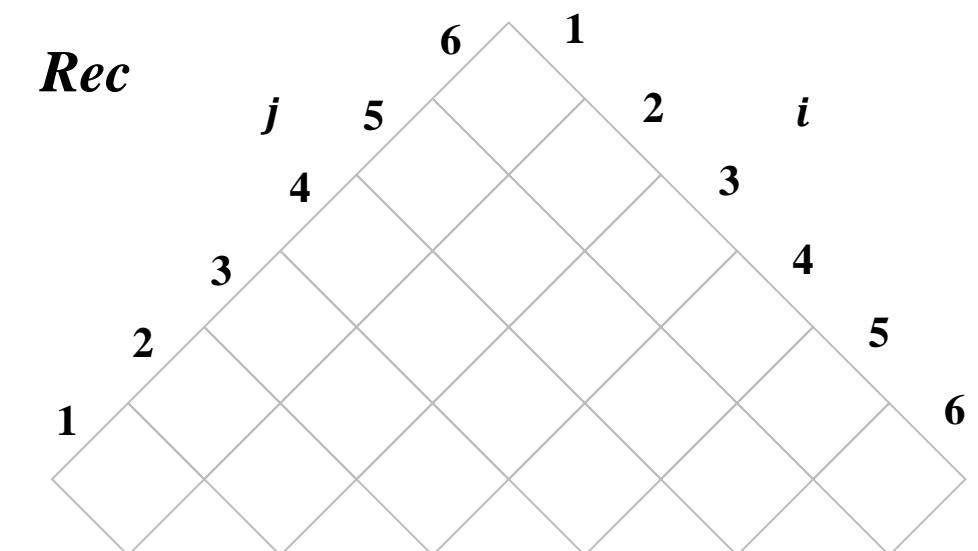
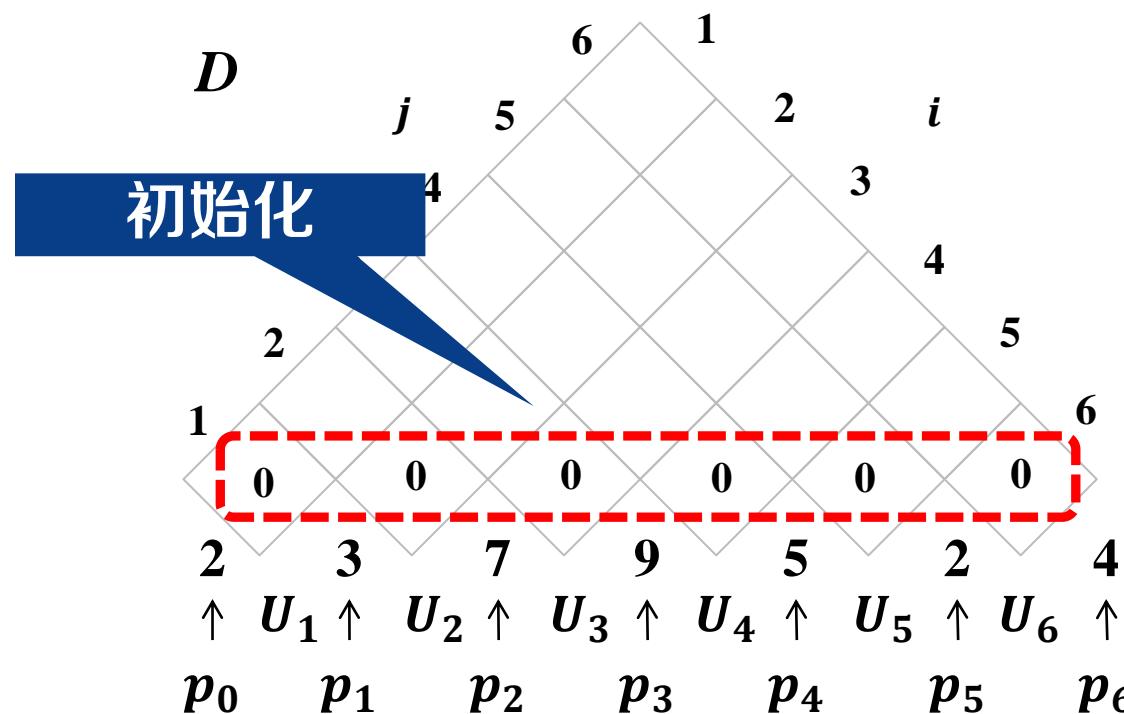
自底向上计算

最优方案追踪

# 算法实例

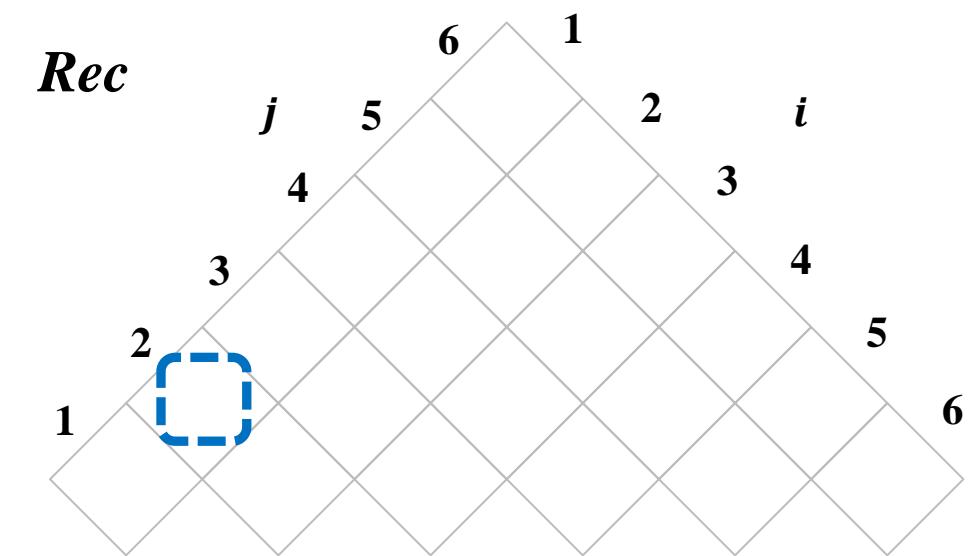
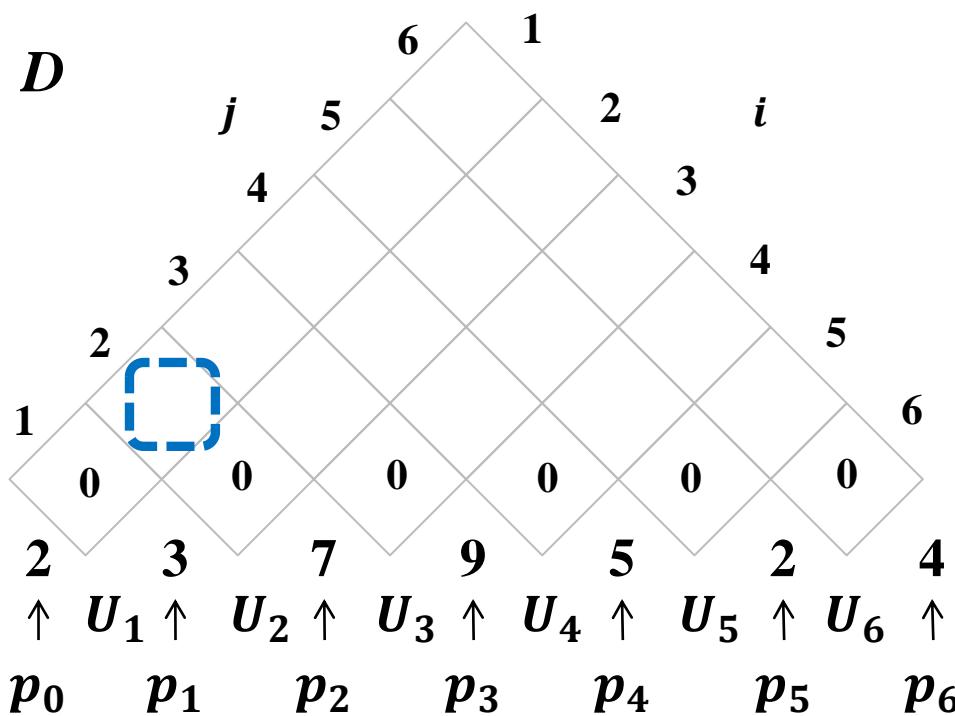
- 给定矩阵链:  $U_1 U_2 U_3 U_4 U_5 U_6$
- 对应行列数

$p_0$	$p_1$	$p_2$	$p_3$	$p_4$	$p_5$	$p_6$
2	3	7	9	5	2	4



# 算法实例

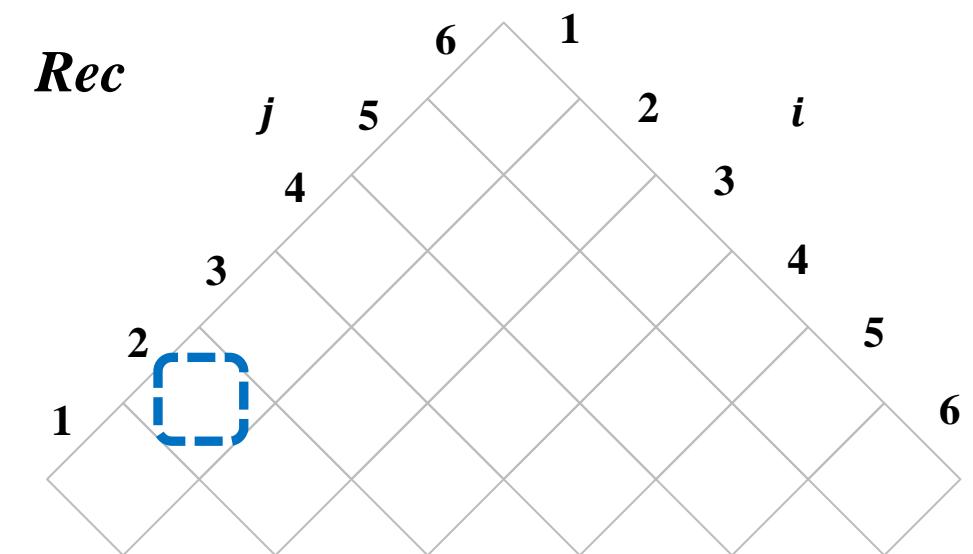
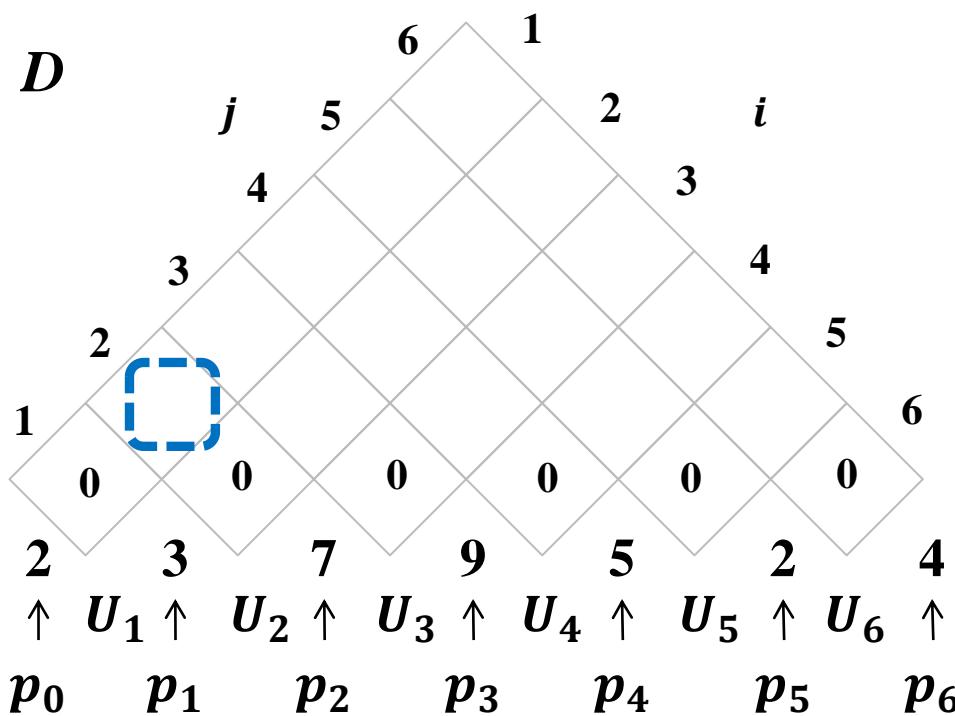
- $D[1, 2] = \min_{1 \leq k < 2} (D[1, k] + D[k + 1, 2] + p_0 p_k p_2)$



# 算法实例



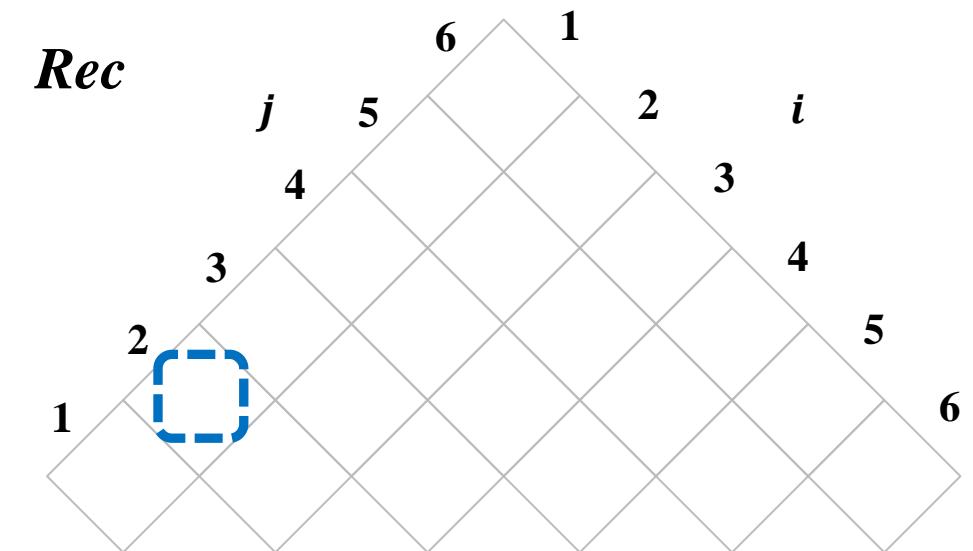
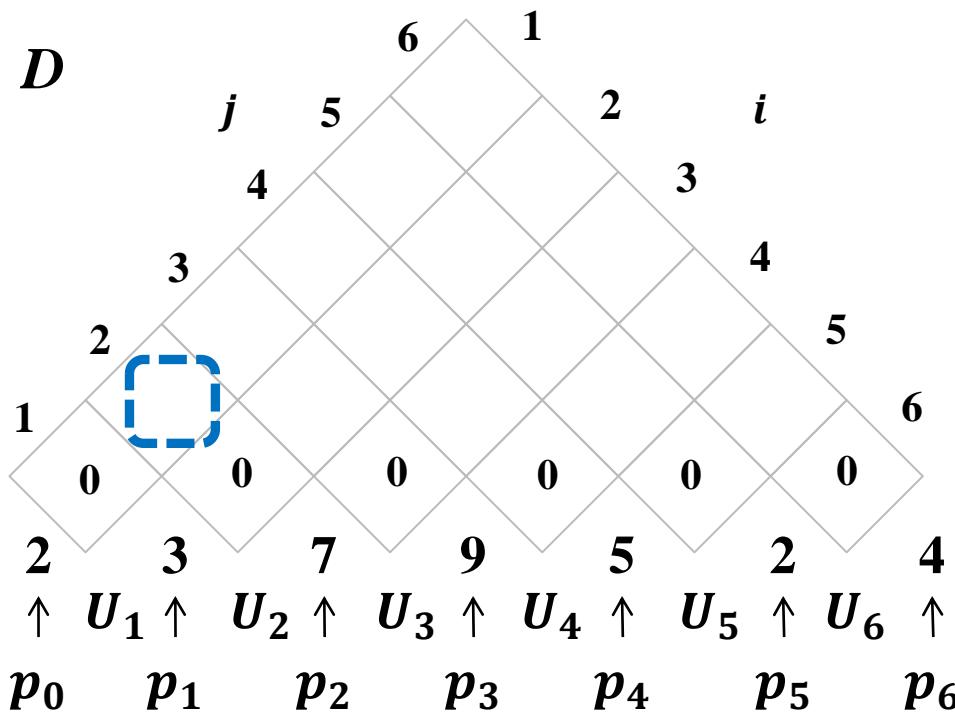
- $D[1, 2] = \min_{1 \leq k < 2} (D[1, k] + D[k + 1, 2] + p_0 p_k p_2)$



# 算法实例

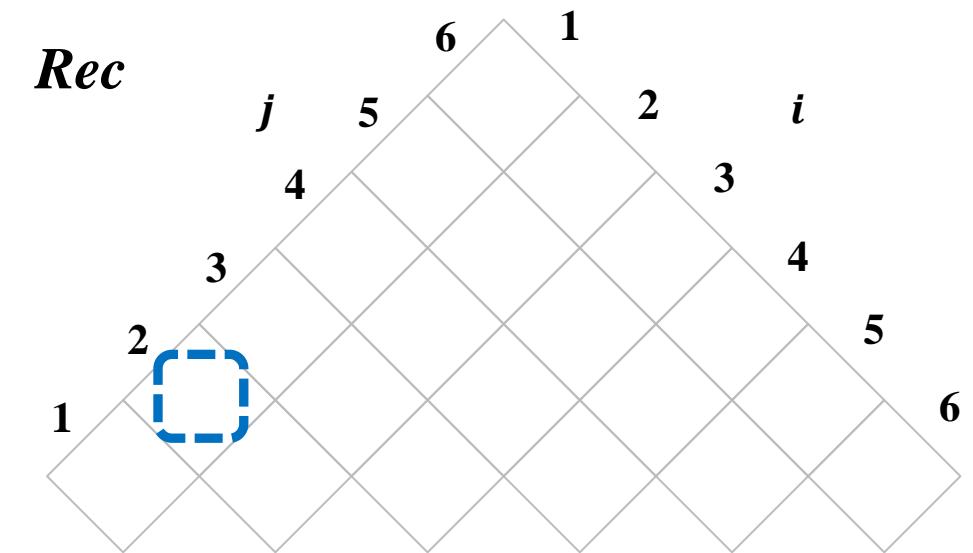
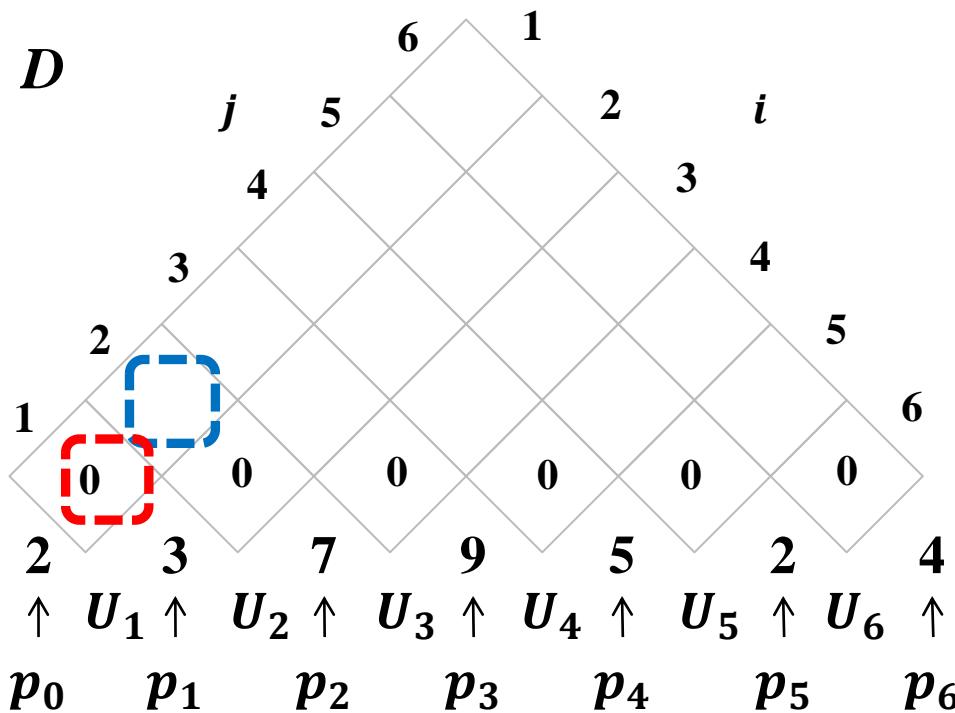


- $D[1, 2] = \min_{1 \leq k < 2} (D[1, 1] + D[1 + 1, 2] + p_0 p_1 p_2)$



# 算法实例

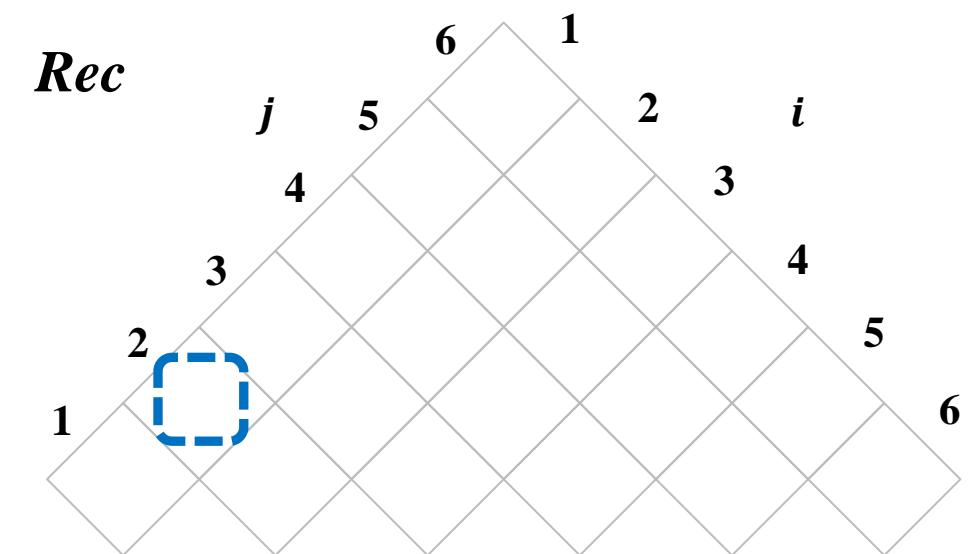
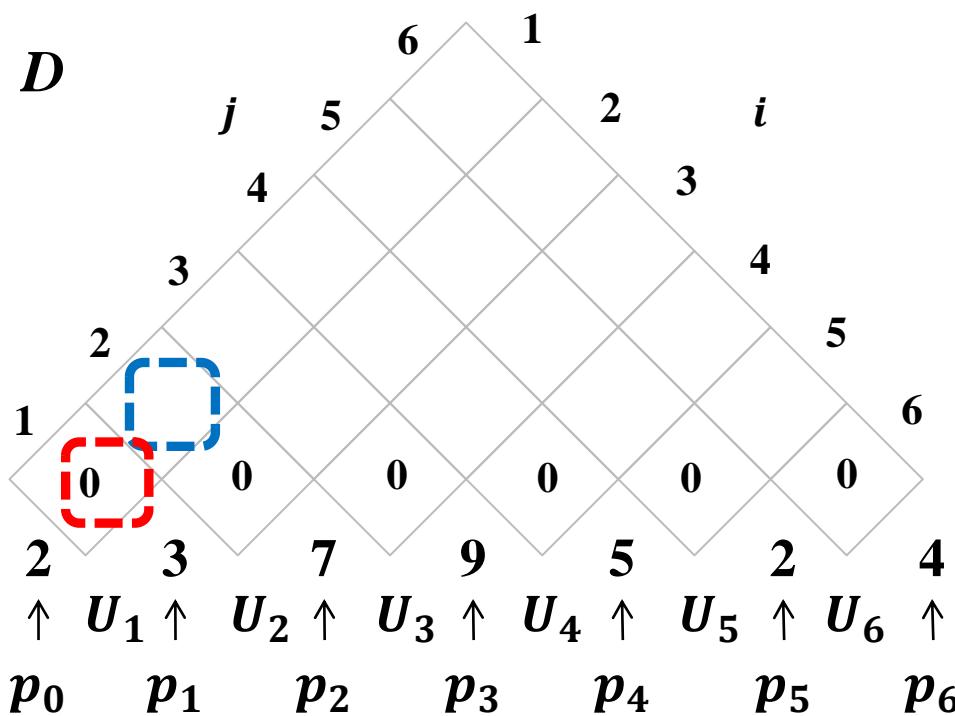
- $D[1, 2] = \min_{1 \leq k < 2} (D[1, 1] + D[1+1, 2] + p_0 p_1 p_2)$



# 算法实例

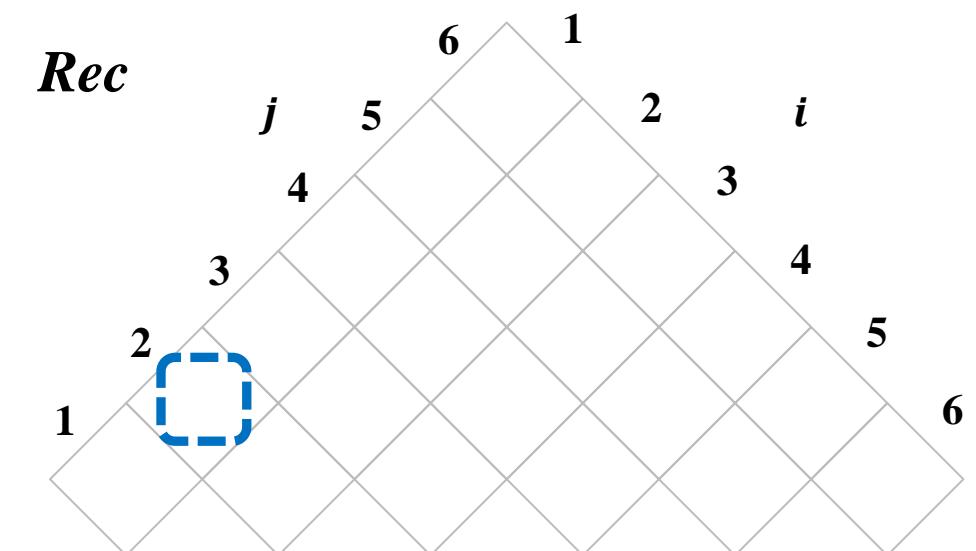
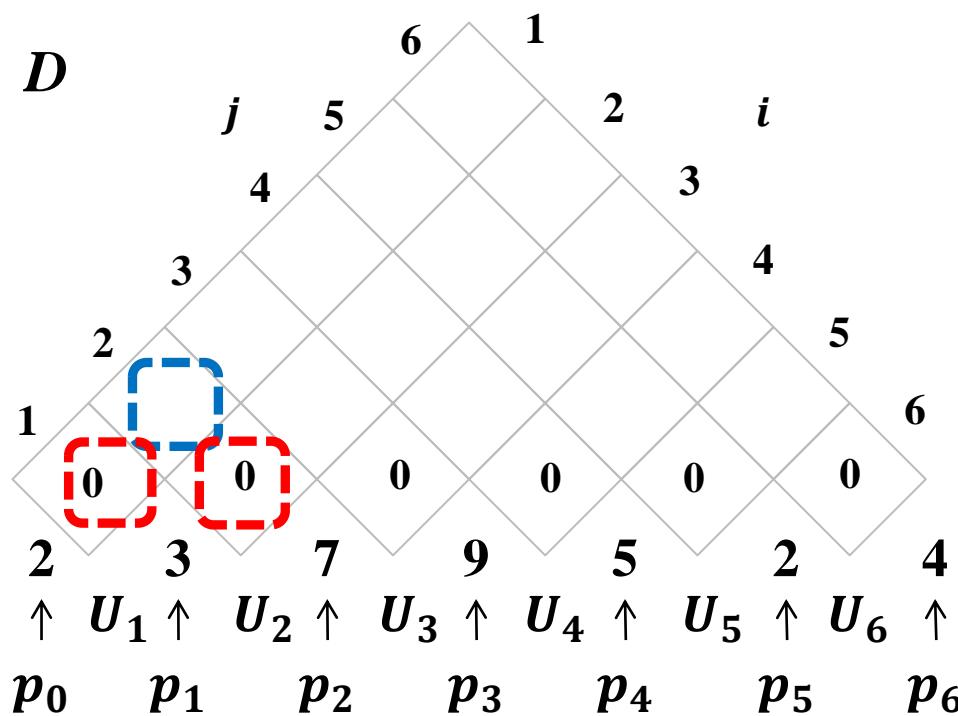


- $D[1, 2] = \min_{1 \leq k < 2} (0 + D[1 + 1, 2] + p_0 p_1 p_2)$



# 算法实例

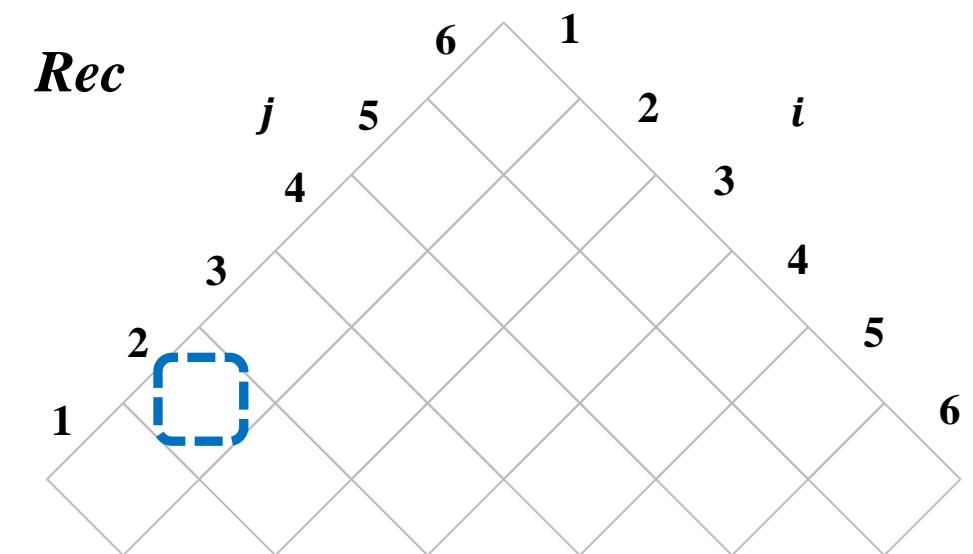
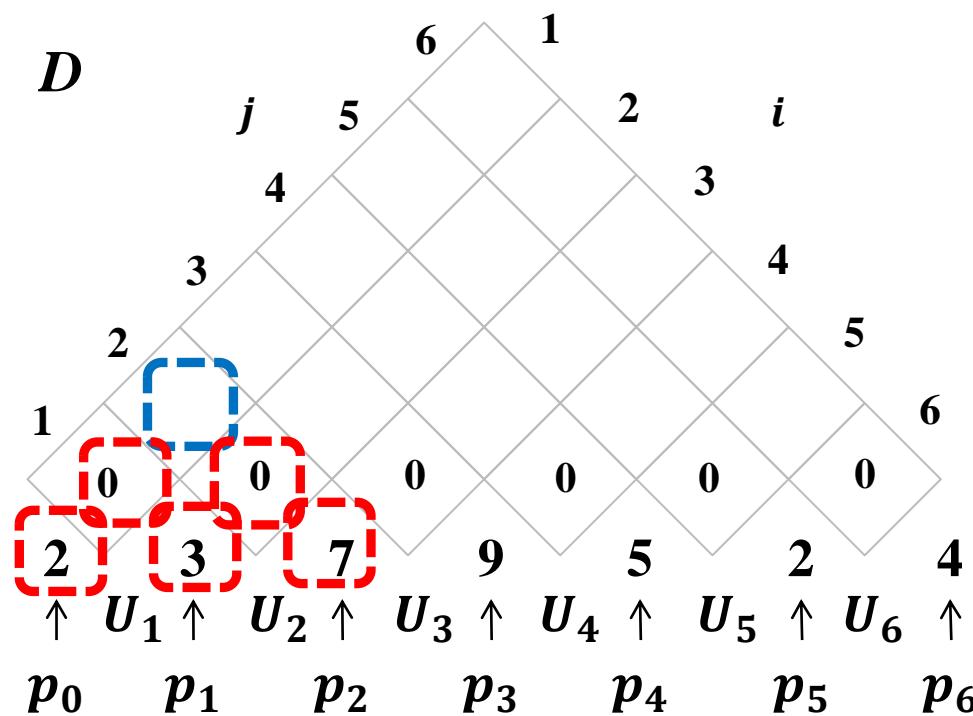
- $D[1, 2] = \min_{1 \leq k < 2} (0 + D[1 + 1, 2] + p_0 p_1 p_2)$



# 算法实例

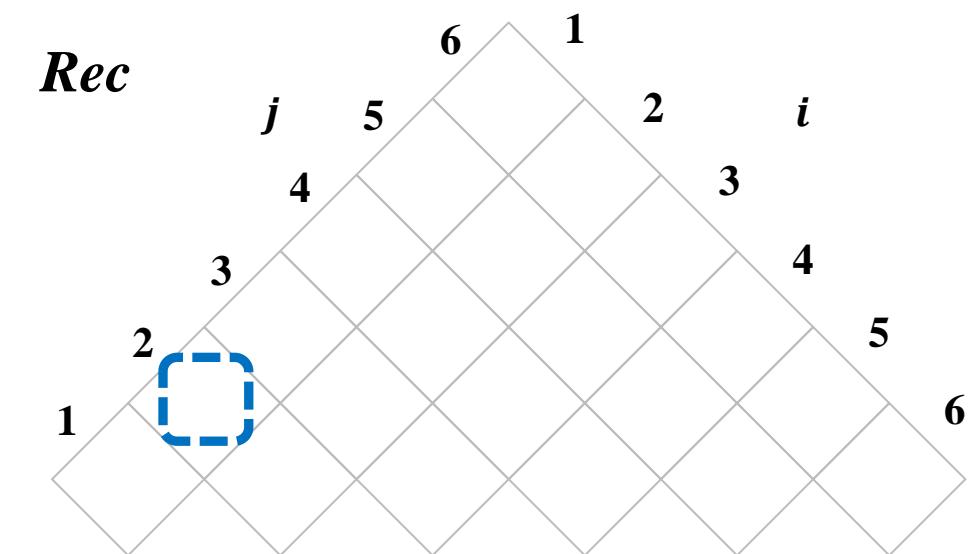
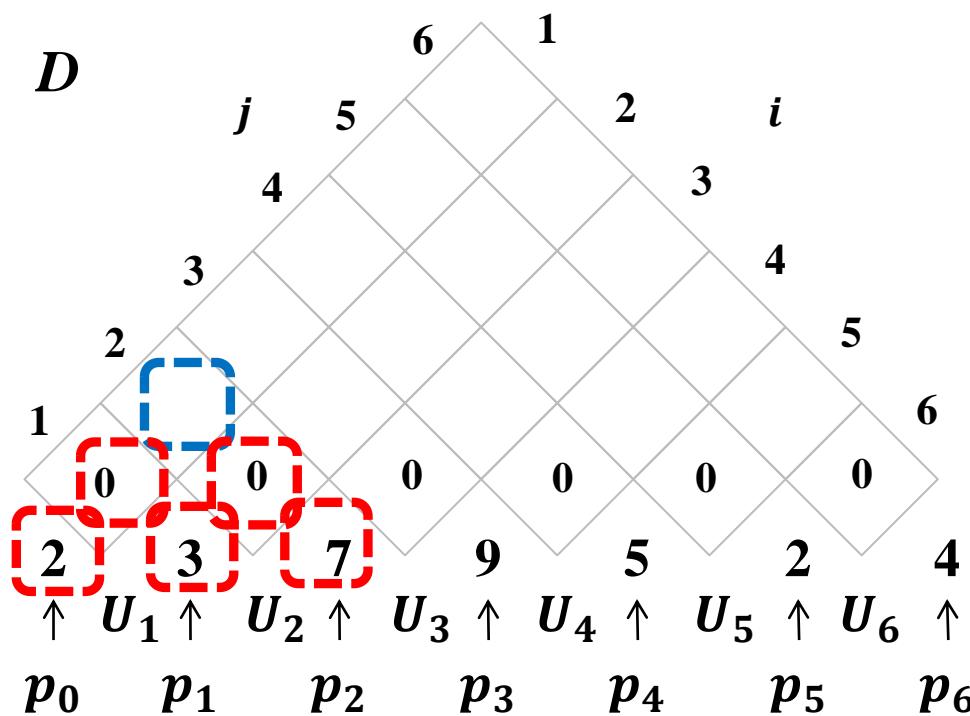


- $D[1, 2] = \min_{1 \leq k < 2} (0 + 0 + p_0 p_1 p_2)$



# 算法实例

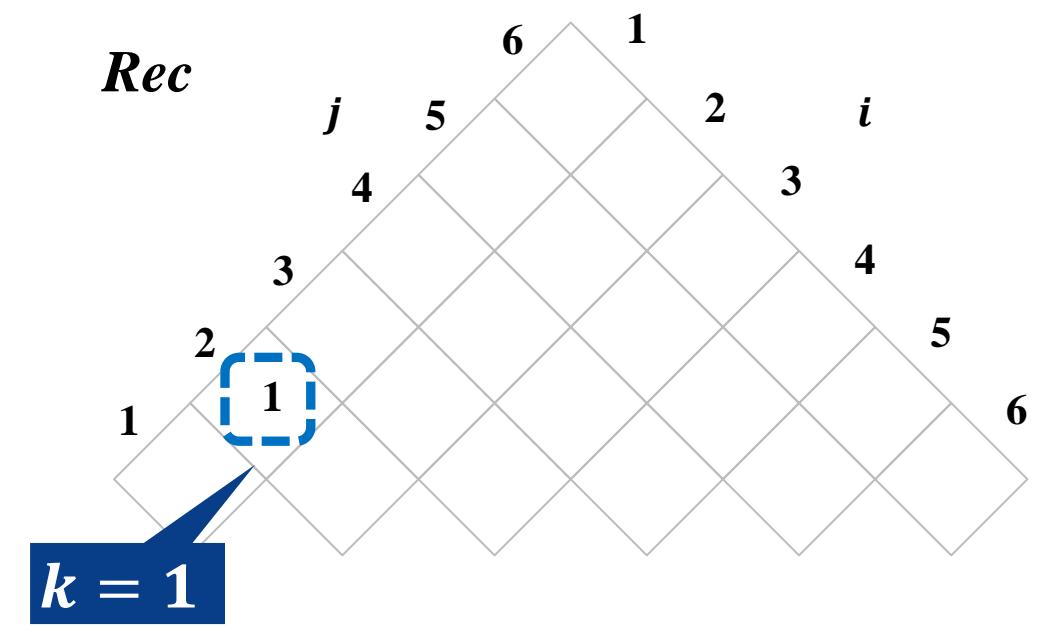
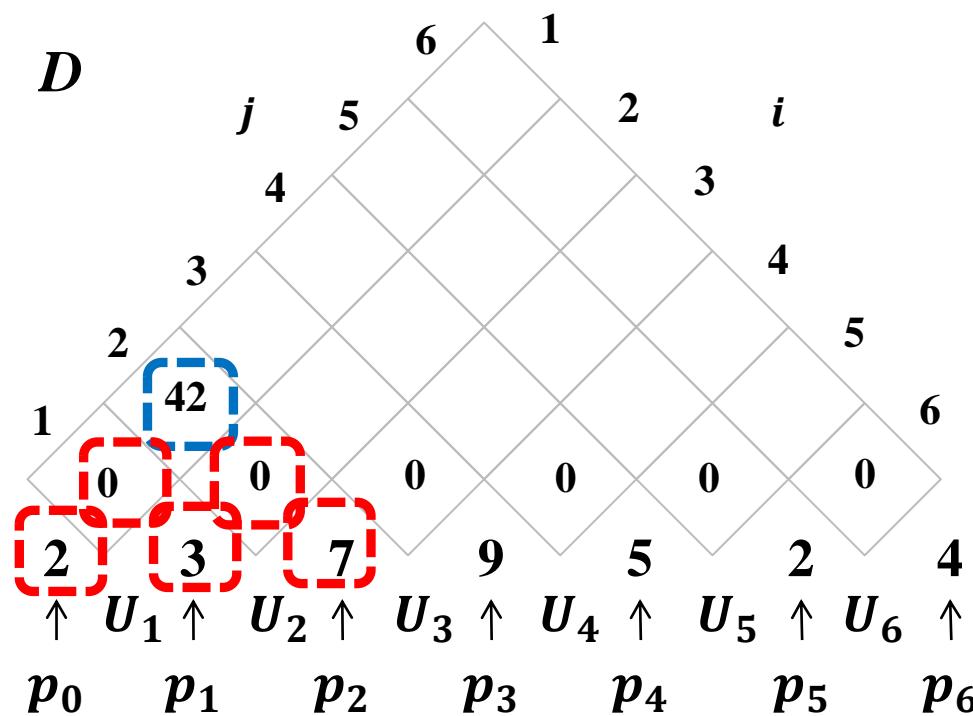
- $D[1, 2] = \min_{1 \leq k < 2} (0 + 0 + 2 \times 3 \times 7)$



# 算法实例

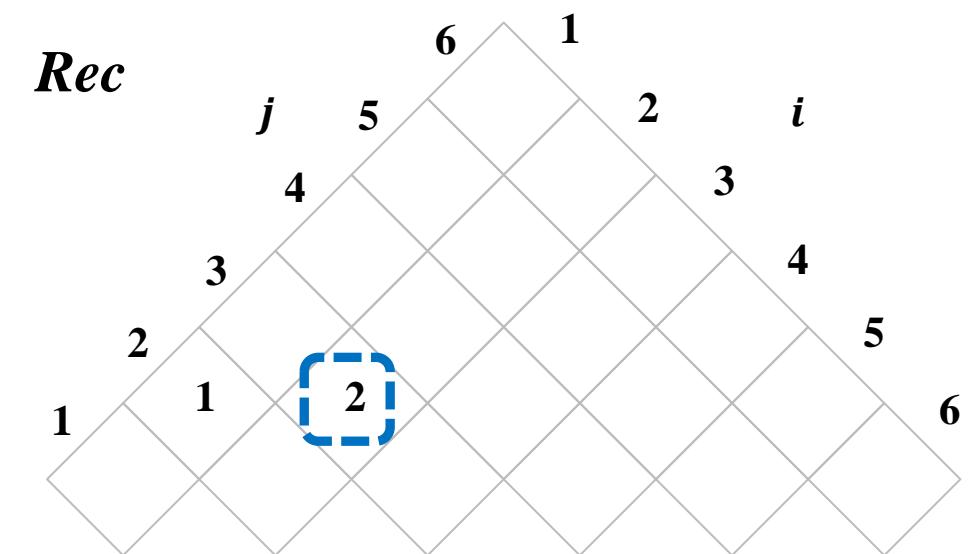
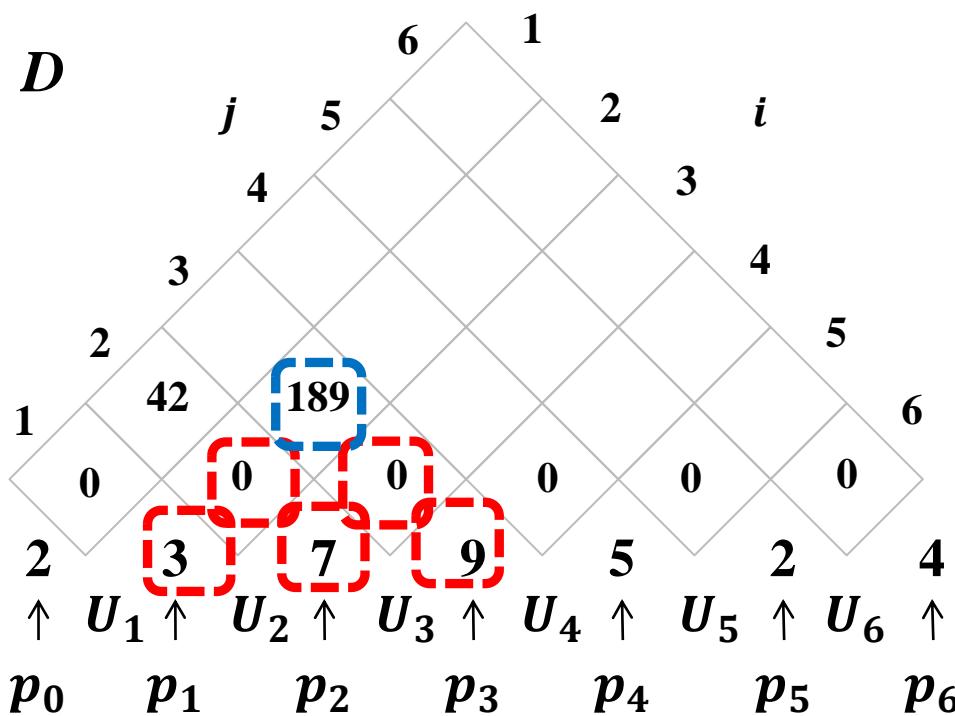


- $D[1, 2] = \min_{1 \leq k < 2} (0 + 0 + 2 \times 3 \times 7) = 42$



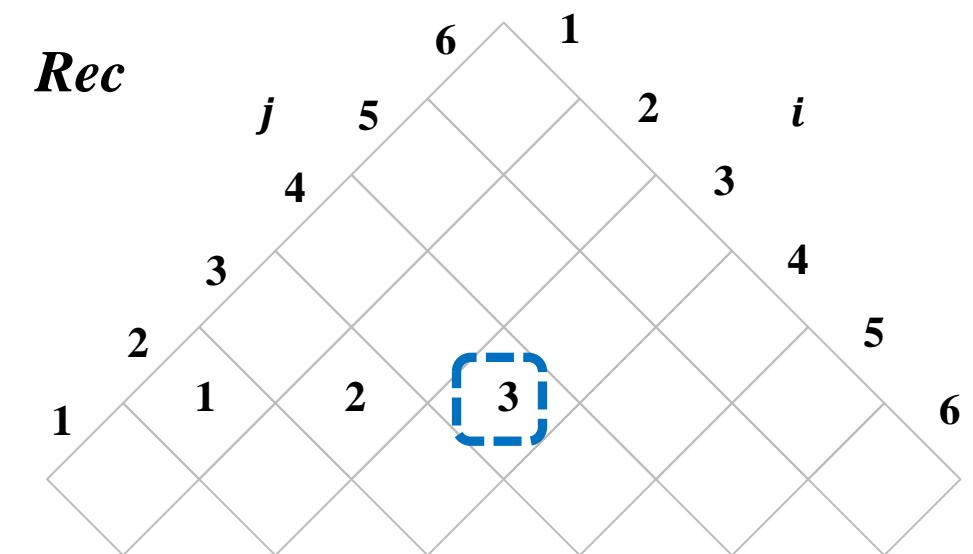
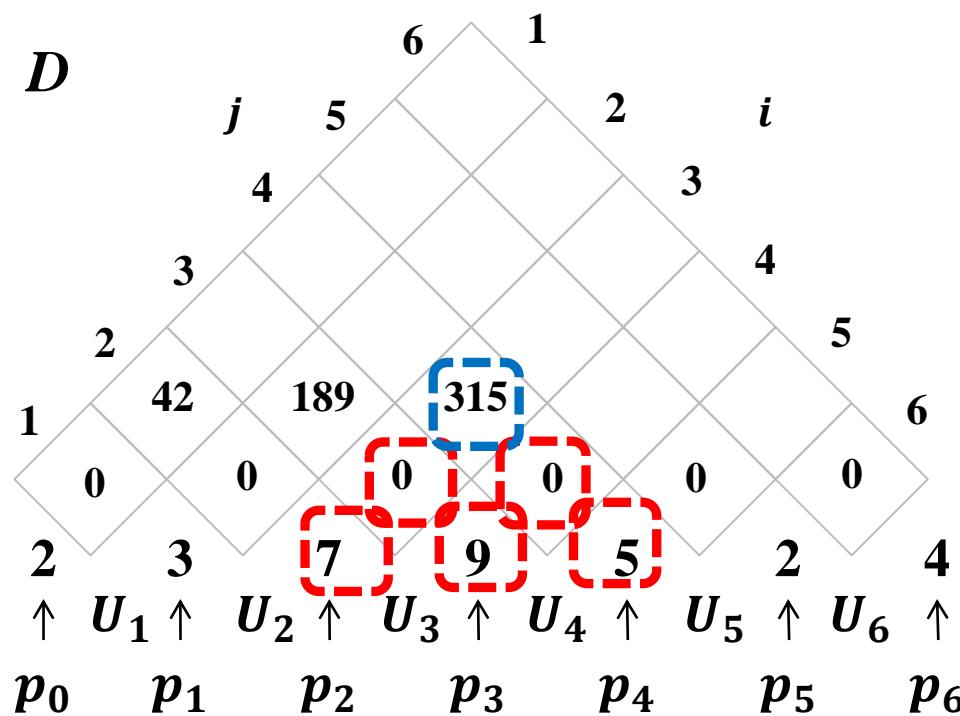
# 算法实例

- $D[2, 3] = \min_{2 \leq k < 3} (D[2, k] + D[k + 1, 3] + p_1 p_k p_3) = 189$



# 算法实例

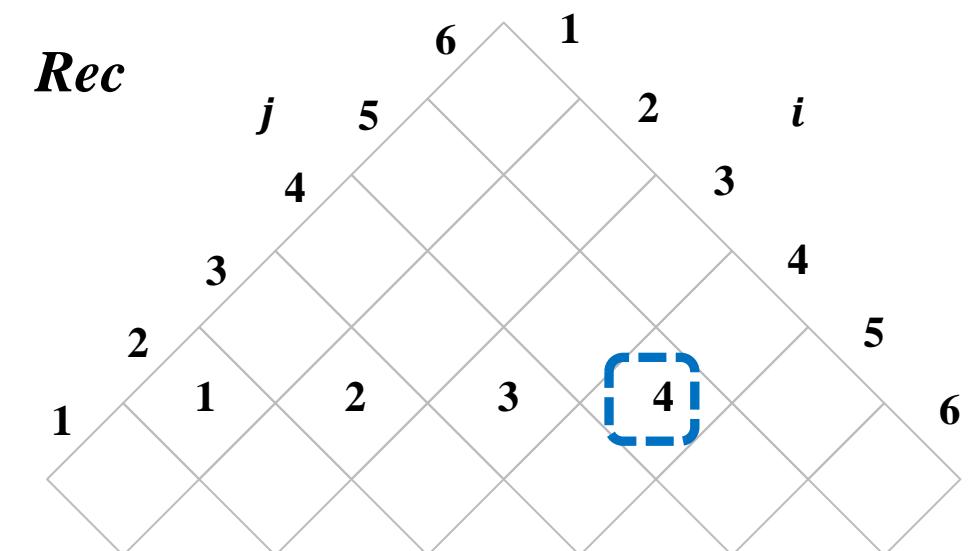
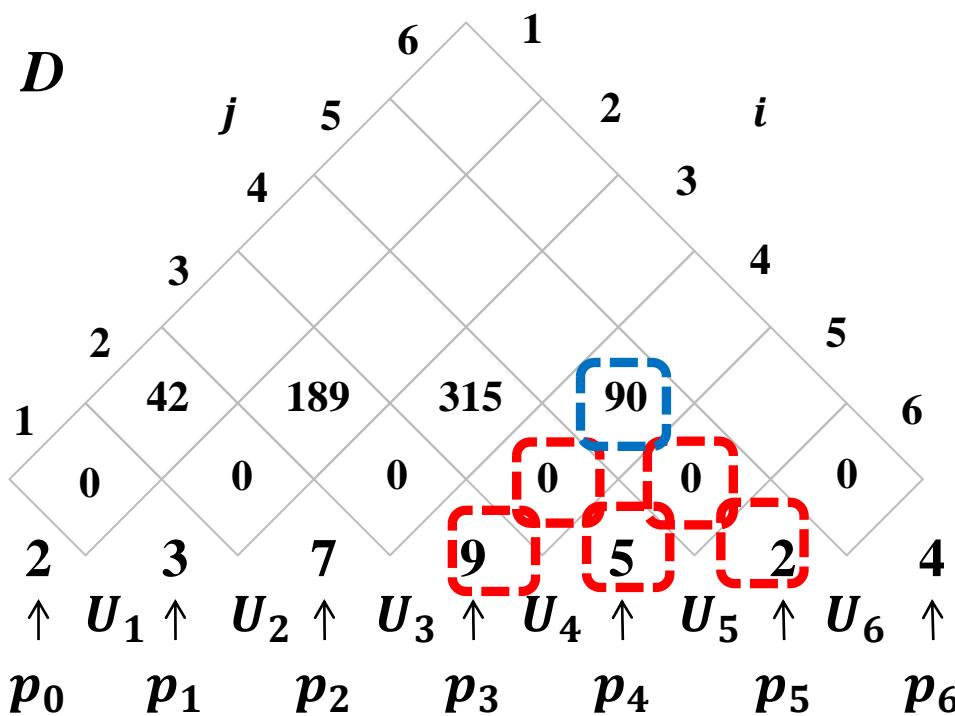
- $D[3, 4] = \min_{3 \leq k < 4} (D[3, k] + D[k + 1, 4] + p_2 p_k p_4) = 315$



# 算法实例

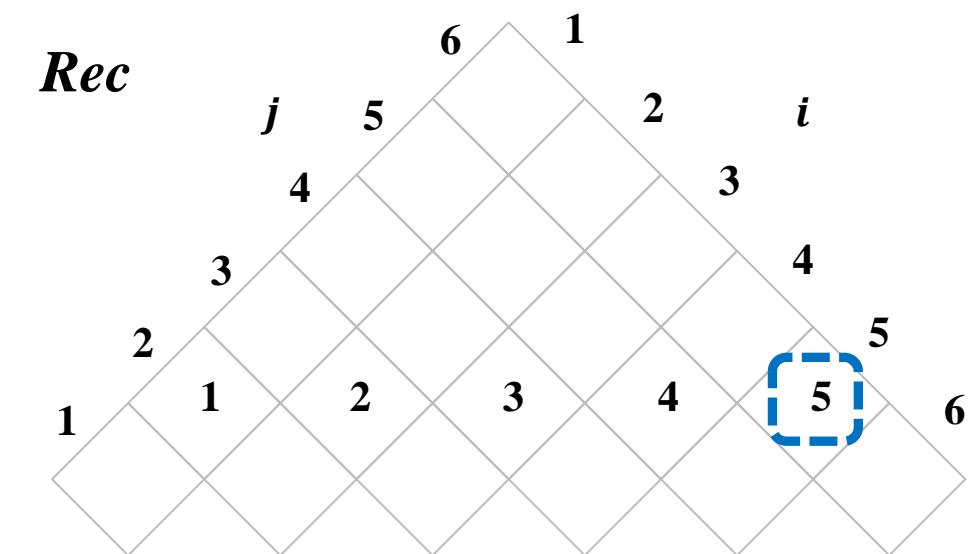
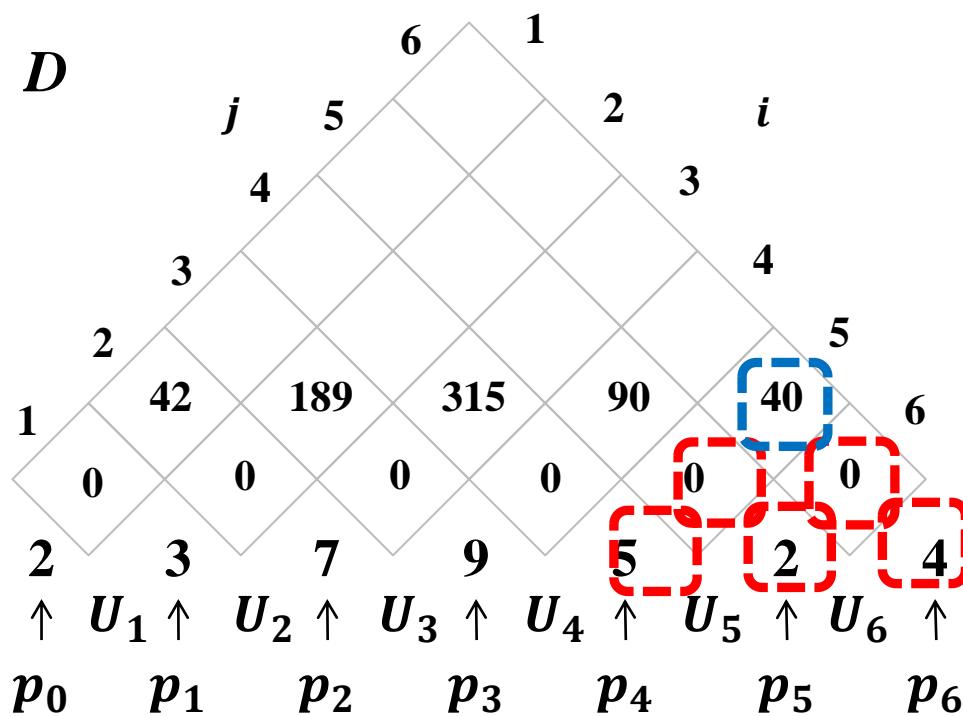


- $D[4, 5] = \min_{4 \leq k < 5} (D[4, k] + D[k + 1, 5] + p_3 p_k p_5) = 90$



# 算法实例

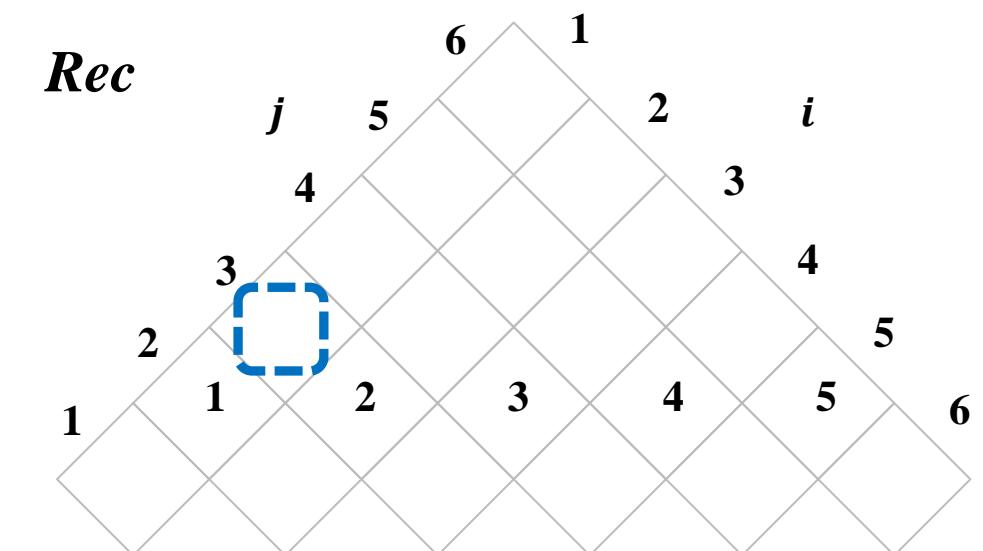
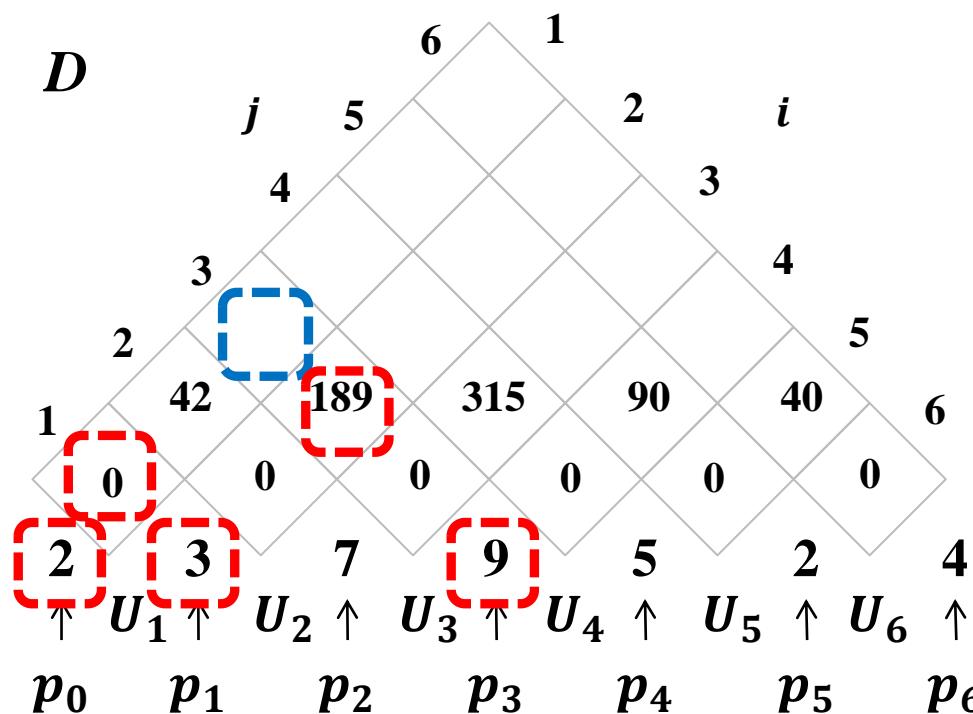
- $D[5, 6] = \min_{5 \leq k < 6} (D[5, k] + D[k + 1, 6] + p_4 p_k p_6) = 40$



# 算法实例

- $$D[1, 3] = \min_{1 \leq k < 3} (D[1, k] + D[k + 1, 3] + p_0 p_k p_3)$$

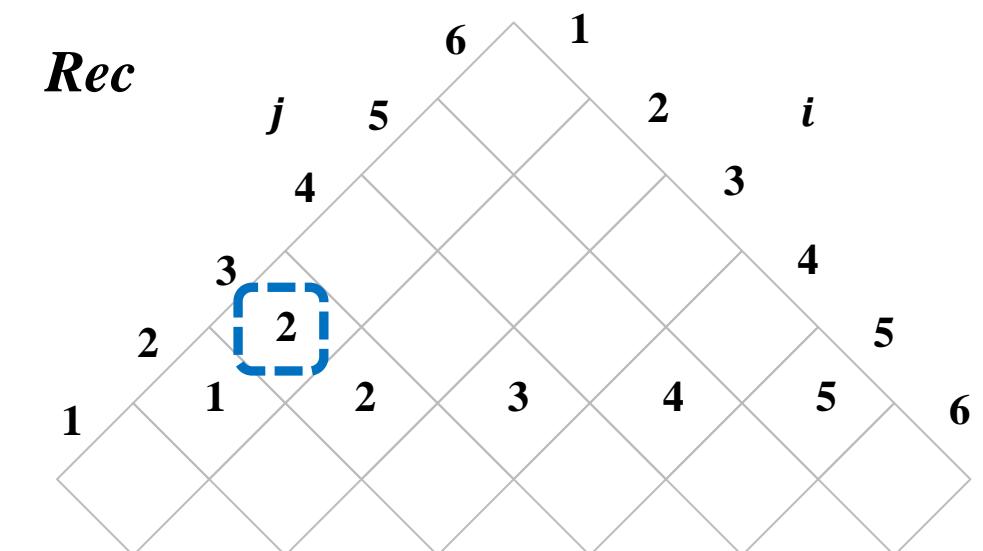
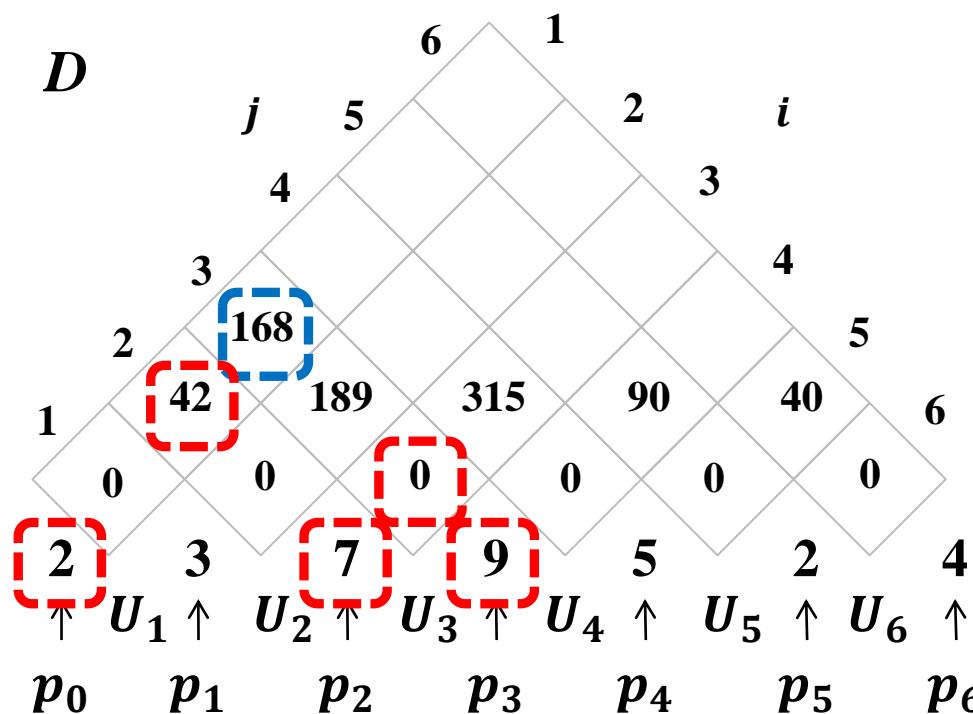
$$= \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 3] + p_0 p_1 p_3 = 243 \\ D[1, 2] + D[3, 3] + p_0 p_2 p_3 = \end{cases}$$



# 算法实例

- $$D[1, 3] = \min_{1 \leq k < 3} (D[1, k] + D[k + 1, 3] + p_0 p_k p_3)$$

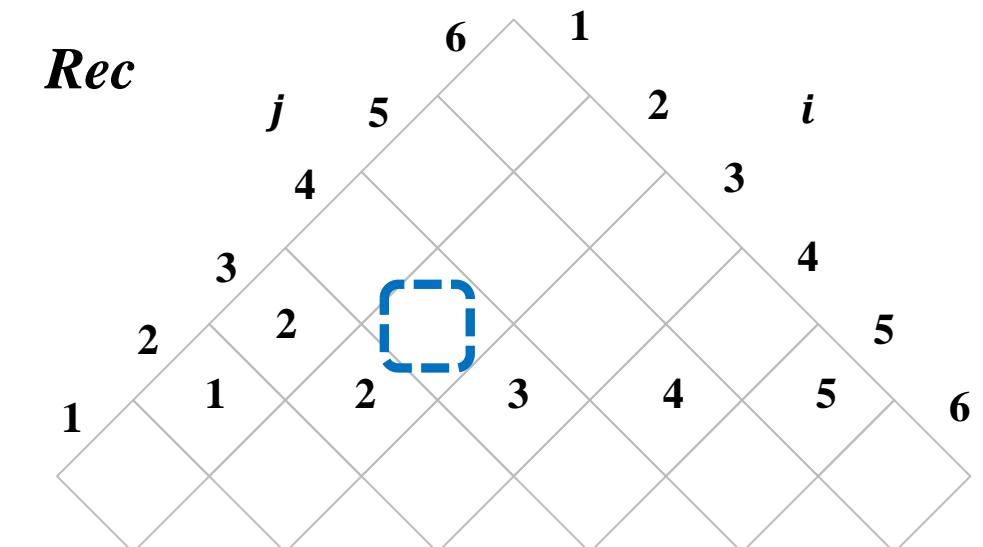
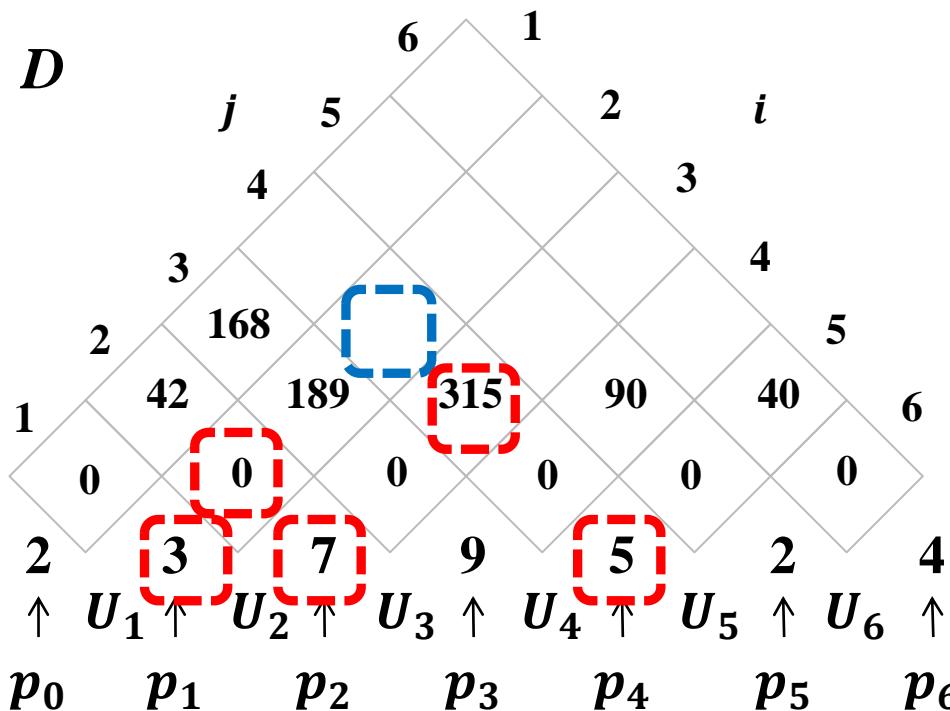
$$= \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 3] + p_0 p_1 p_3 = 243 \\ D[1, 2] + D[3, 3] + p_0 p_2 p_3 = 168 \end{cases}$$



# 算法实例

- $$D[2, 4] = \min_{2 \leq k < 4} (D[2, k] + D[k + 1, 4] + p_1 p_k p_4)$$

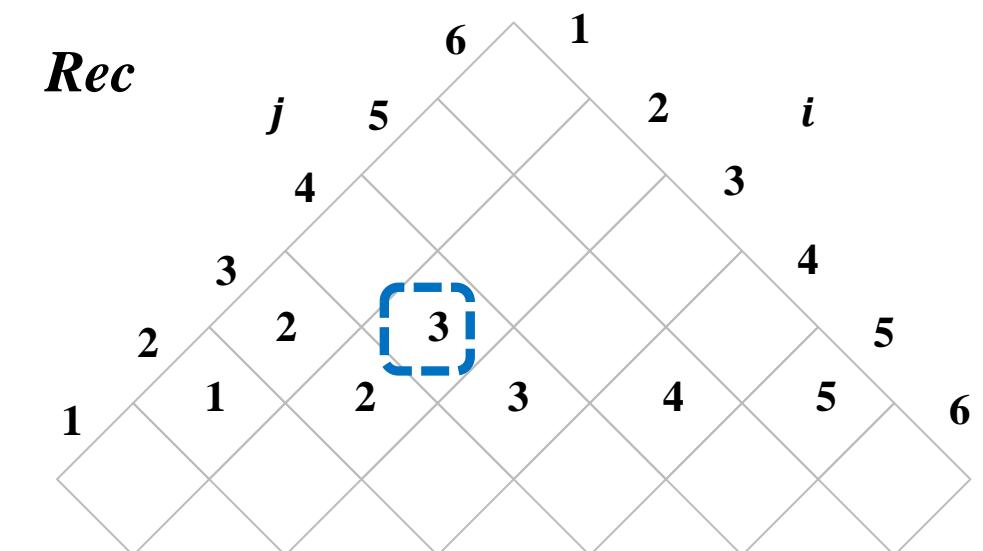
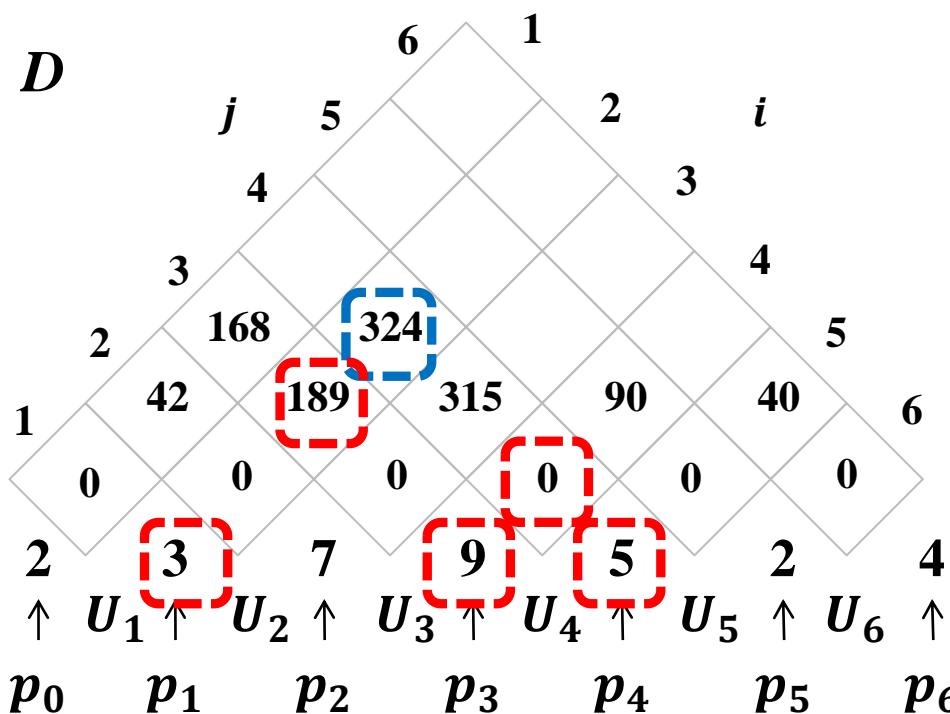
$$= \min \begin{cases} D[2, 2] + D[3, 4] + p_1 p_2 p_4 = 420 \\ D[2, 3] + D[4, 4] + p_1 p_3 p_4 = \end{cases}$$



# 算法实例

- $$D[2, 4] = \min_{2 \leq k < 4} (D[2, k] + D[k + 1, 4] + p_1 p_k p_4)$$

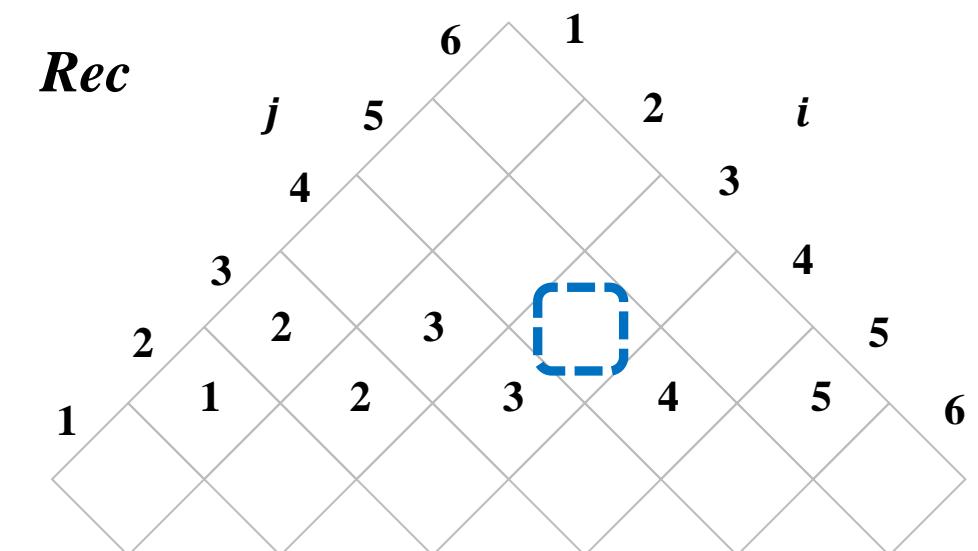
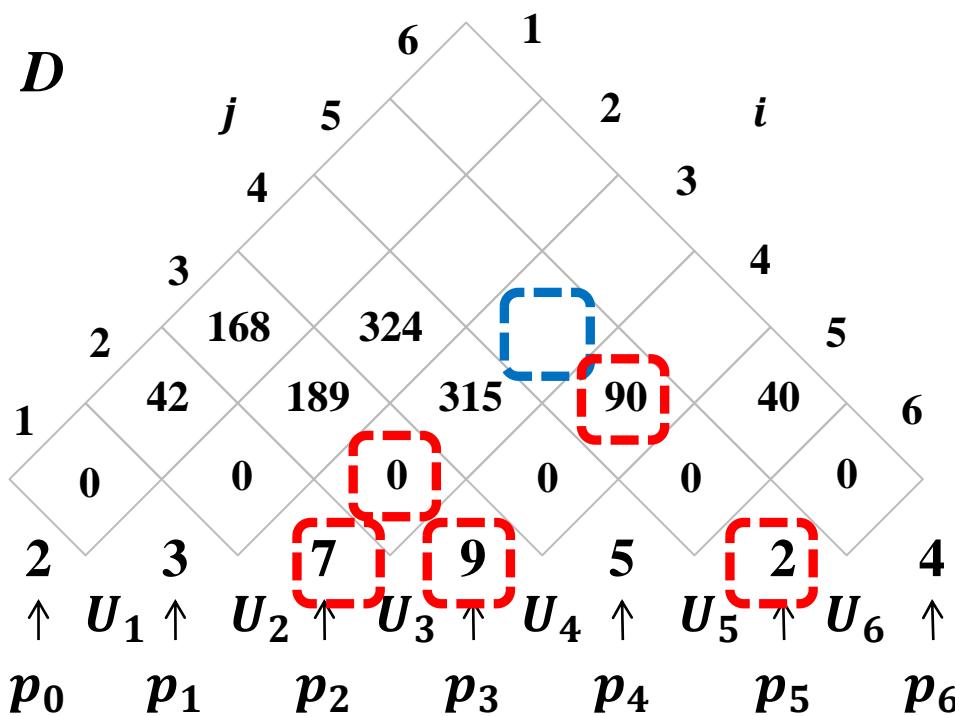
$$= \min \begin{cases} D[2, 2] + D[3, 4] + p_1 p_2 p_4 = 420 \\ D[2, 3] + D[4, 4] + p_1 p_3 p_4 = 324 \end{cases}$$



# 算法实例



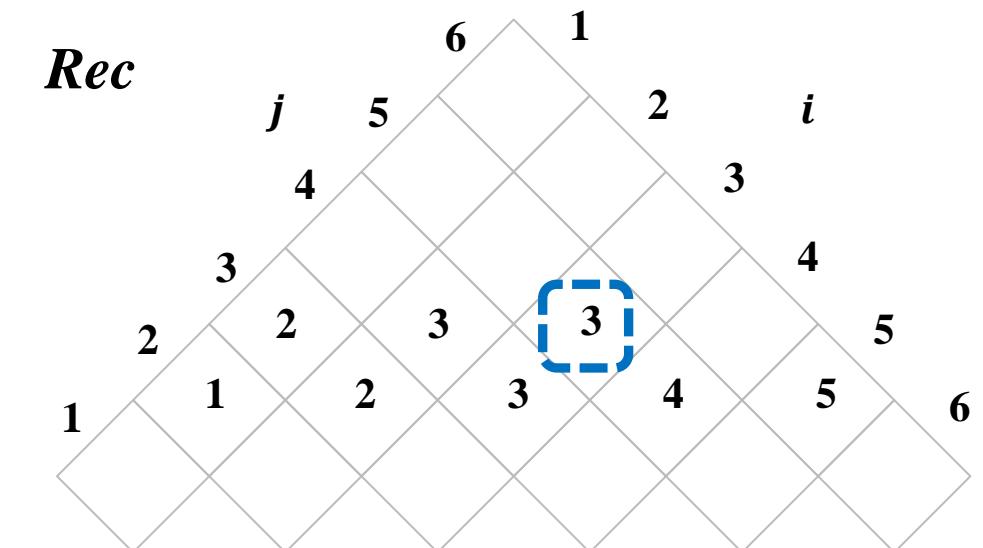
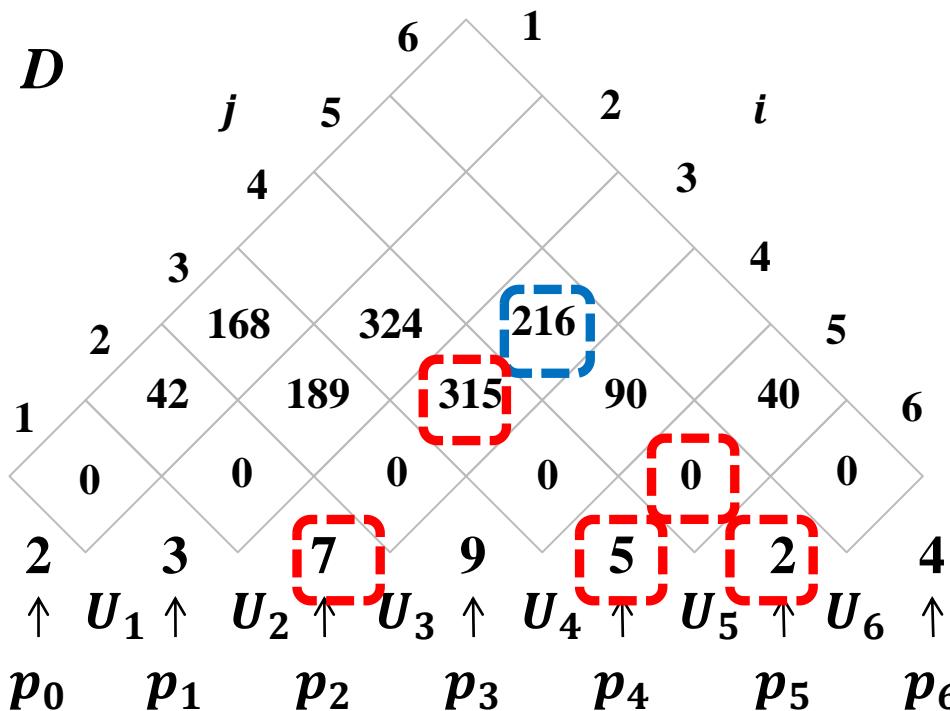
- $$\begin{aligned} D[3, 5] &= \min_{3 \leq k < 5} (D[3, k] + D[k + 1, 5] + p_2 p_k p_5) \\ &= \min \left\{ \begin{array}{l} D[3, 3] + D[4, 5] + p_2 p_3 p_5 = 216 \\ D[3, 4] + D[5, 5] + p_2 p_4 p_5 = \end{array} \right. \end{aligned}$$



# 算法实例

- $$D[3, 5] = \min_{3 \leq k < 5} (D[3, k] + D[k + 1, 5] + p_2 p_k p_5)$$

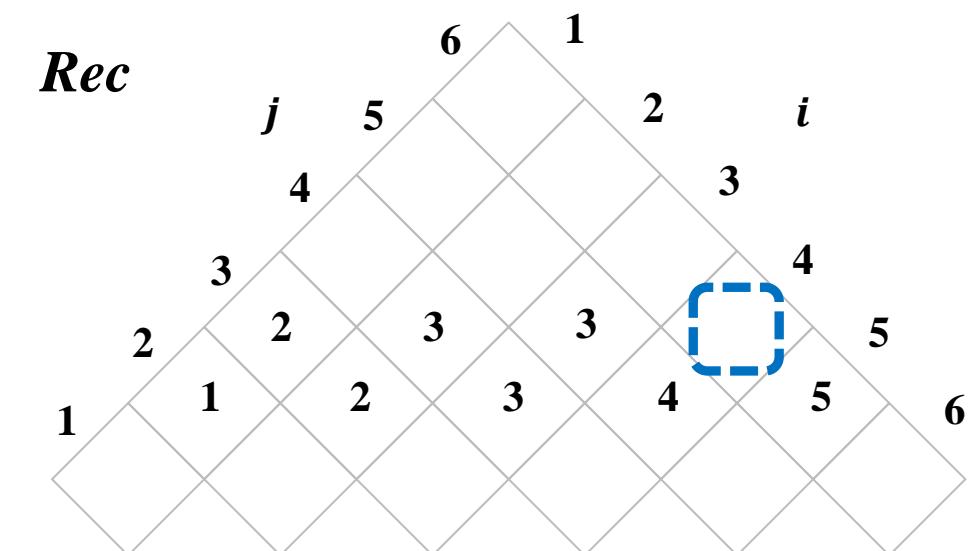
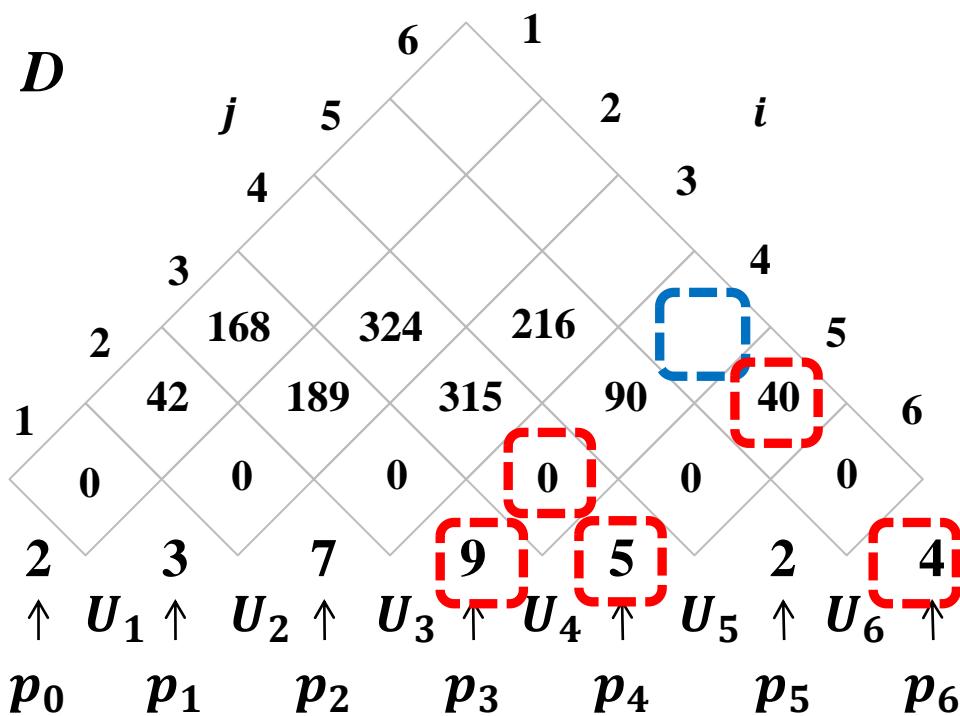
$$= \min \begin{cases} D[3, 3] + D[4, 5] + p_2 p_3 p_5 = 216 \\ D[3, 4] + D[5, 5] + p_2 p_4 p_5 = 385 \end{cases}$$



# 算法实例



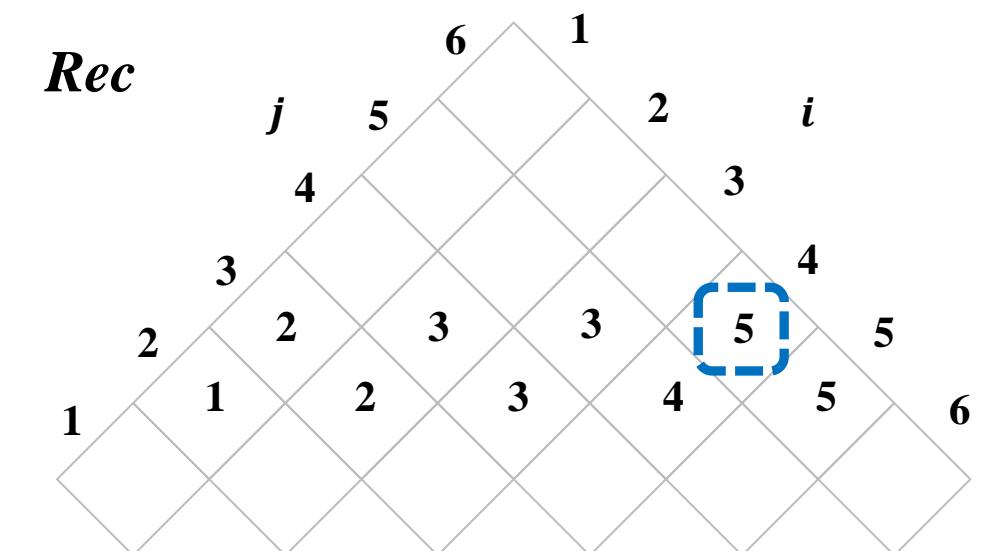
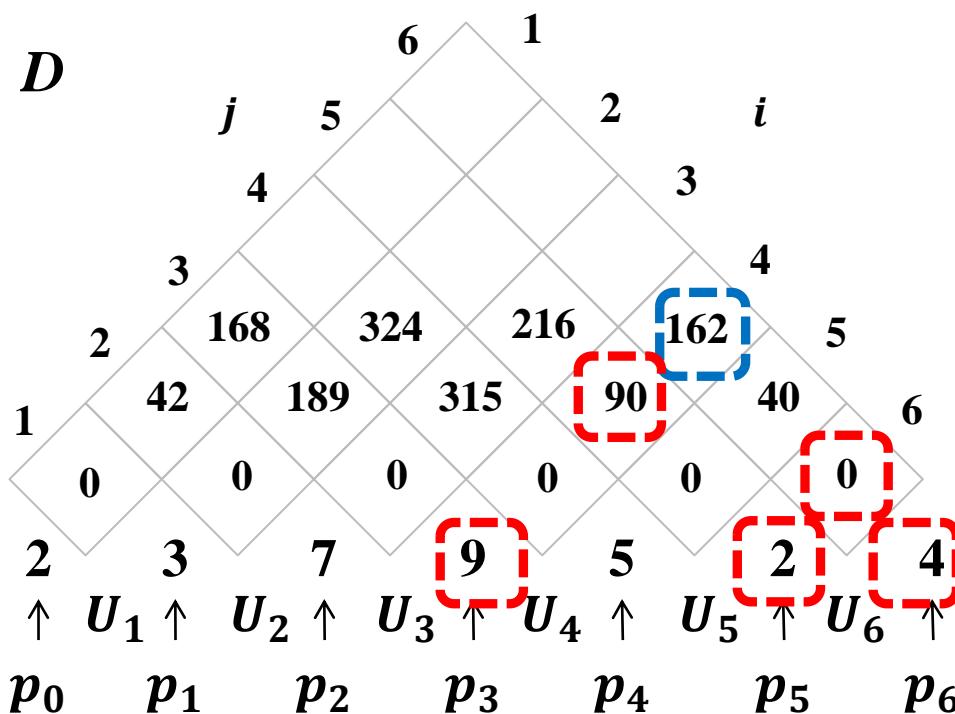
- $$\begin{aligned} D[4, 6] &= \min_{4 \leq k < 6} (D[4, k] + D[k + 1, 6] + p_3 p_k p_6) \\ &= \min \begin{cases} D[4, 4] + D[5, 6] + p_3 p_4 p_6 = 220 \\ D[4, 5] + D[6, 6] + p_3 p_5 p_6 = \end{cases} \end{aligned}$$



# 算法实例

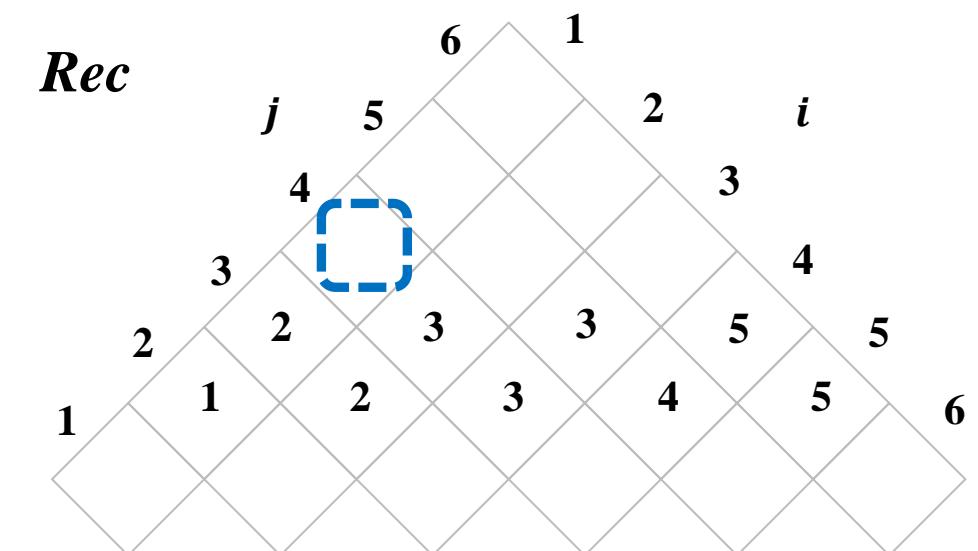
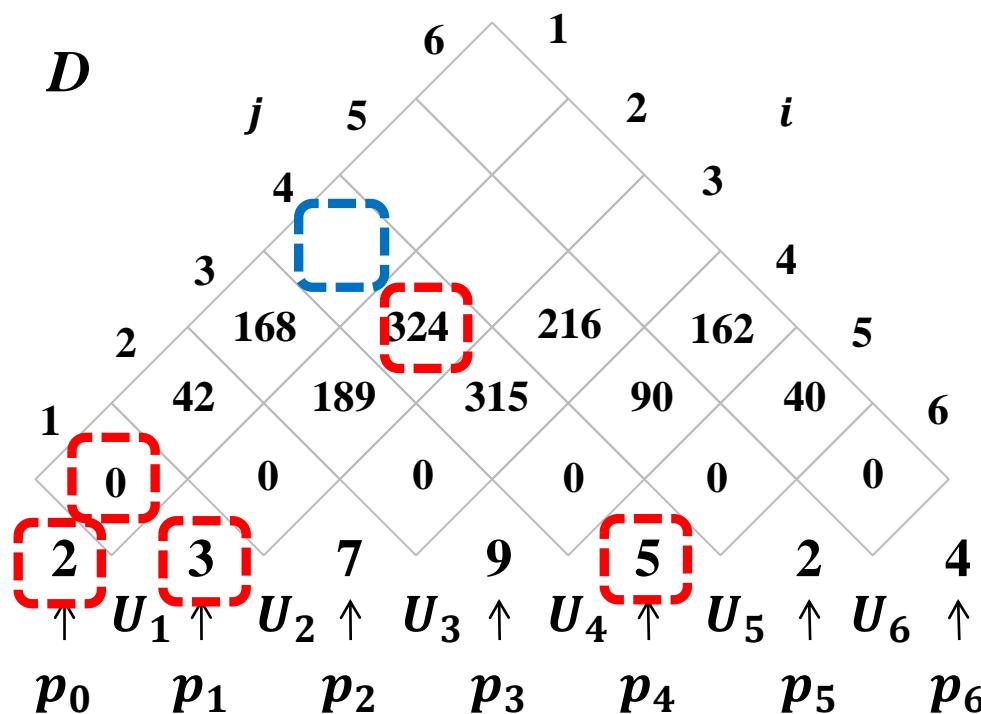
- $$D[4, 6] = \min_{4 \leq k < 6} (D[4, k] + D[k + 1, 6] + p_3 p_k p_6)$$

$$= \min \begin{cases} D[4, 4] + D[5, 6] + p_3 p_4 p_6 = 220 \\ D[4, 5] + D[6, 6] + p_3 p_5 p_6 = 162 \end{cases}$$



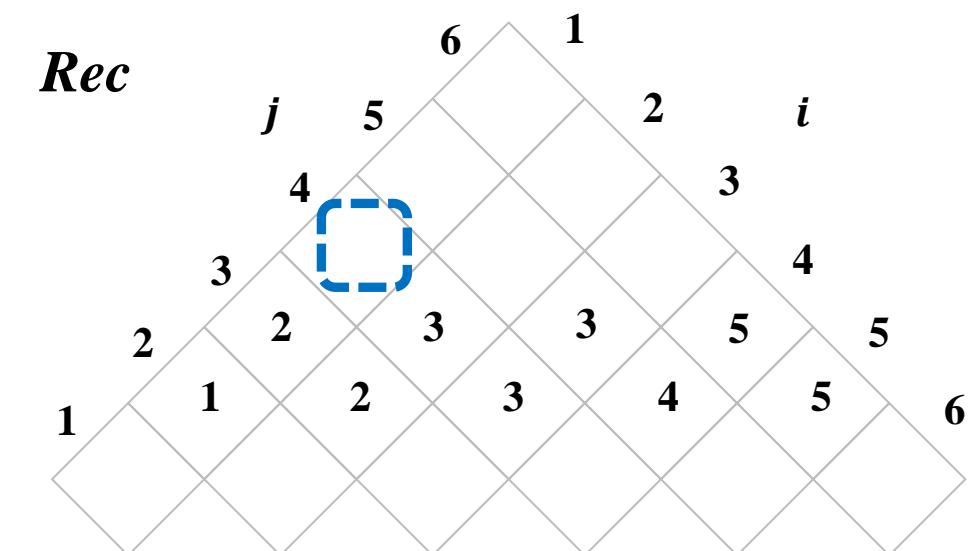
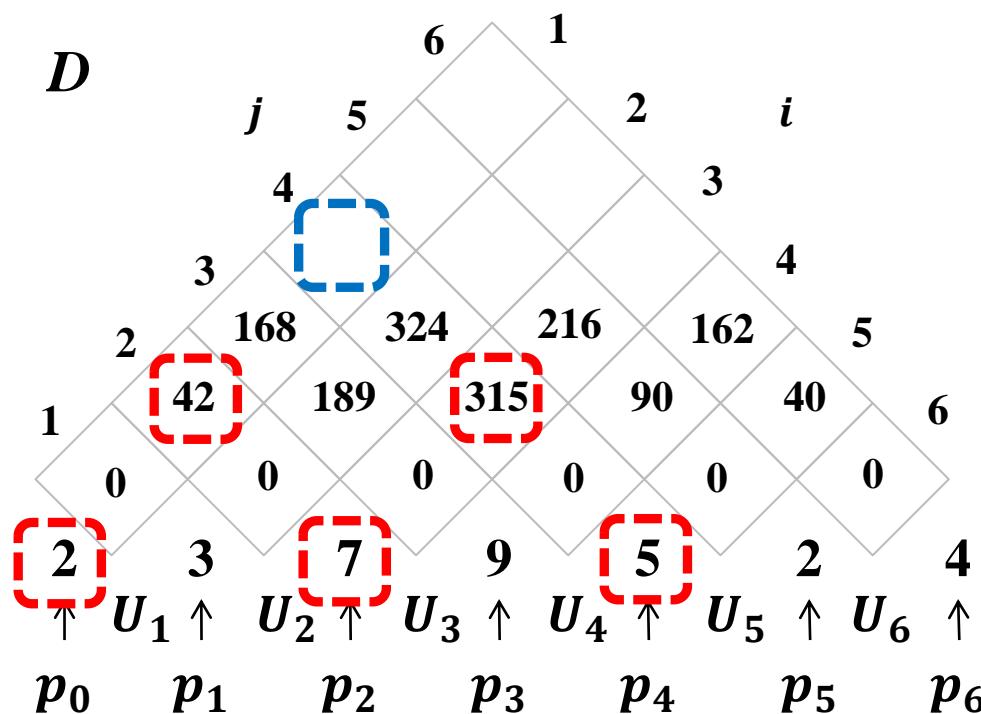
# 算法实例

- $D[1, 4] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 4] + p_0 p_1 p_4 = 354 \\ D[1, 2] + D[3, 4] + p_0 p_2 p_4 = \\ D[1, 3] + D[4, 4] + p_0 p_3 p_4 = \end{cases}$



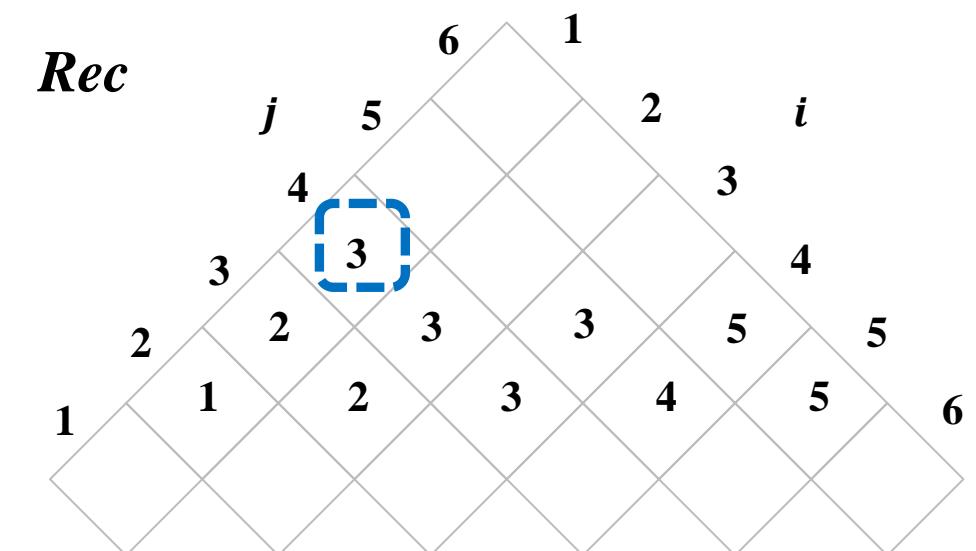
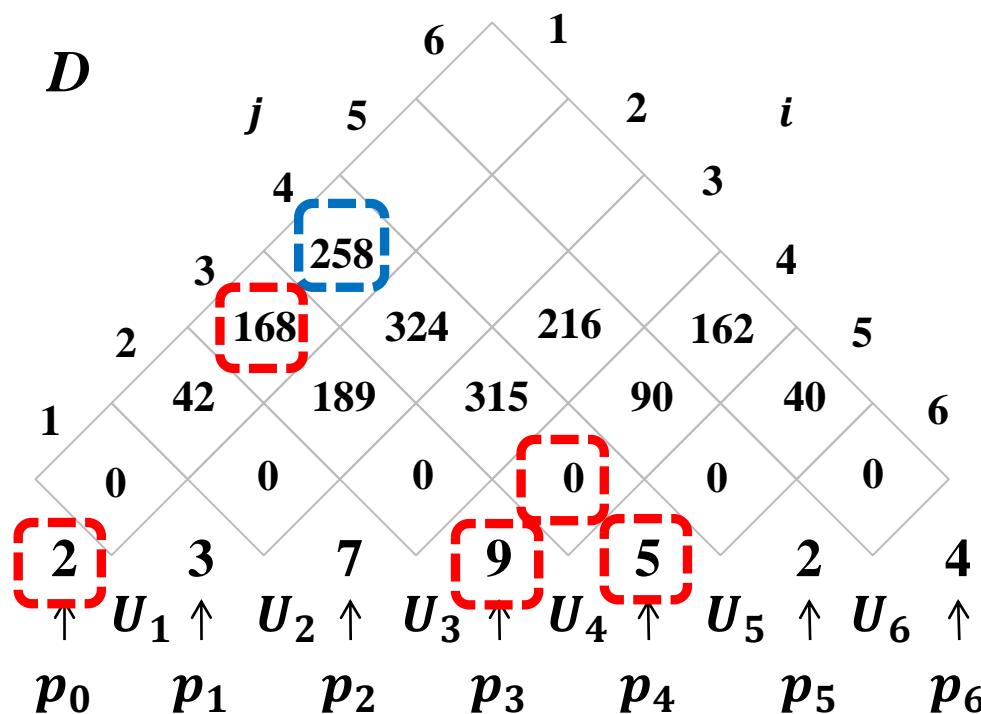
# 算法实例

- $D[1, 4] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 4] + p_0 p_1 p_4 = 354 \\ D[1, 2] + D[3, 4] + p_0 p_2 p_4 = 427 \\ D[1, 3] + D[4, 4] + p_0 p_3 p_4 = \end{cases}$



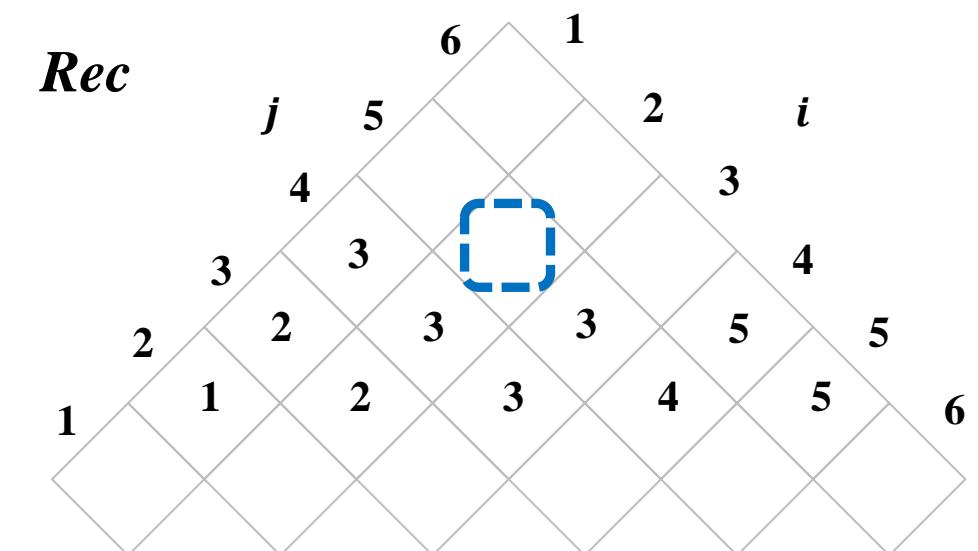
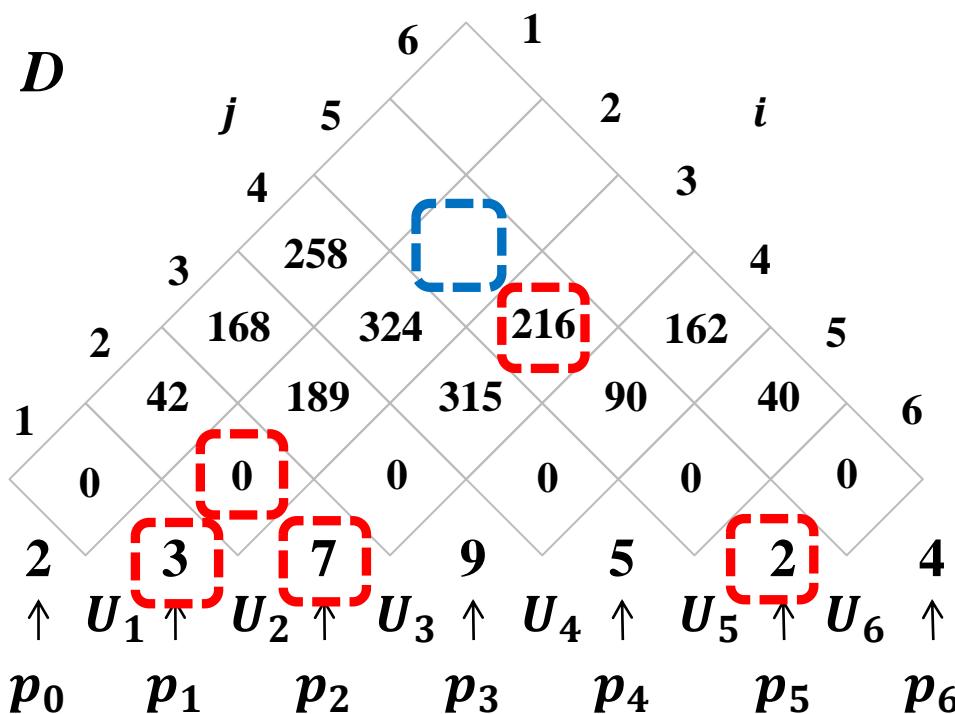
# 算法实例

- $D[1, 4] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 4] + p_0 p_1 p_4 = 354 \\ D[1, 2] + D[3, 4] + p_0 p_2 p_4 = 427 \\ D[1, 3] + D[4, 4] + p_0 p_3 p_4 = \textcolor{red}{258} \end{cases}$



# 算法实例

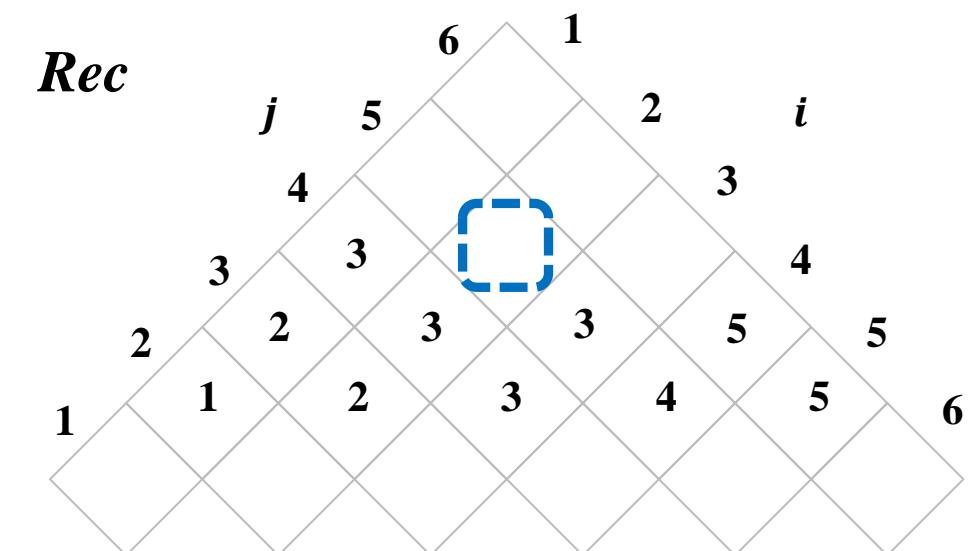
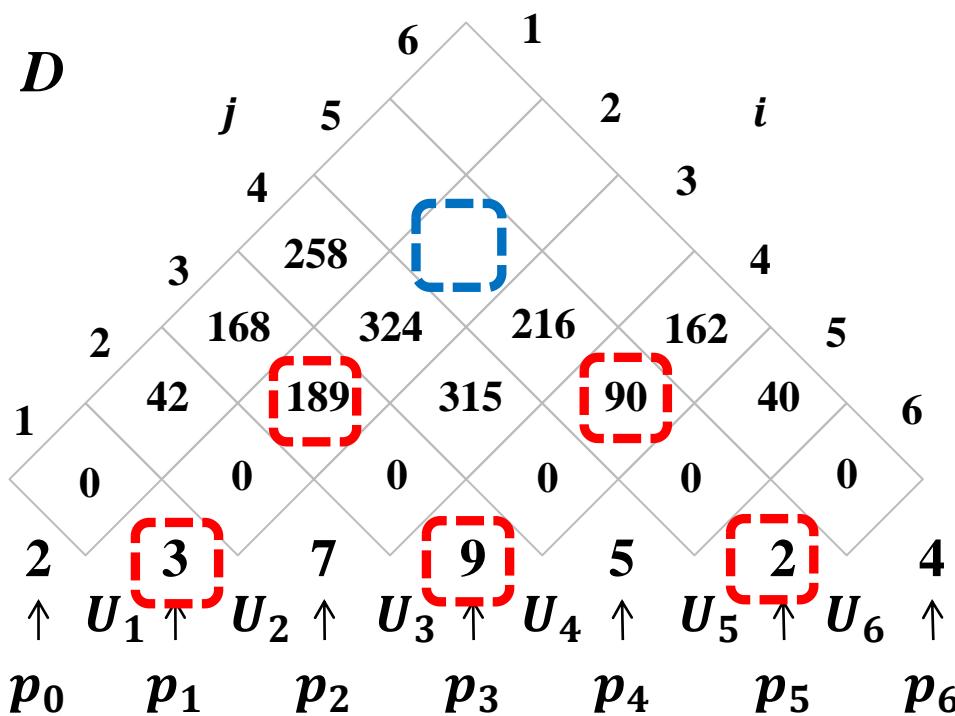
$$\bullet D[2, 5] = \min \begin{cases} D[2, 2] + D[3, 5] + p_1 p_2 p_5 = 258 \\ D[2, 3] + D[4, 5] + p_1 p_3 p_5 = \\ D[2, 4] + D[5, 5] + p_1 p_4 p_5 = \end{cases}$$



# 算法实例

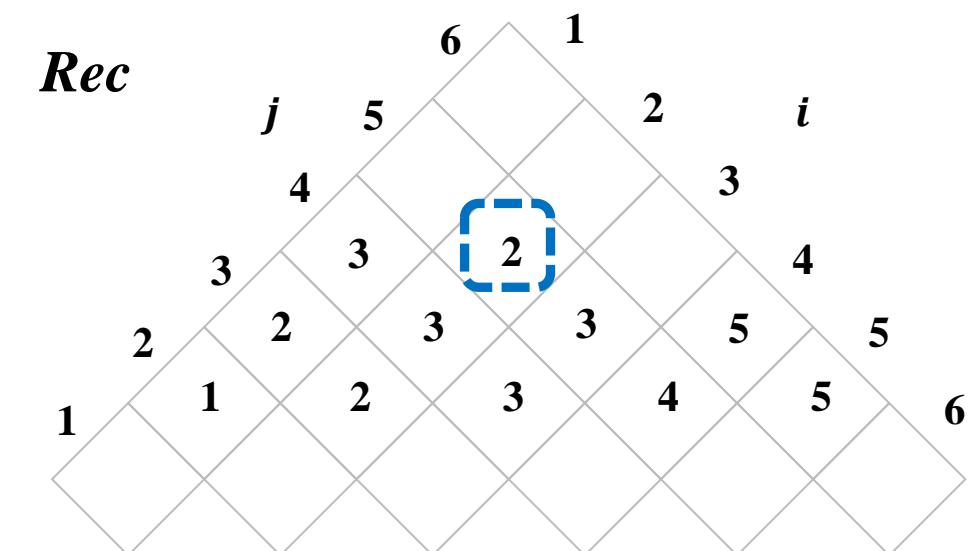
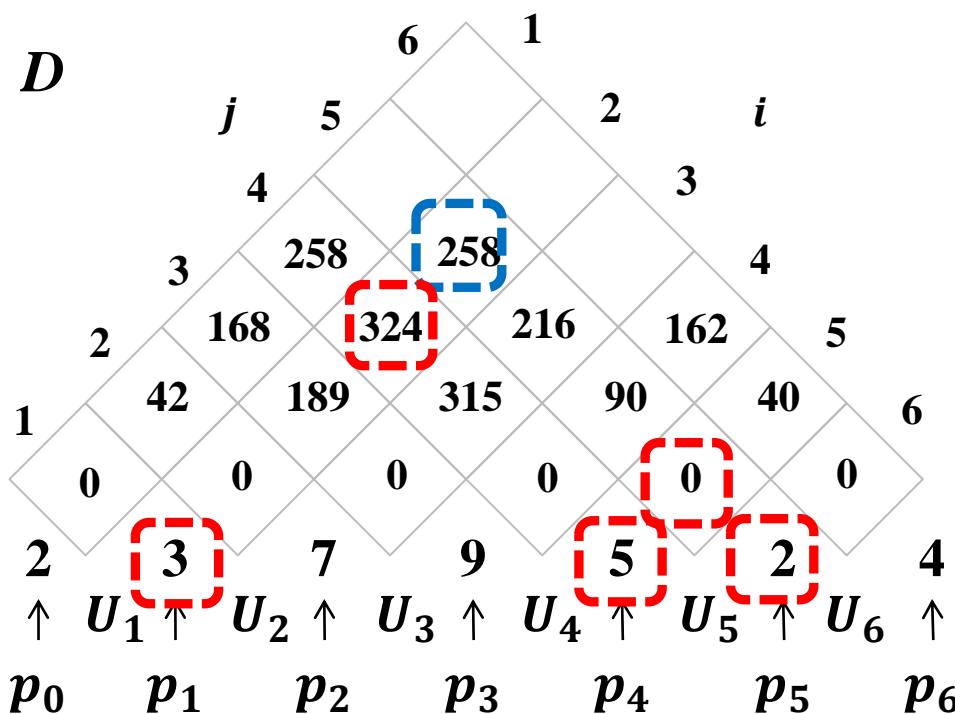


- $D[2, 5] = \min \begin{cases} D[2, 2] + D[3, 5] + p_1 p_2 p_5 = 258 \\ D[2, 3] + D[4, 5] + p_1 p_3 p_5 = 333 \\ D[2, 4] + D[5, 5] + p_1 p_4 p_5 = \end{cases}$



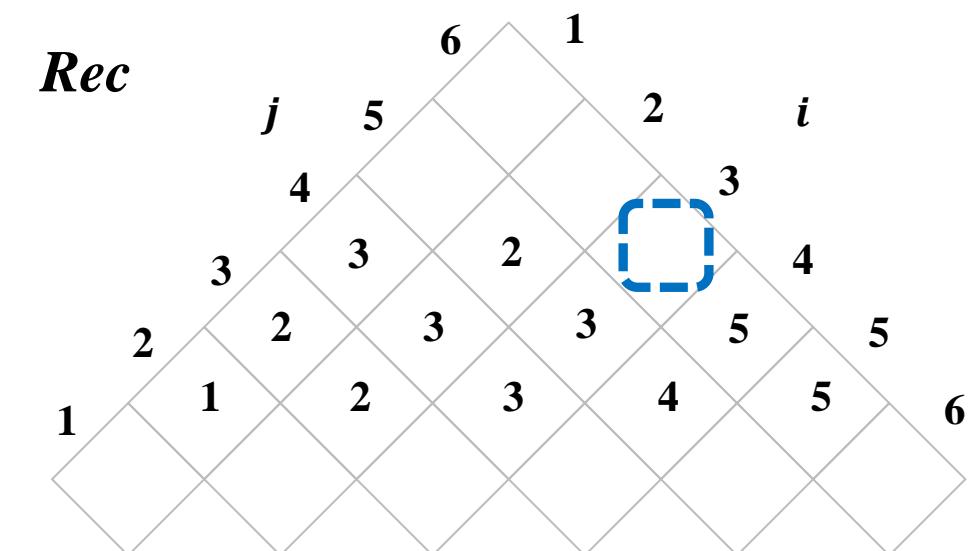
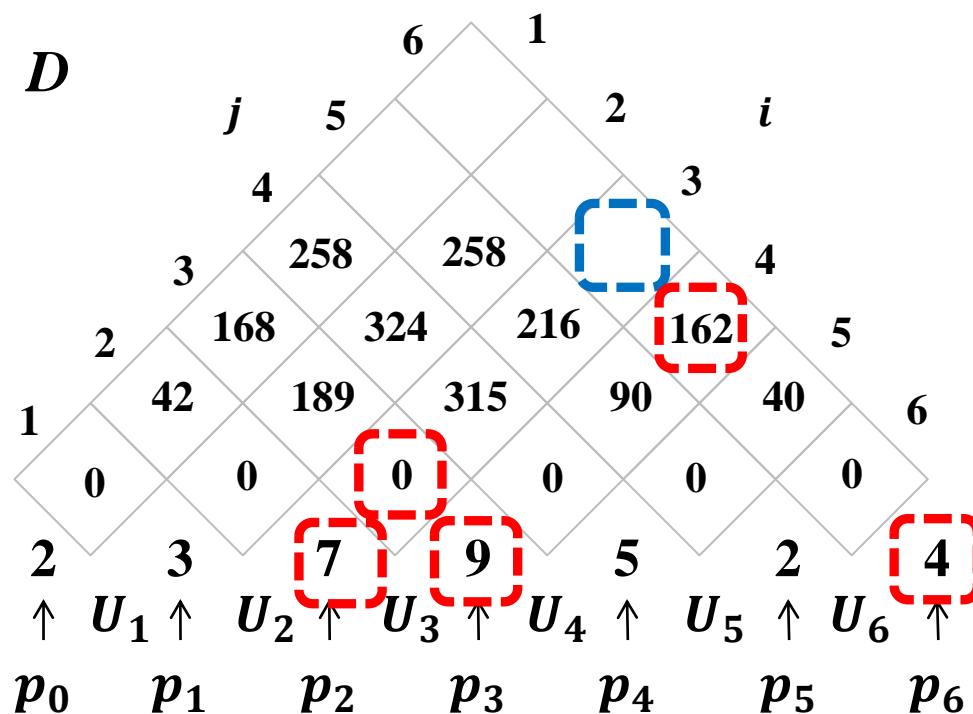
# 算法实例

- $D[2, 5] = \min \begin{cases} D[2, 2] + D[3, 5] + p_1 p_2 p_5 = 258 \\ D[2, 3] + D[4, 5] + p_1 p_3 p_5 = 333 \\ D[2, 4] + D[5, 5] + p_1 p_4 p_5 = 354 \end{cases}$



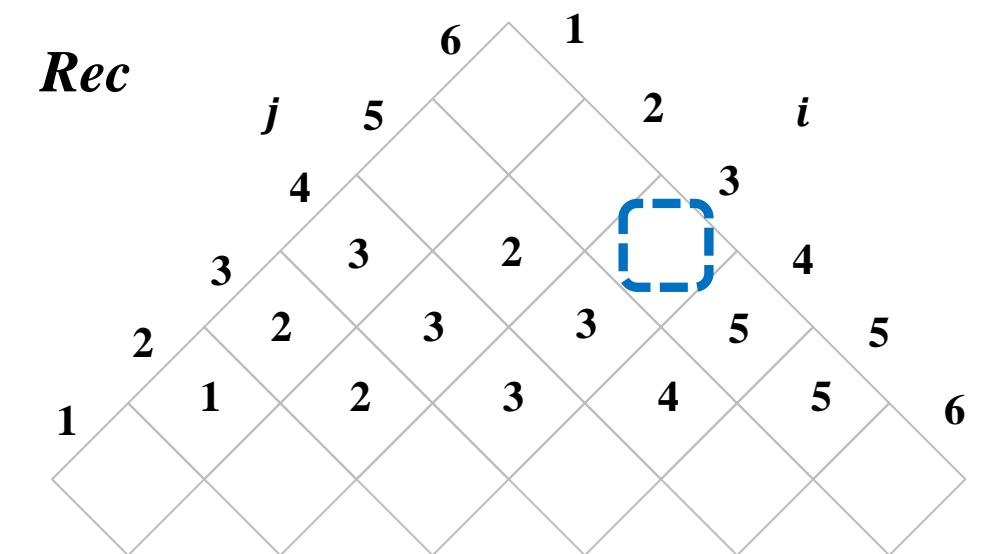
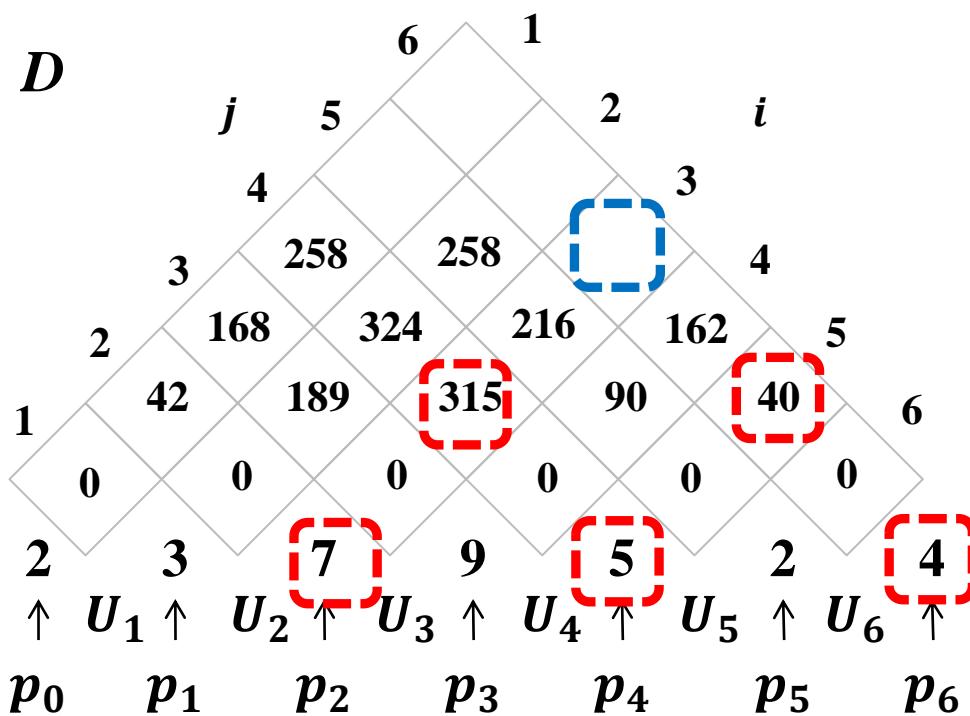
# 算法实例

$$\bullet D[3, 6] = \min \begin{cases} D[3, 3] + D[4, 6] + p_2 p_3 p_6 = 414 \\ D[3, 4] + D[5, 6] + p_2 p_4 p_6 = \\ D[3, 5] + D[6, 6] + p_2 p_5 p_6 = \end{cases}$$



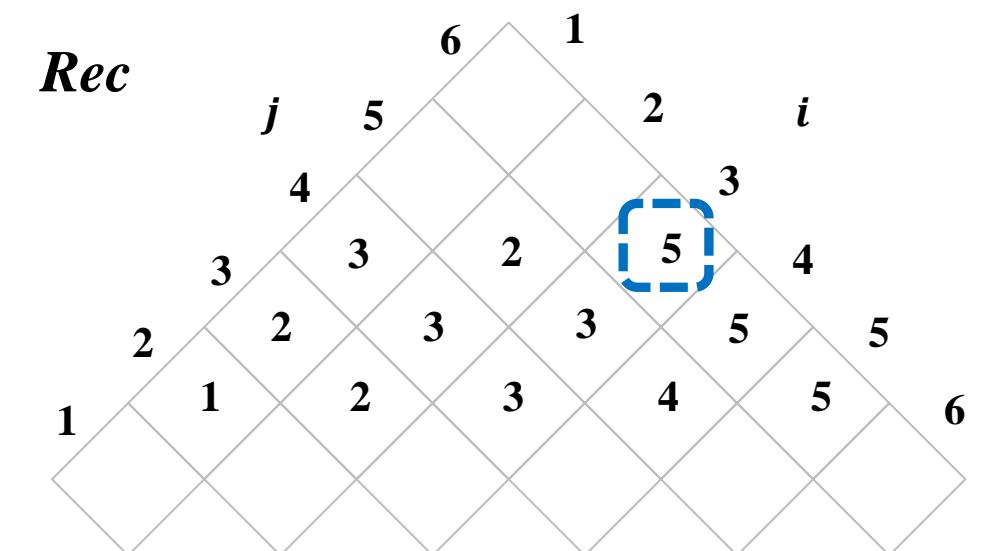
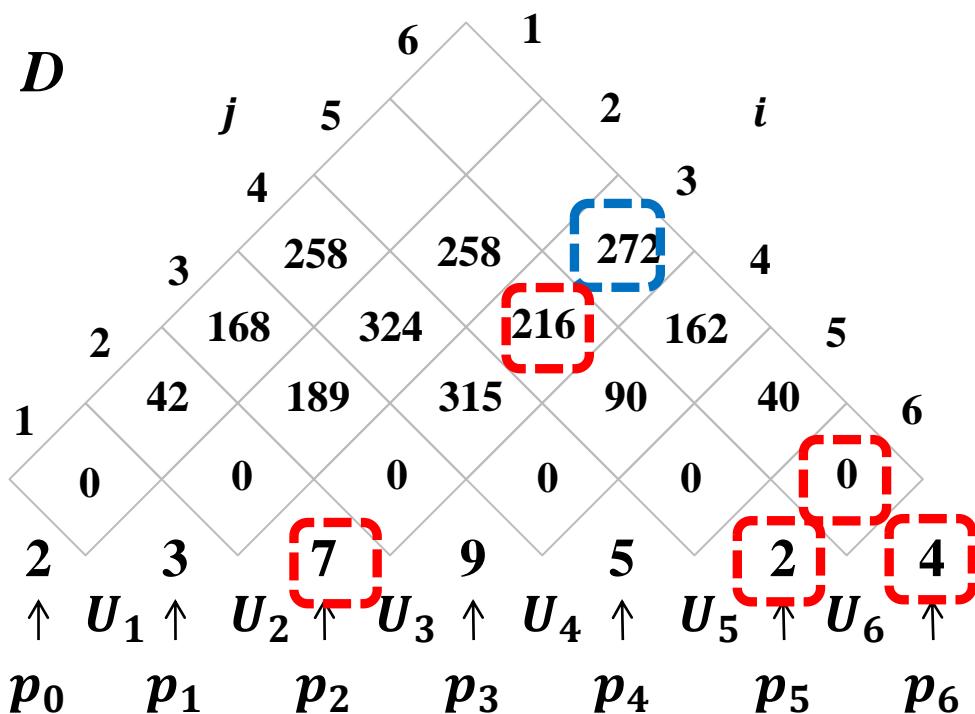
# 算法实例

- $D[3, 6] = \min \begin{cases} D[3, 3] + D[4, 6] + p_2 p_3 p_6 = 414 \\ D[3, 4] + D[5, 6] + p_2 p_4 p_6 = 495 \\ D[3, 5] + D[6, 6] + p_2 p_5 p_6 = \end{cases}$



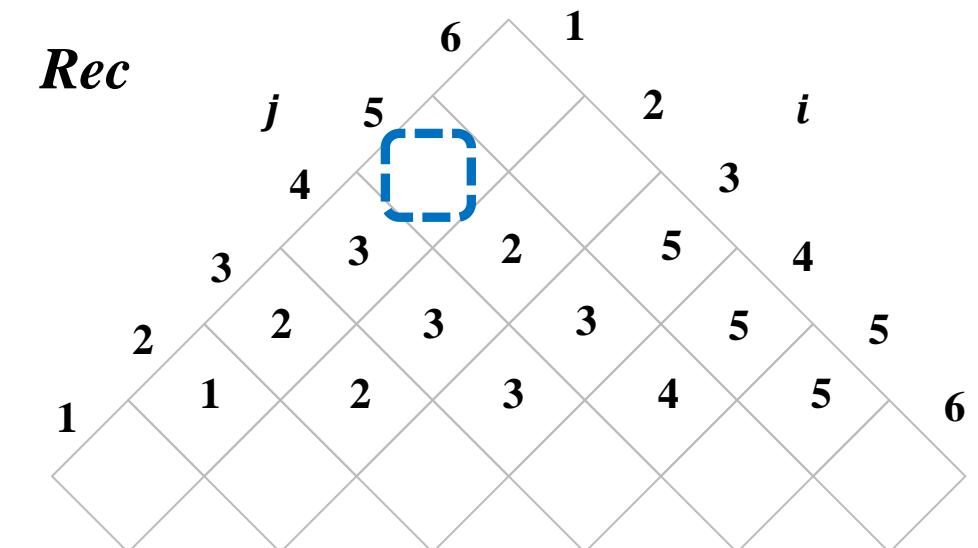
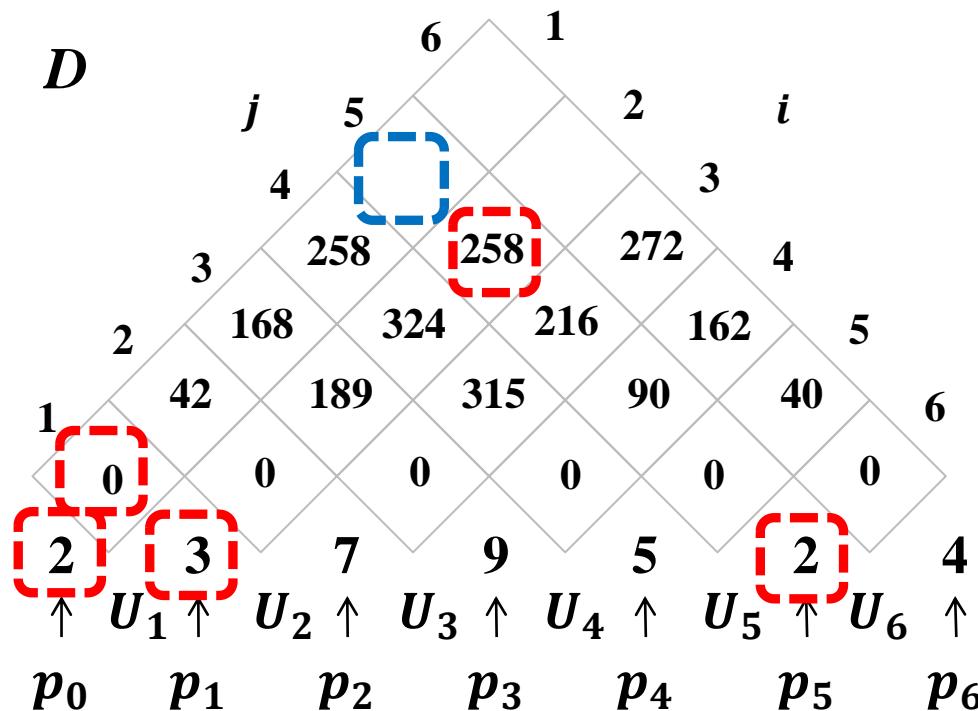
# 算法实例

- $D[3, 6] = \min \begin{cases} D[3, 3] + D[4, 6] + p_2 p_3 p_6 = 414 \\ D[3, 4] + D[5, 6] + p_2 p_4 p_6 = 495 \\ D[3, 5] + D[6, 6] + p_2 p_5 p_6 = 272 \end{cases}$



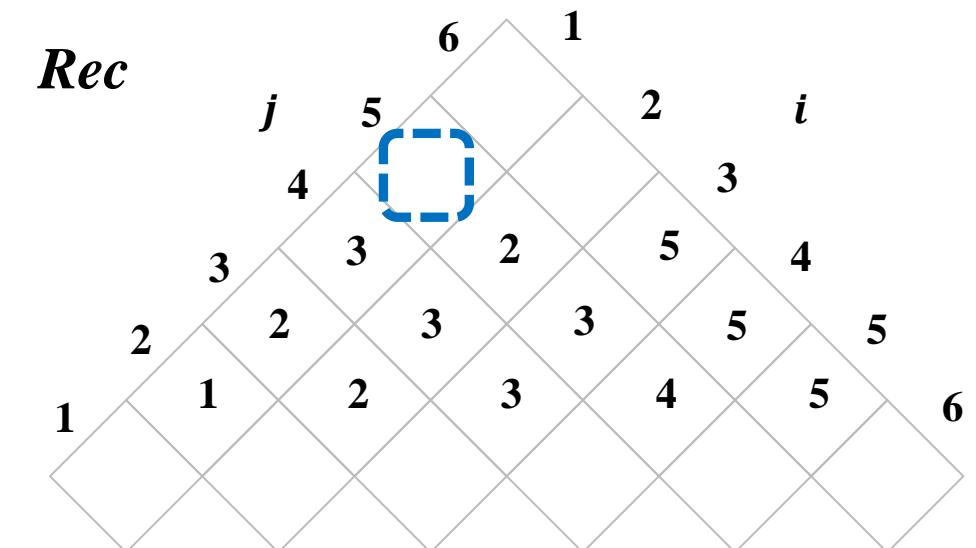
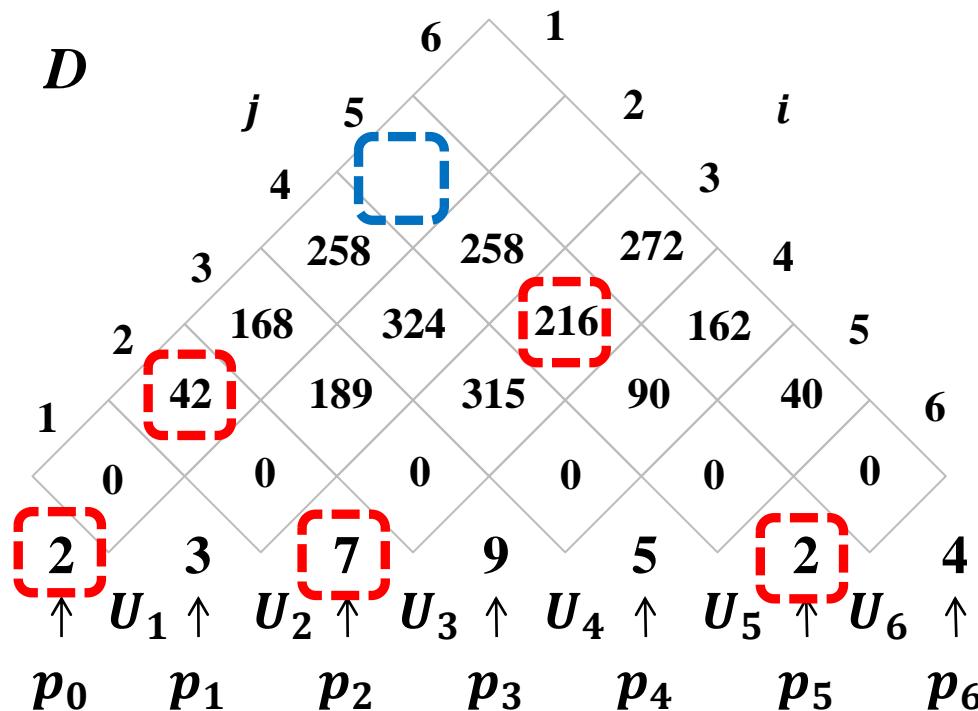
# 算法实例

- $D[1, 5] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 5] + p_0 p_1 p_5 = 270 \\ D[1, 2] + D[3, 5] + p_0 p_2 p_5 = \\ D[1, 3] + D[4, 5] + p_0 p_3 p_5 = \\ D[1, 4] + D[5, 5] + p_0 p_4 p_5 = \end{cases}$



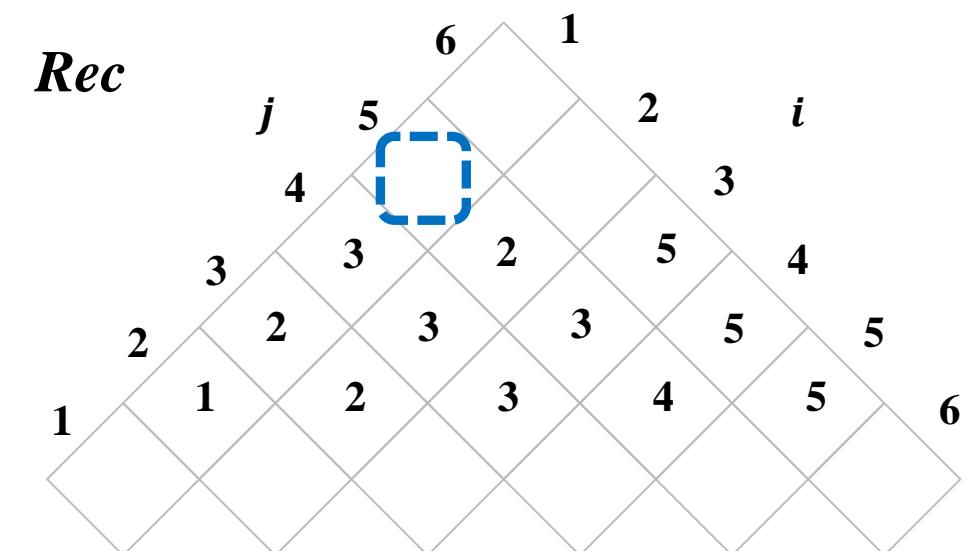
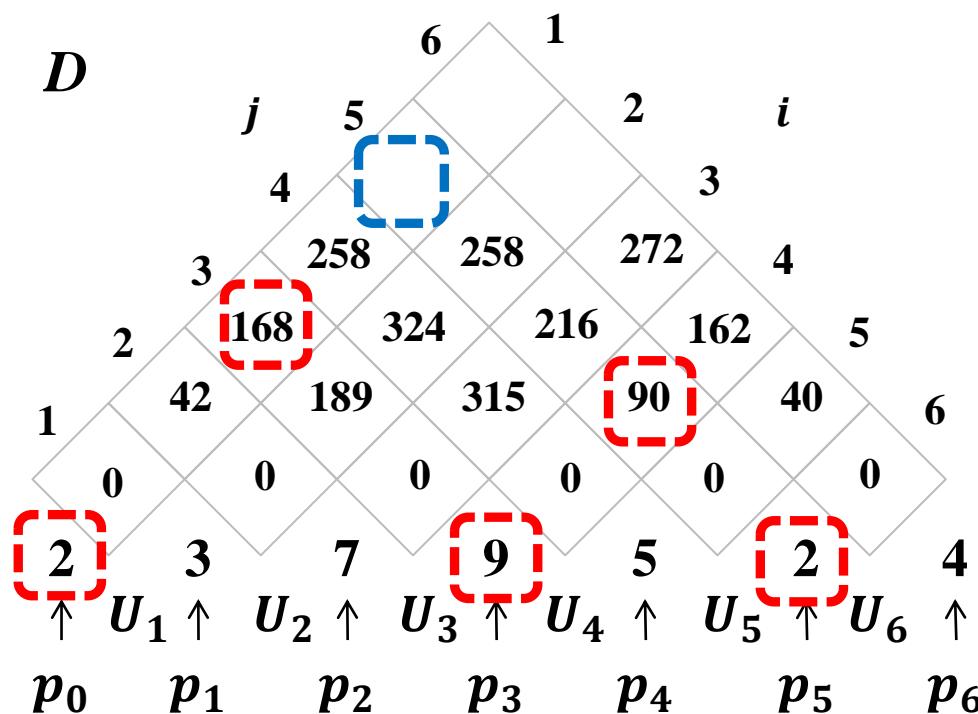
# 算法实例

- $D[1, 5] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 5] + p_0 p_1 p_5 = 270 \\ D[1, 2] + D[3, 5] + p_0 p_2 p_5 = 286 \\ D[1, 3] + D[4, 5] + p_0 p_3 p_5 = \\ D[1, 4] + D[5, 5] + p_0 p_4 p_5 = \end{cases}$



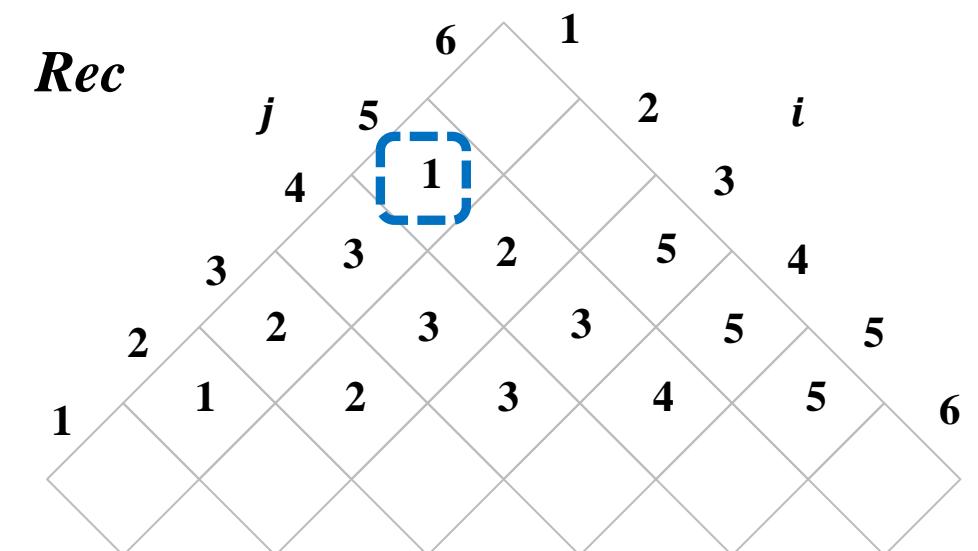
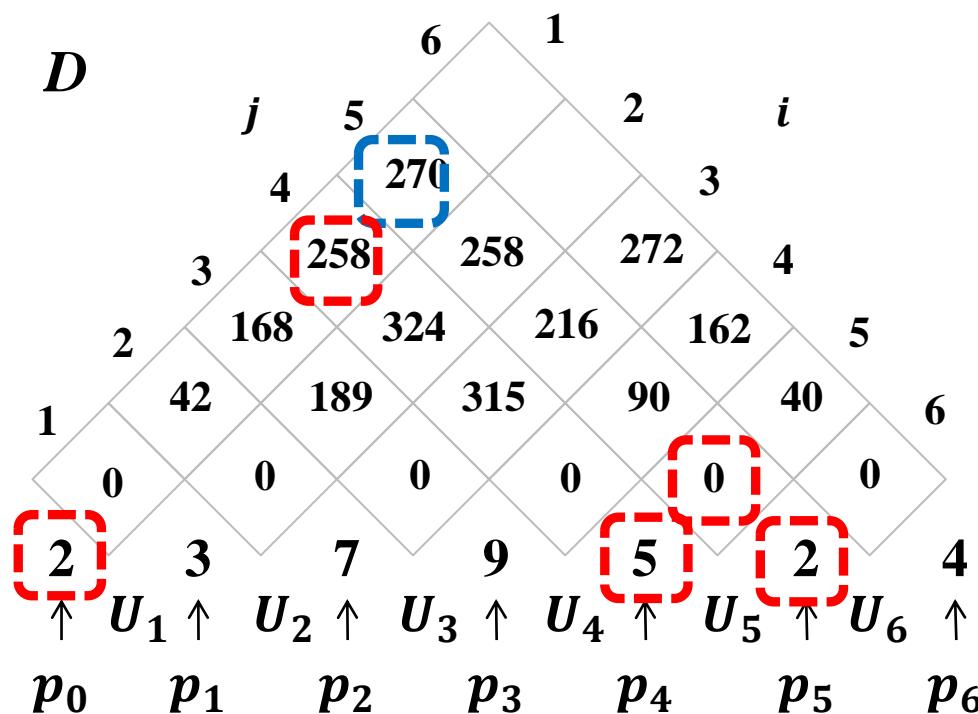
# 算法实例

- $D[1, 5] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 5] + p_0 p_1 p_5 = 270 \\ D[1, 2] + D[3, 5] + p_0 p_2 p_5 = 286 \\ D[1, 3] + D[4, 5] + p_0 p_3 p_5 = 294 \\ D[1, 4] + D[5, 5] + p_0 p_4 p_5 = \end{cases}$



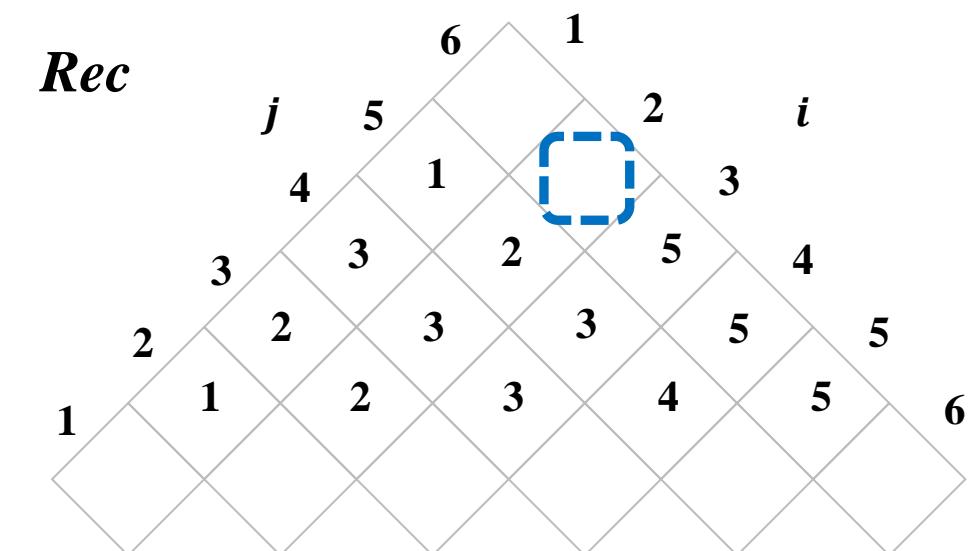
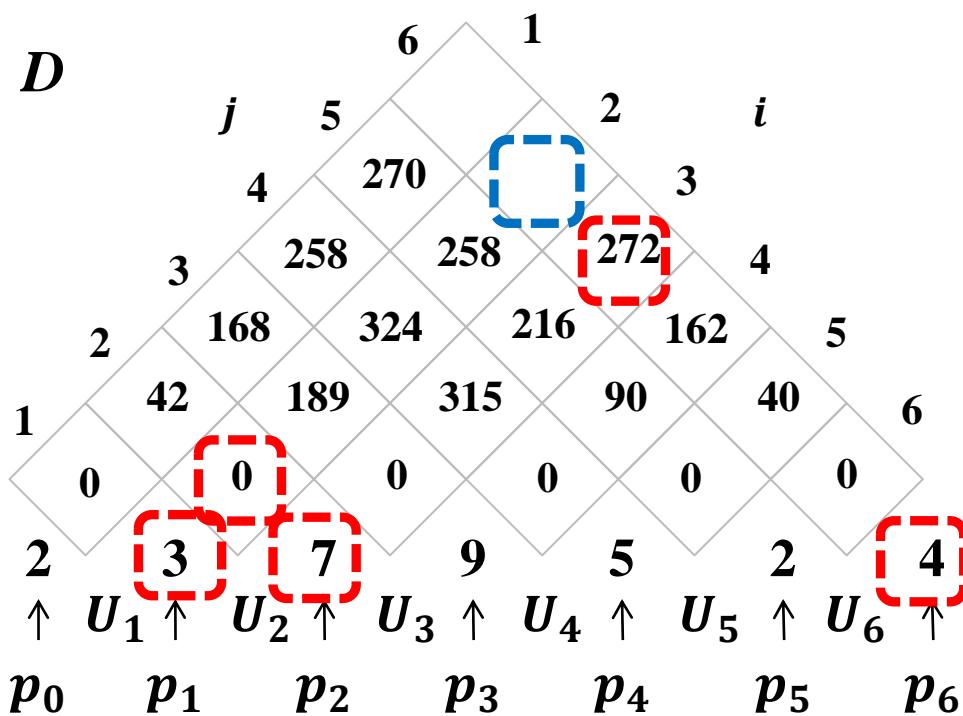
# 算法实例

- $D[1, 5] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 5] + p_0 p_1 p_5 = 270 \\ D[1, 2] + D[3, 5] + p_0 p_2 p_5 = 286 \\ D[1, 3] + D[4, 5] + p_0 p_3 p_5 = 294 \\ D[1, 4] + D[5, 5] + p_0 p_4 p_5 = 278 \end{cases}$



# 算法实例

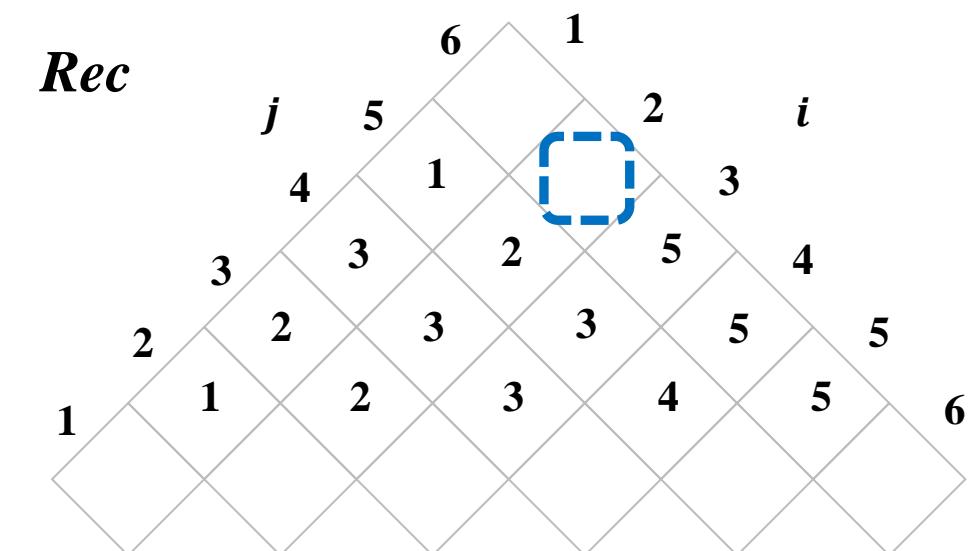
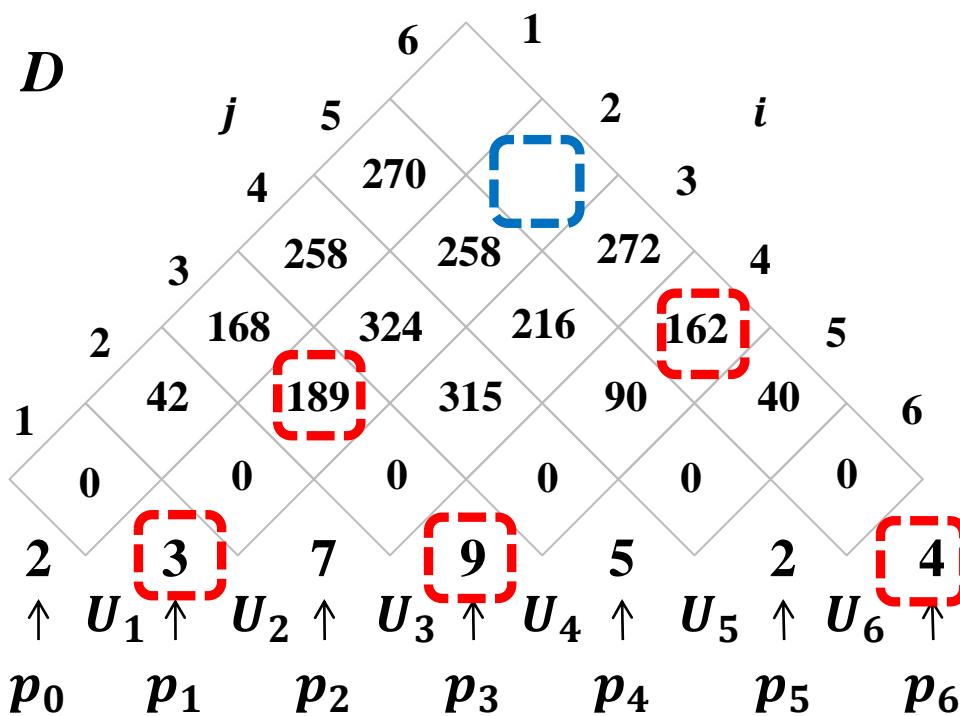
- $D[2, 6] = \min \begin{cases} D[2, 2] + D[3, 6] + p_1 p_2 p_6 = 356 \\ D[2, 3] + D[4, 6] + p_1 p_3 p_6 = \\ D[2, 4] + D[5, 6] + p_1 p_4 p_6 = \\ D[2, 5] + D[6, 6] + p_1 p_5 p_6 = \end{cases}$



# 算法实例

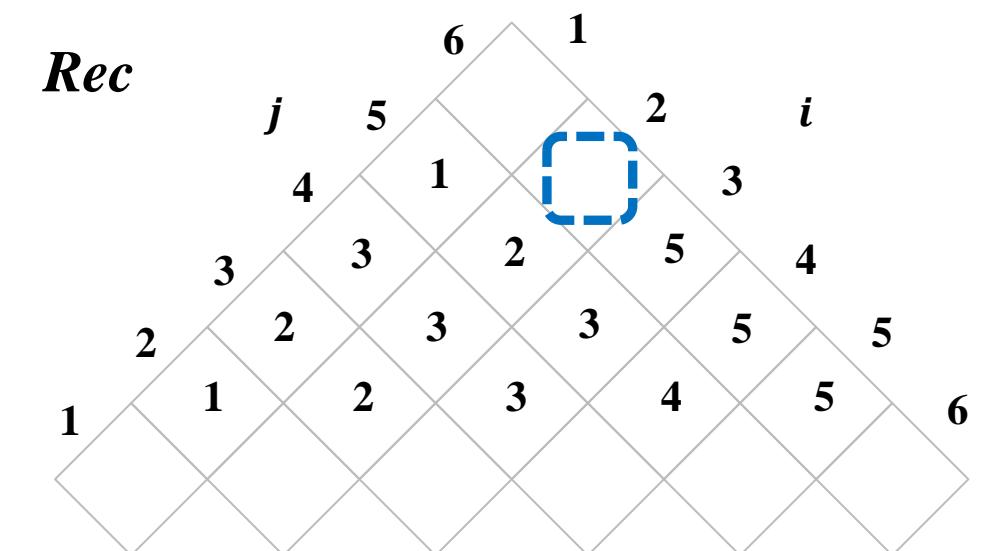
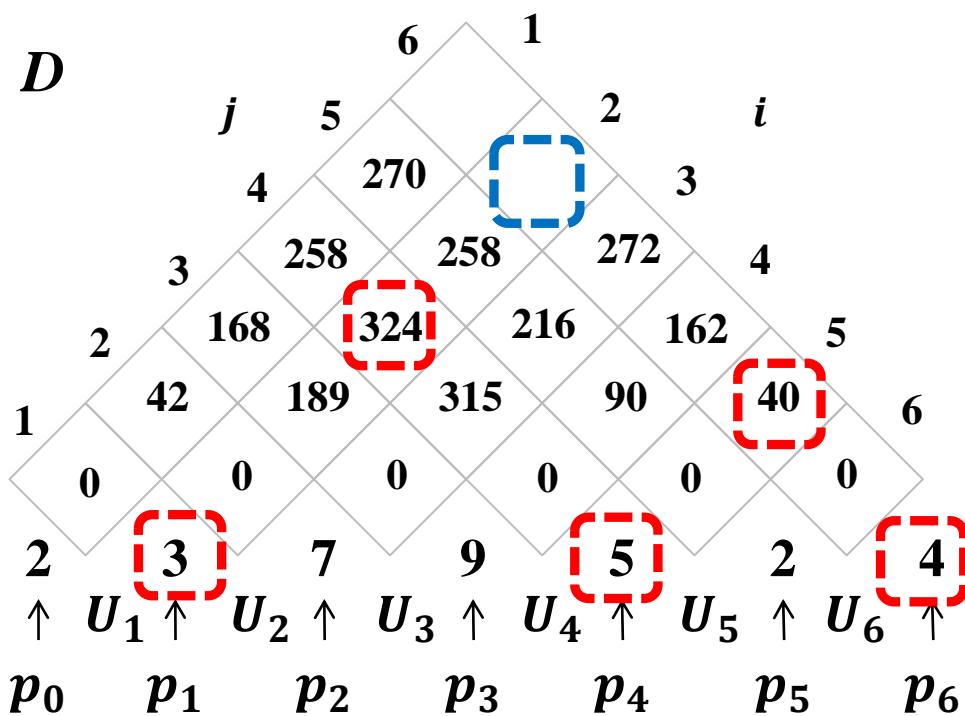


- $D[2, 6] = \min \begin{cases} D[2, 2] + D[3, 6] + p_1 p_2 p_6 = 356 \\ D[2, 3] + D[4, 6] + p_1 p_3 p_6 = 459 \\ D[2, 4] + D[5, 6] + p_1 p_4 p_6 = \\ D[2, 5] + D[6, 6] + p_1 p_5 p_6 = \end{cases}$



# 算法实例

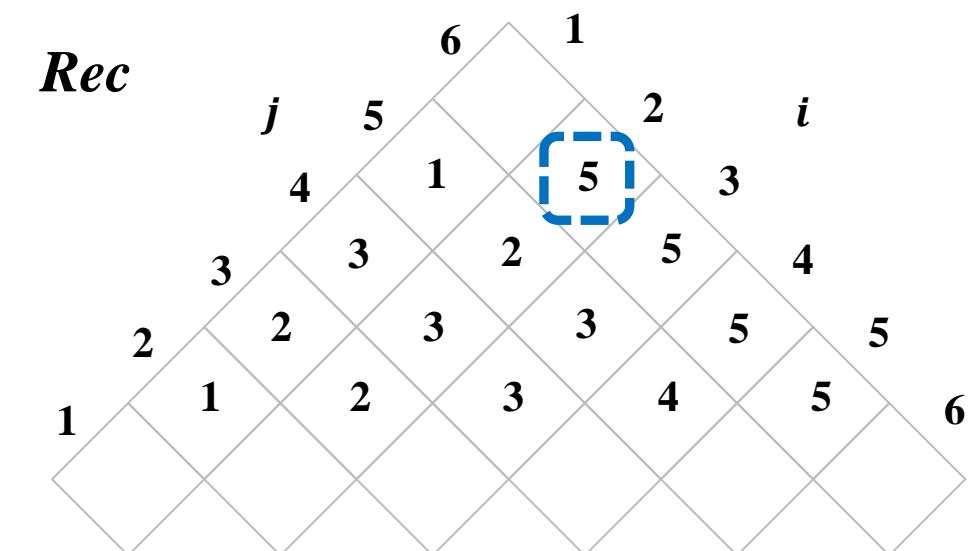
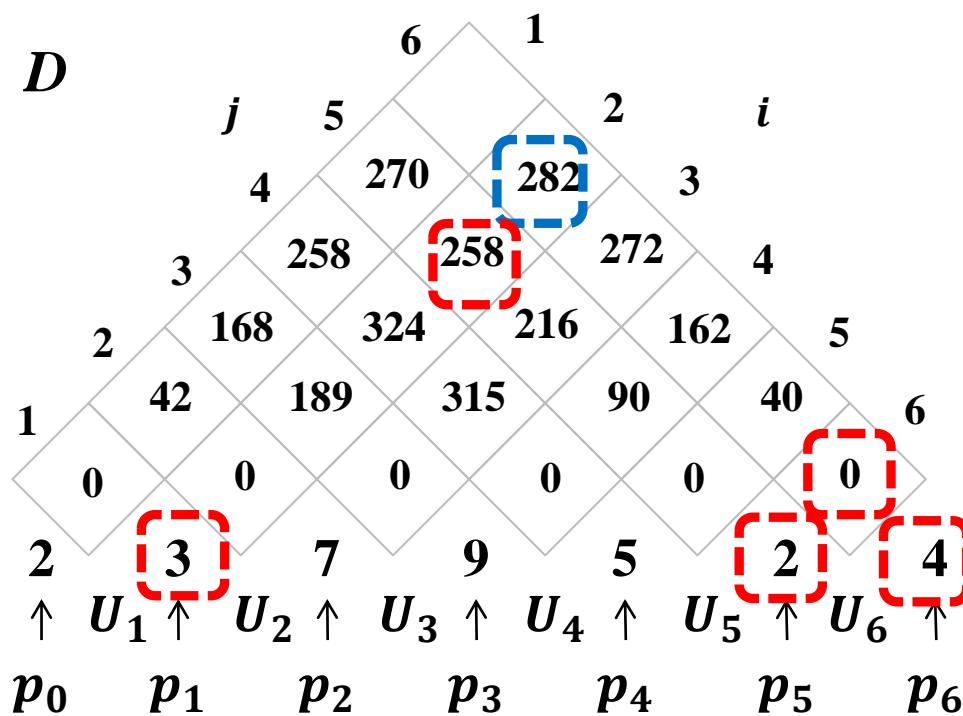
- $D[2, 6] = \min \begin{cases} D[2, 2] + D[3, 6] + p_1 p_2 p_6 = 356 \\ D[2, 3] + D[4, 6] + p_1 p_3 p_6 = 459 \\ D[2, 4] + D[5, 6] + p_1 p_4 p_6 = 424 \\ D[2, 5] + D[6, 6] + p_1 p_5 p_6 = \end{cases}$



# 算法实例

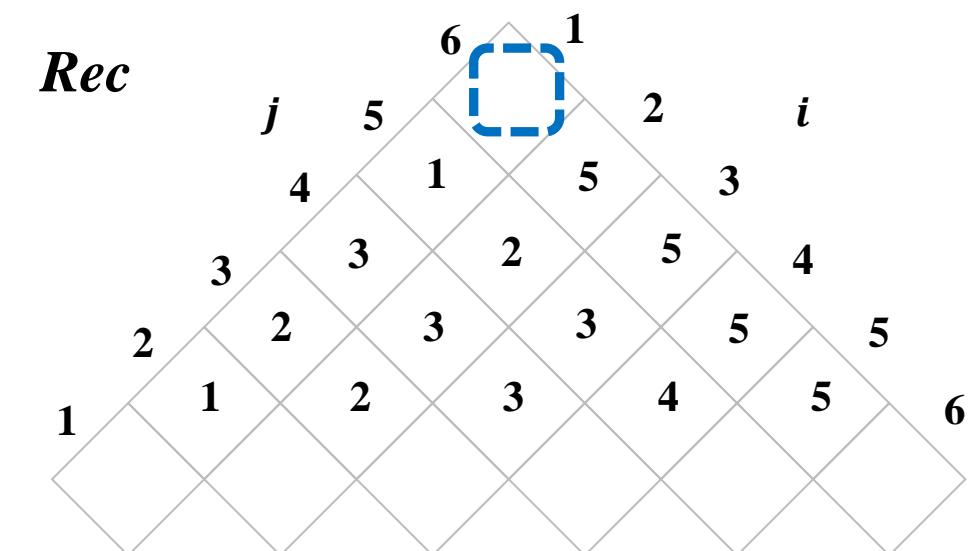
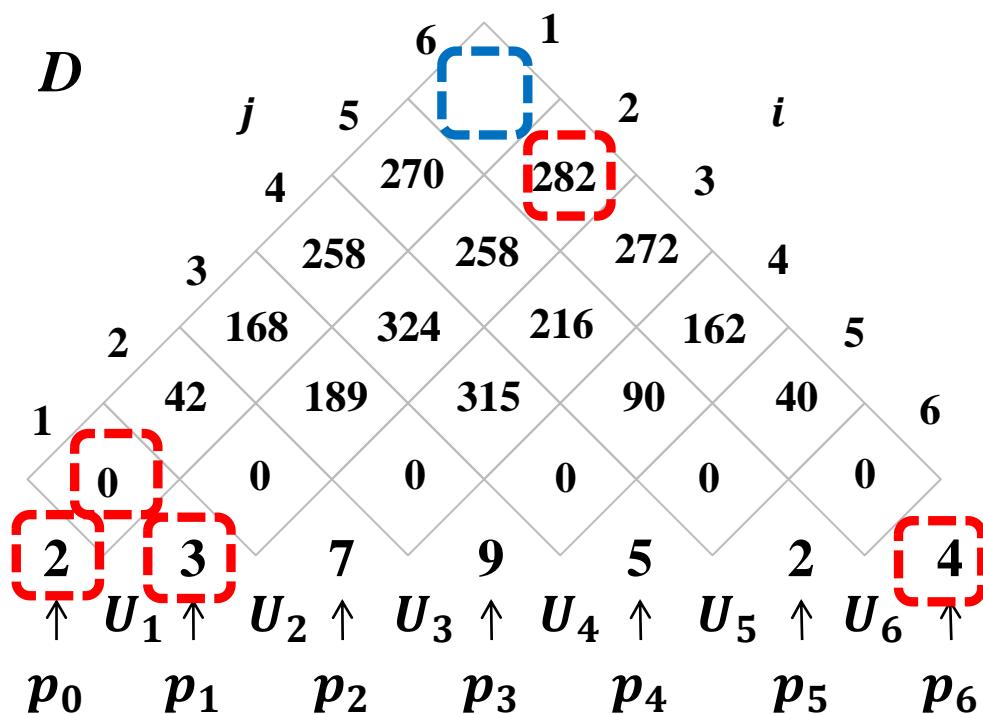


- $D[2, 6] = \min \begin{cases} D[2, 2] + D[3, 6] + p_1 p_2 p_6 = 356 \\ D[2, 3] + D[4, 6] + p_1 p_3 p_6 = 459 \\ D[2, 4] + D[5, 6] + p_1 p_4 p_6 = 424 \\ D[2, 5] + D[6, 6] + p_1 p_5 p_6 = \textcolor{red}{282} \end{cases}$



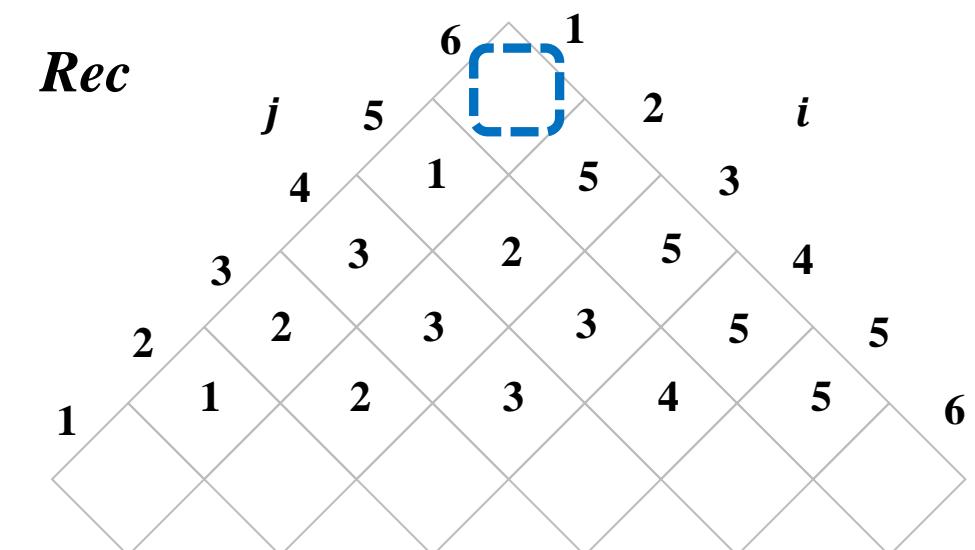
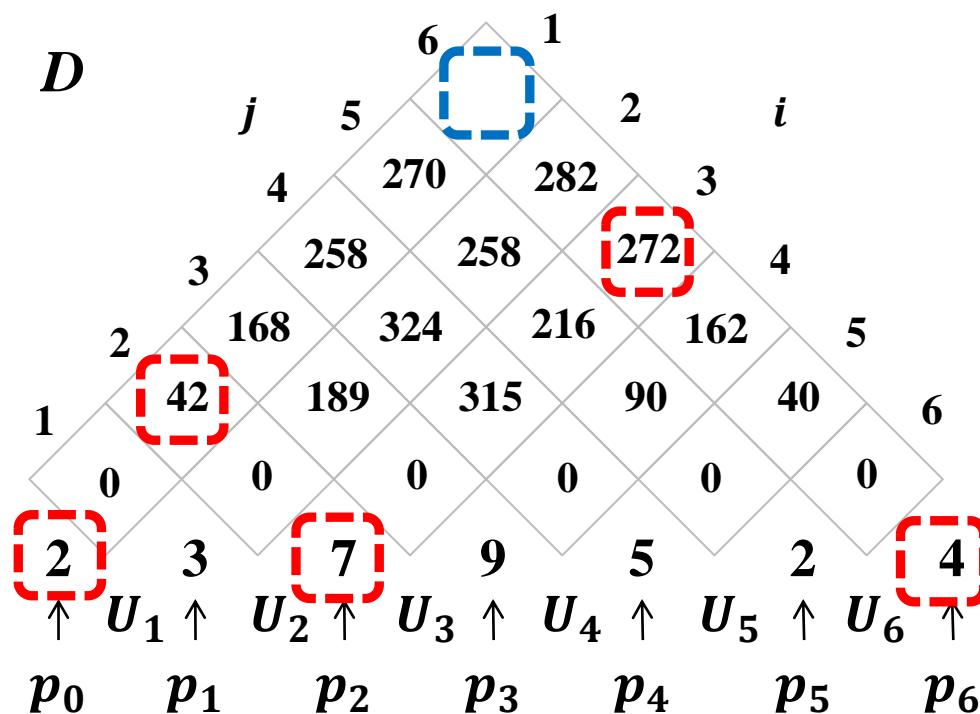
# 算法实例

- $D[1, 6] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 6] + p_0 p_1 p_6 = 306 \\ D[1, 2] + D[3, 6] + p_0 p_2 p_6 = \\ D[1, 3] + D[4, 6] + p_0 p_3 p_6 = \\ D[1, 4] + D[5, 6] + p_0 p_4 p_6 = \\ D[1, 5] + D[6, 6] + p_0 p_5 p_6 = \end{cases}$



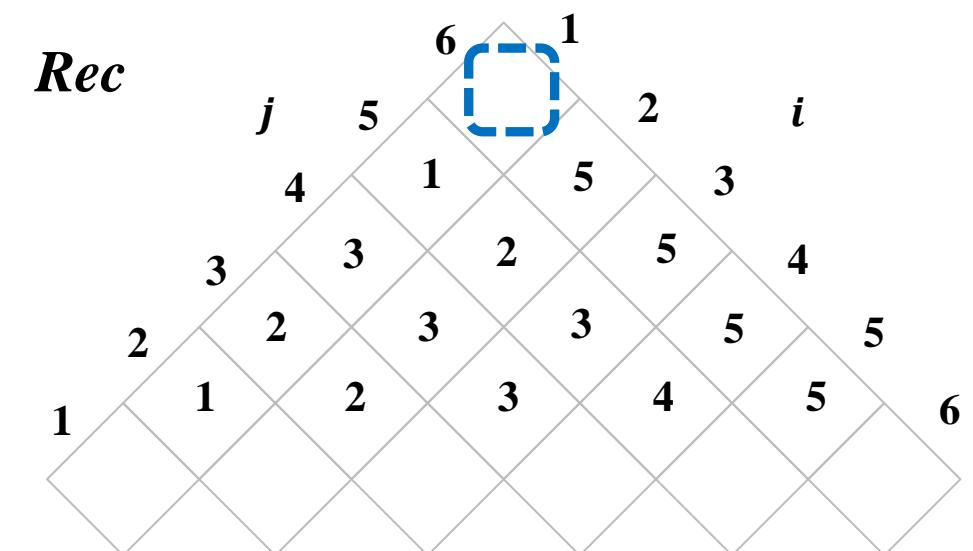
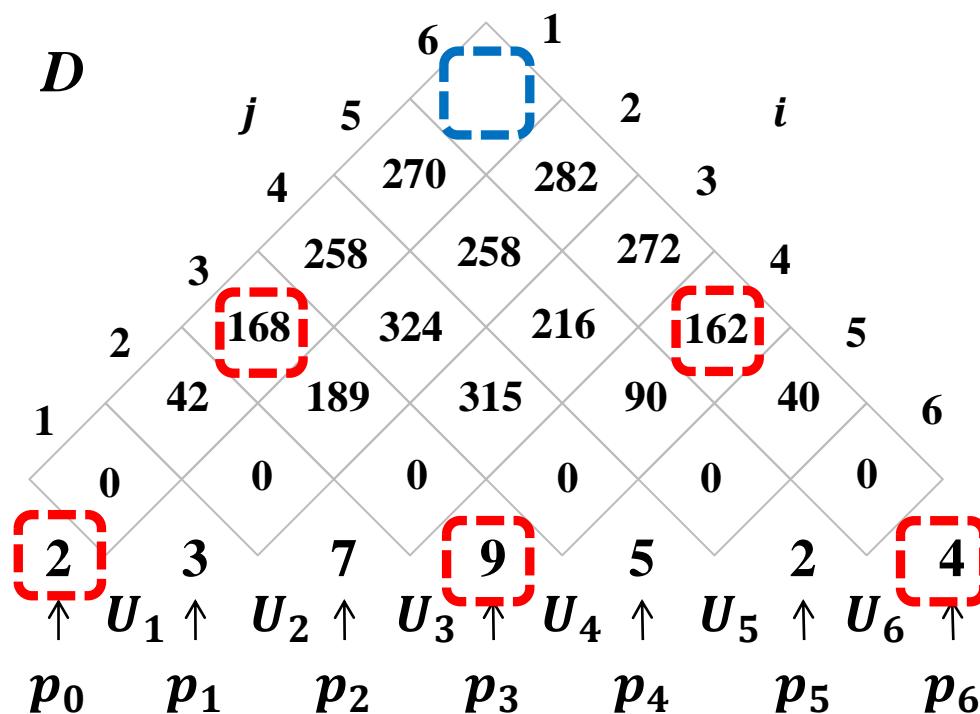
# 算法实例

- $D[1, 6] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 6] + p_0 p_1 p_6 = 306 \\ D[1, 2] + D[3, 6] + p_0 p_2 p_6 = 370 \\ D[1, 3] + D[4, 6] + p_0 p_3 p_6 = \\ D[1, 4] + D[5, 6] + p_0 p_4 p_6 = \\ D[1, 5] + D[6, 6] + p_0 p_5 p_6 = \end{cases}$



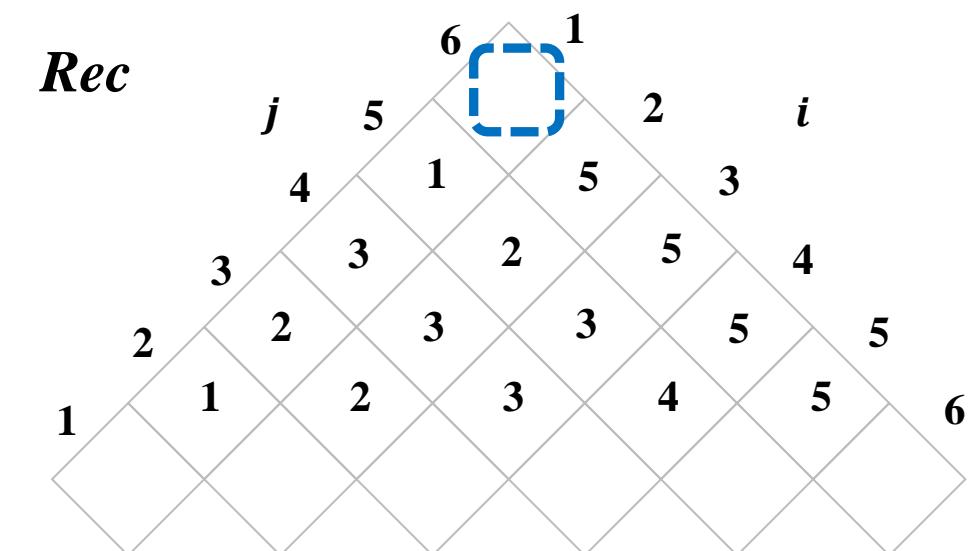
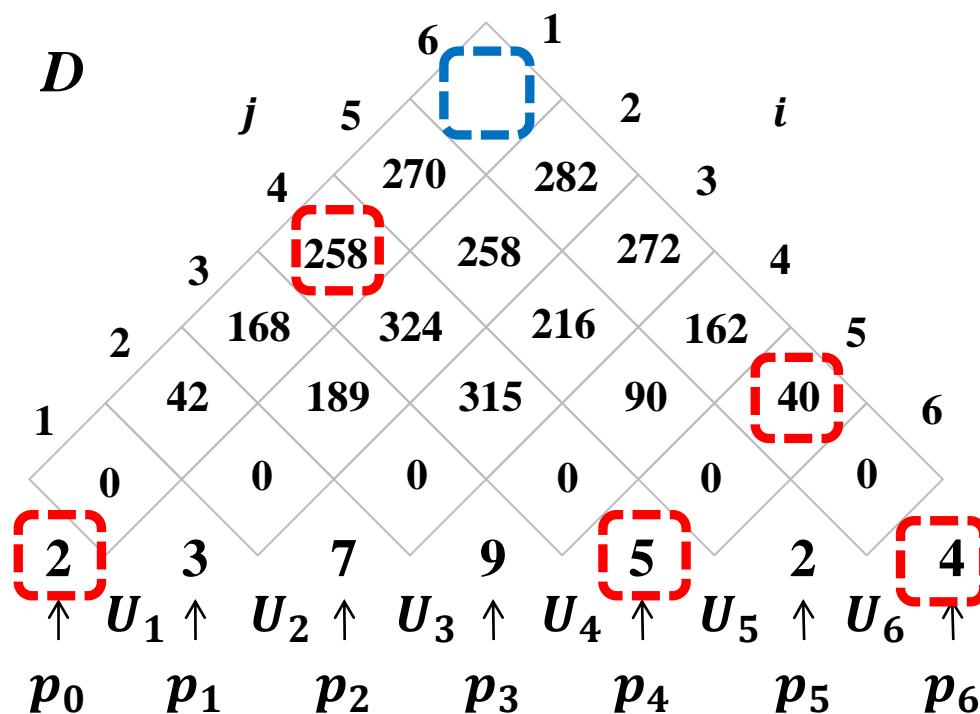
# 算法实例

- $D[1, 6] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 6] + p_0 p_1 p_6 = 306 \\ D[1, 2] + D[3, 6] + p_0 p_2 p_6 = 370 \\ D[1, 3] + D[4, 6] + p_0 p_3 p_6 = 402 \\ D[1, 4] + D[5, 6] + p_0 p_4 p_6 = \\ D[1, 5] + D[6, 6] + p_0 p_5 p_6 = \end{cases}$



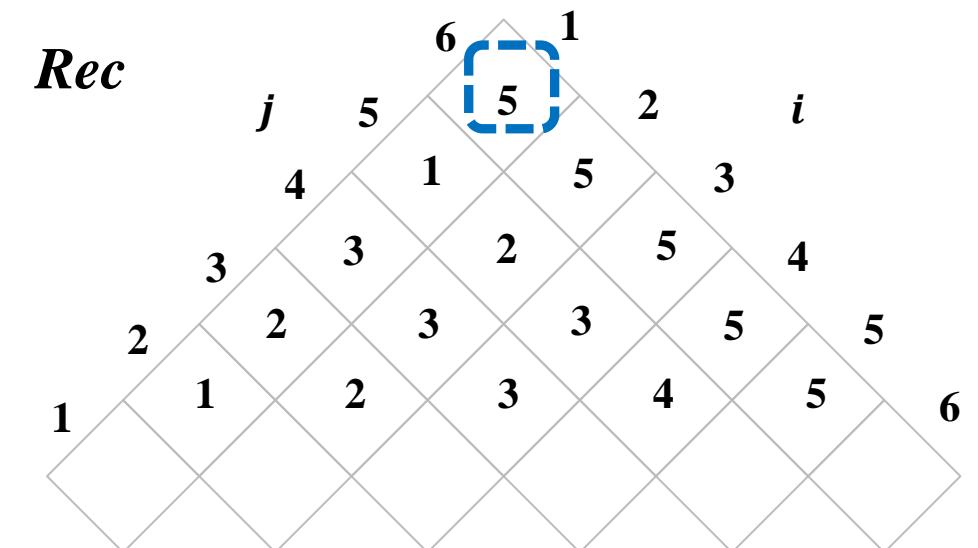
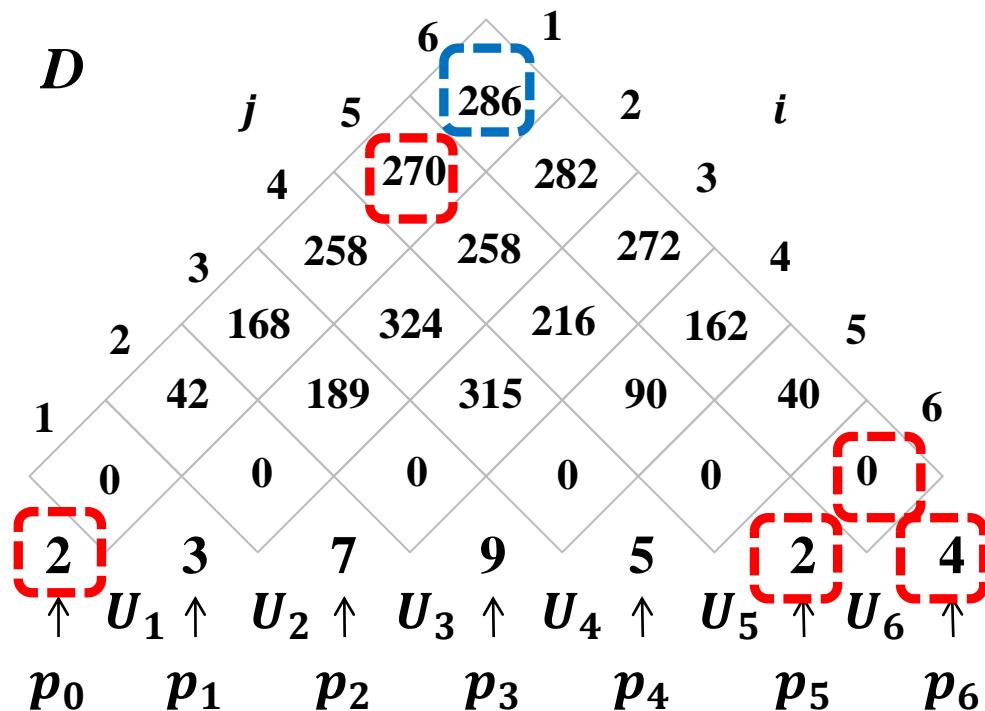
# 算法实例

- $D[1, 6] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 6] + p_0 p_1 p_6 = 306 \\ D[1, 2] + D[3, 6] + p_0 p_2 p_6 = 370 \\ D[1, 3] + D[4, 6] + p_0 p_3 p_6 = 402 \\ D[1, 4] + D[5, 6] + p_0 p_4 p_6 = 338 \\ D[1, 5] + D[6, 6] + p_0 p_5 p_6 = \end{cases}$



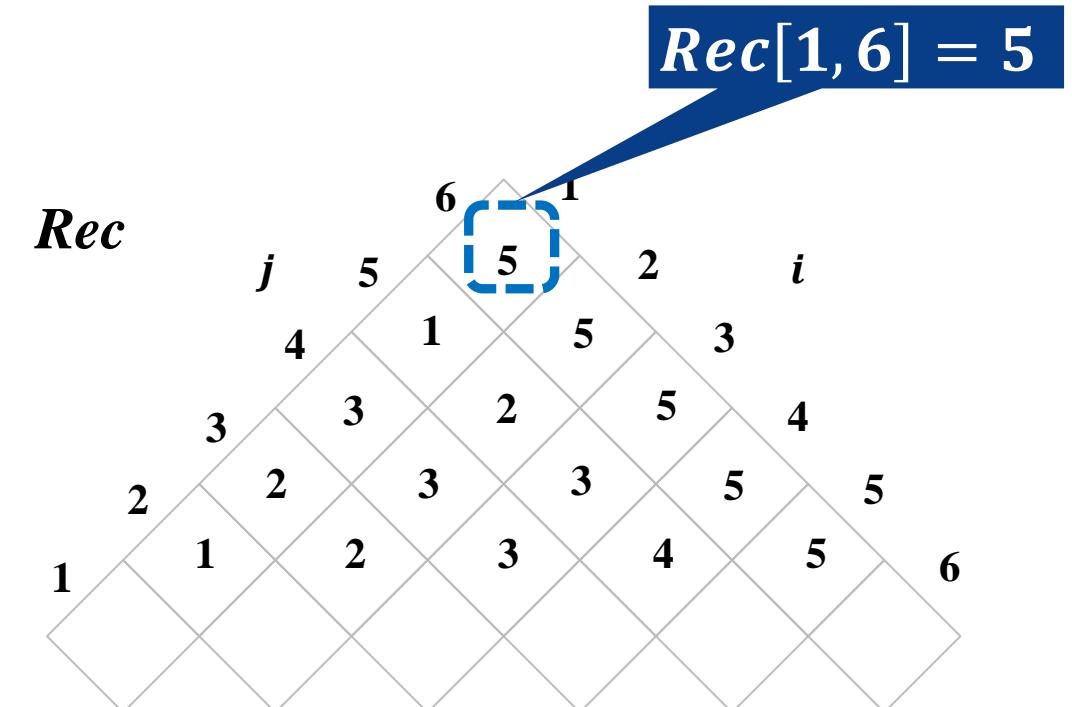
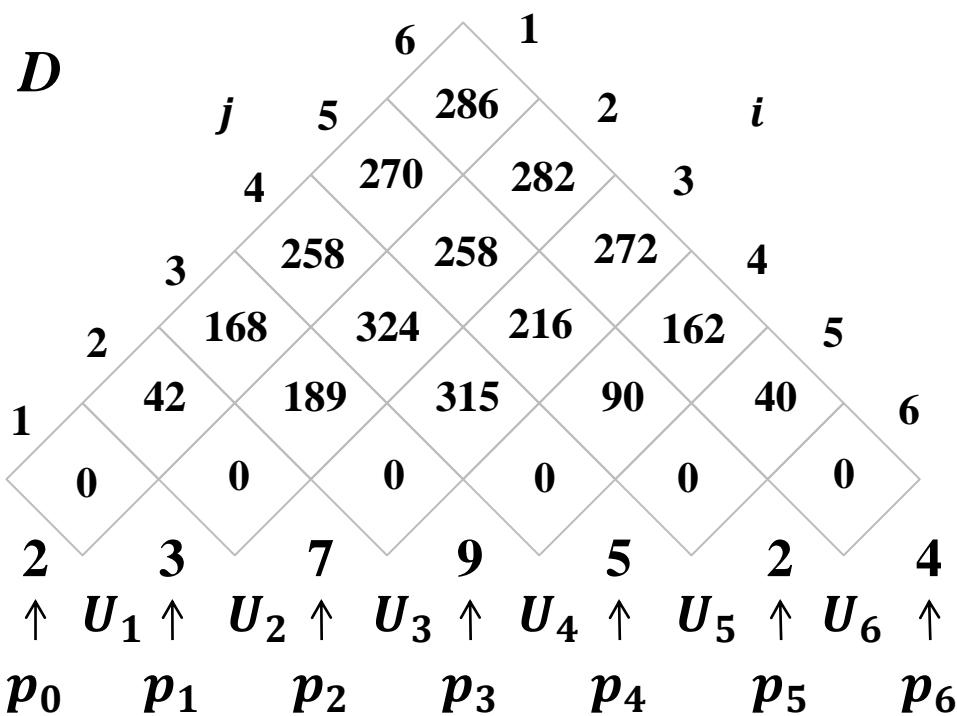
# 算法实例

- $D[1, 6] = \min \begin{cases} D[1, 1] + D[2, 6] + p_0 p_1 p_6 = 306 \\ D[1, 2] + D[3, 6] + p_0 p_2 p_6 = 370 \\ D[1, 3] + D[4, 6] + p_0 p_3 p_6 = 402 \\ D[1, 4] + D[5, 6] + p_0 p_4 p_6 = 338 \\ D[1, 5] + D[6, 6] + p_0 p_5 p_6 = \textcolor{red}{286} \end{cases}$



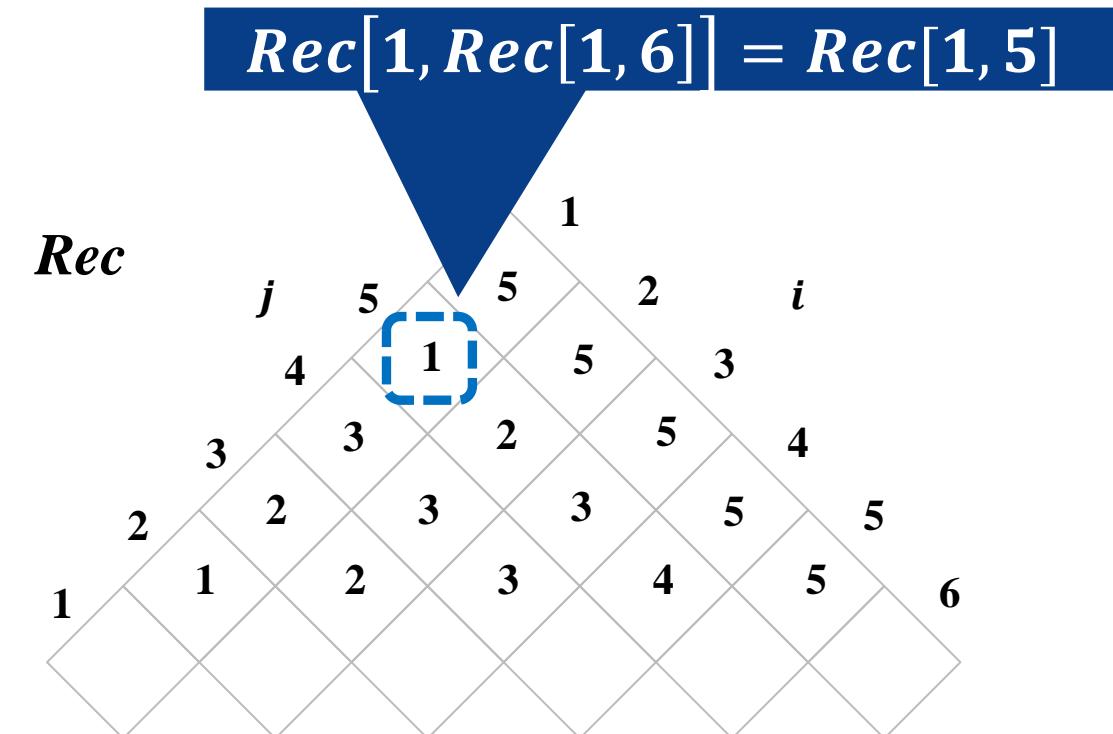
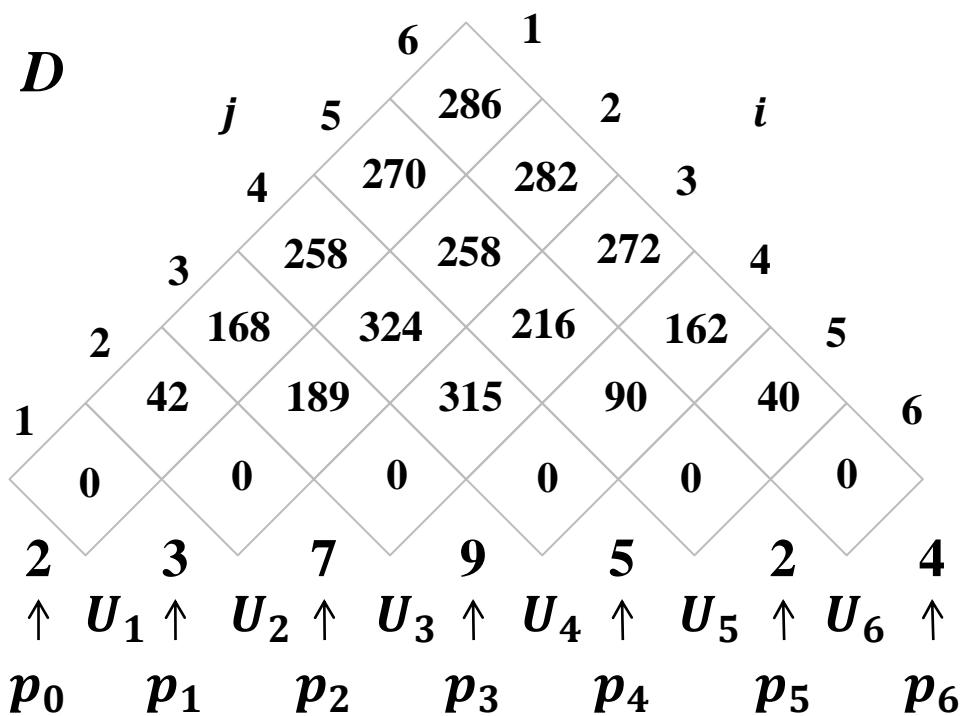
# 算法实例

- $U_1 U_2 U_3 U_4 U_5 U_6$
- $\rightarrow (U_1 U_2 U_3 U_4 U_5)(U_6)$



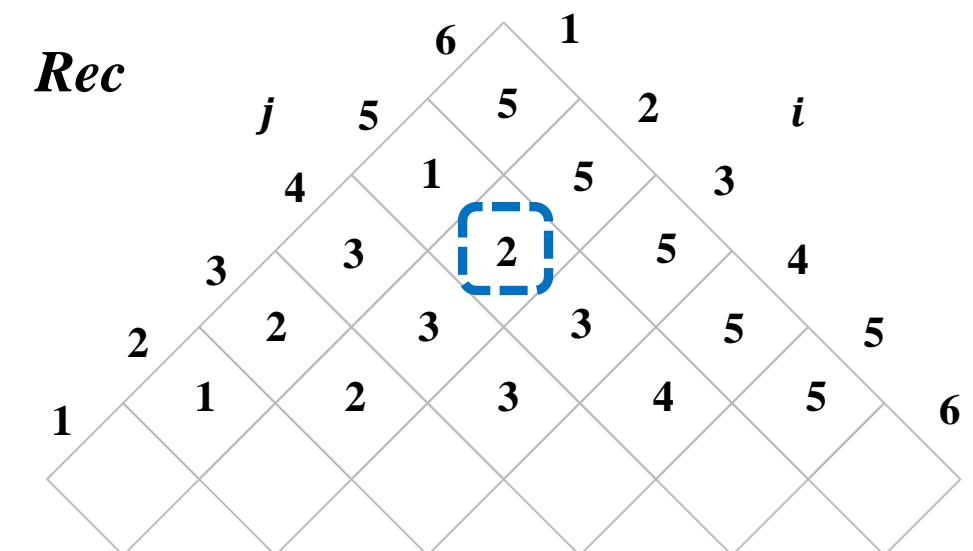
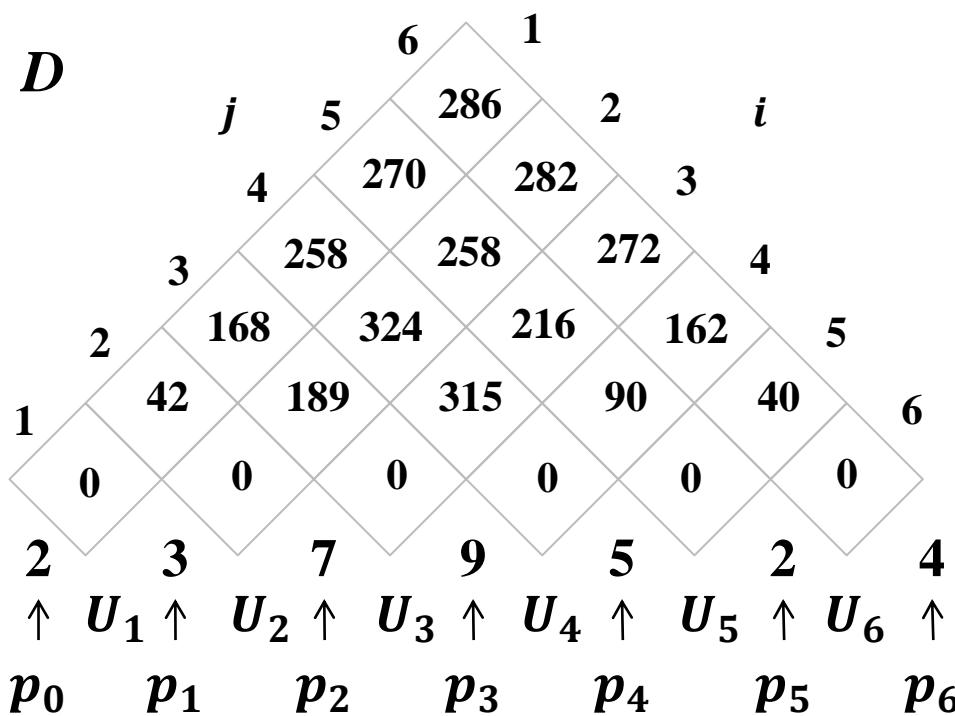
# 算法实例

- $U_1 U_2 U_3 U_4 U_5 U_6$
- $\rightarrow (U_1 U_2 U_3 U_4 U_5)(U_6)$



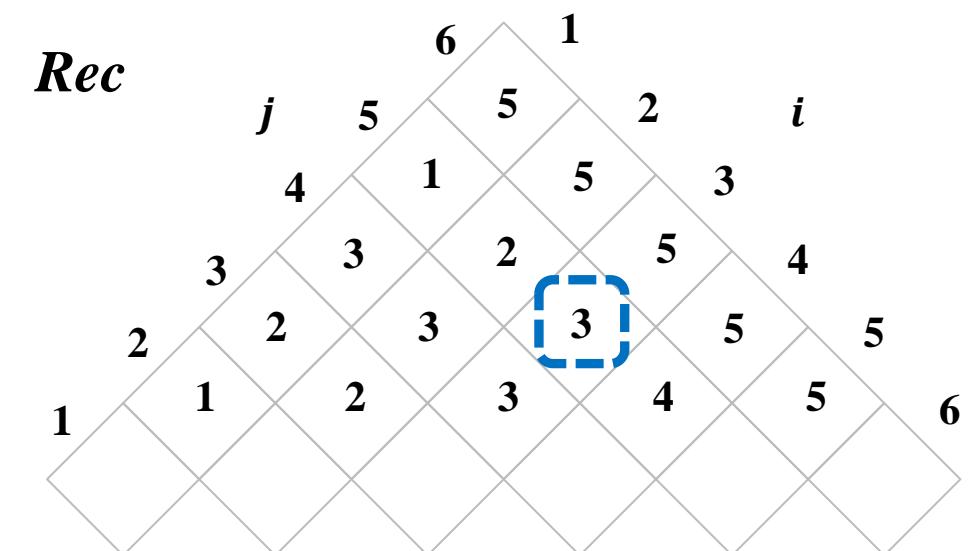
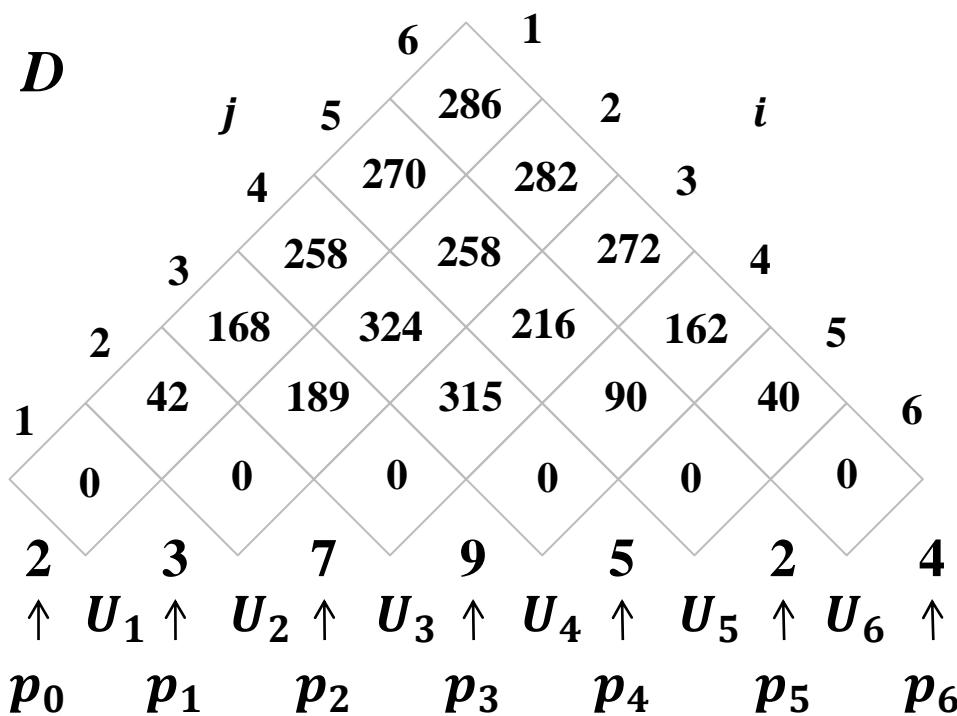
# 算法实例

- $U_1 U_2 U_3 U_4 U_5 U_6$
- $\rightarrow (U_1 U_2 U_3 U_4 U_5)(U_6)$
- $\rightarrow (U_1 (U_2 U_3 U_4 U_5))(U_6)$



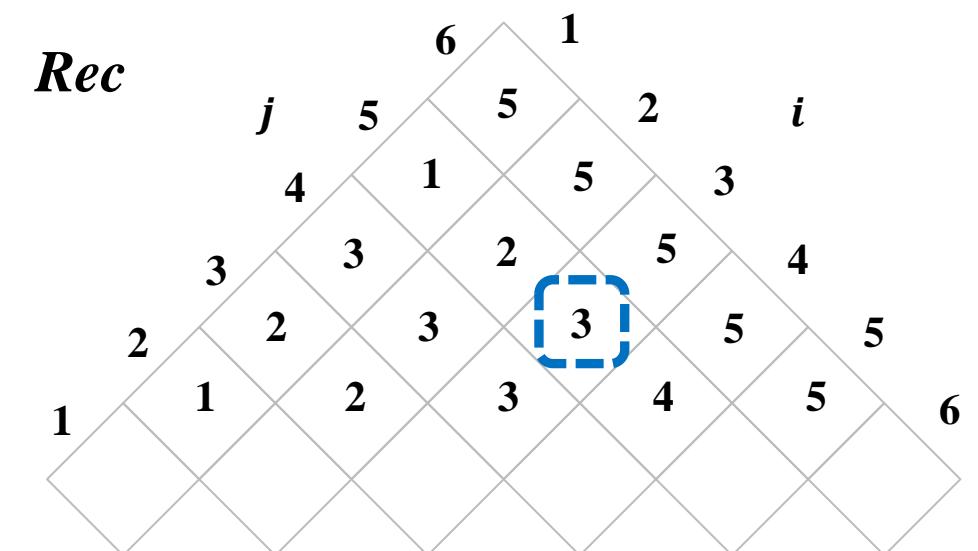
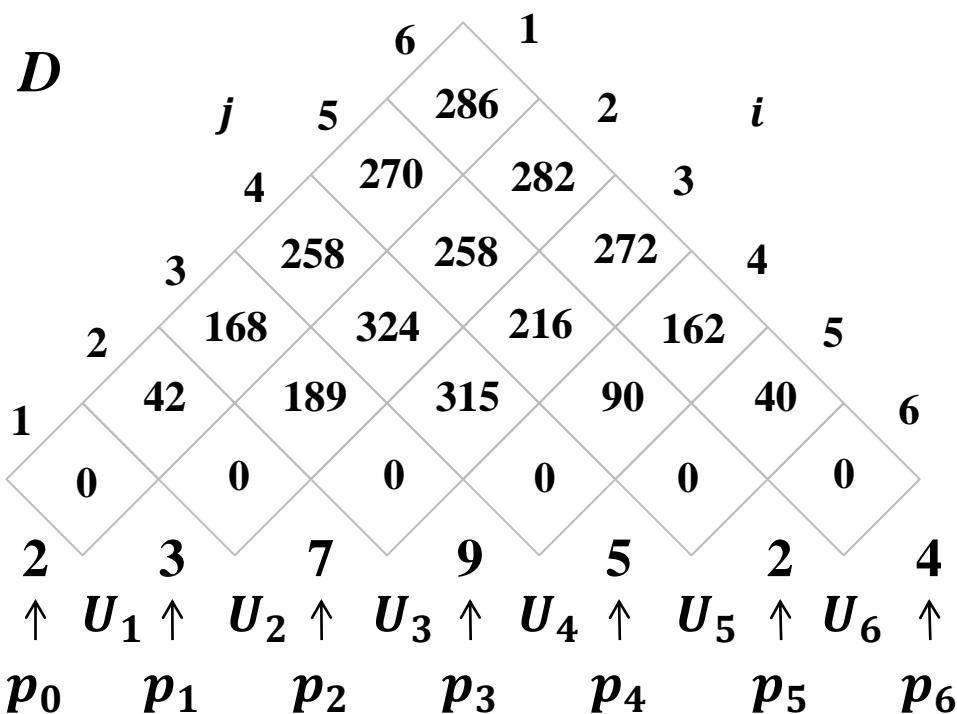
# 算法实例

- $U_1 U_2 U_3 U_4 U_5 U_6$
- $\rightarrow (U_1 U_2 U_3 U_4 U_5)(U_6)$
- $\rightarrow (U_1 (U_2 U_3 U_4 U_5))(U_6)$
- $\rightarrow (U_1 (U_2 (U_3 U_4 U_5)))(U_6)$



# 算法实例

- $U_1 U_2 U_3 U_4 U_5 U_6$
- $\rightarrow (U_1 U_2 U_3 U_4 U_5)(U_6)$
- $\rightarrow (U_1 (U_2 U_3 U_4 U_5))(U_6)$
- $\rightarrow (U_1 (U_2 (U_3 U_4 U_5)))(U_6) \rightarrow (U_1 (U_2 ((U_3 (U_4 U_5)))))(U_6)$





# 动态规划：伪代码

- Matrix-Chain-Multiply( $p, n$ )

输入: 矩阵维度数组 $p$ , 矩阵的个数 $n$

输出: 最小标量乘法次数, 分割方式追踪数组 $Rec$

新建二维数组 $D[1\dots n, 1\dots n]$ ,  $Rec[1\dots n, 1\dots n]$

//初始化

```
D ← ∞
for i ← 1 to n do
| D[i, i] ← 0
end
```

初始化



# 动态规划：伪代码

- Matrix-Chain-Multiply( $p, n$ )

//动态规划

```
for l ← 2 to n do                                | 区间长度从小到大
    for i ← 1 to n - l + 1 do
        j ← i + l - 1
        for k ← i to j - 1 do
            q ← D[i, k] + D[k + 1, j] + p[i - 1] * p[k] * p[j]
            if q < D[i, j] then
                D[i, j] ← q
                Rec[i, j] ← k
            end
        end
    end
return D[1, n], Rec
```



# 动态规划：伪代码

- Matrix-Chain-Multiply( $p, n$ )

//动态规划

```
for l ← 2 to n do
    for i ← 1 to n - l + 1 do | 依次计算子问题
        j ← i + l - 1
        for k ← i to j - 1 do
            q ← D[i, k] + D[k + 1, j] + p[i - 1] * p[k] * p[j]
            if q < D[i, j] then
                D[i, j] ← q
                Rec[i, j] ← k
            end
        end
    end
return D[1, n], Rec
```



# 动态规划：伪代码

- Matrix-Chain-Multiply( $p, n$ )

```
//动态规划
```

```
for l ← 2 to n do
    for i ← 1 to n - l + 1 do
        j ← i + l - 1
        for k ← i to j - 1 do
            q ← D[i, k] + D[k + 1, j] + p[i - 1] * p[k] * p[j]
            if q < D[i, j] then
                D[i, j] ← q
                Rec[i, j] ← k
            end
        end
    end
end
return D[1, n], Rec
```

枚举所有分割位置



# 动态规划：伪代码

- Matrix-Chain-Multiply( $p, n$ )

//动态规划

```
for l ← 2 to n do
    for i ← 1 to n - l + 1 do
        j ← i + l - 1
        for k ← i to j - 1 do
            q ← D[i, k] + D[k + 1, j] + p[i - 1] * p[k] * p[j]
            if q < D[i, j] then
                D[i, j] ← q
                Rec[i, j] ← k
            end
        end
    end
return D[1, n], Rec
```

计算最少乘法次数



# 动态规划：伪代码

- Matrix-Chain-Multiply( $p, n$ )

//动态规划

```
for l ← 2 to n do
    for i ← 1 to n - l + 1 do
        j ← i + l - 1
        for k ← i to j - 1 do
            q ← D[i, k] + D[k + 1, j] + p[i - 1] * p[k] * p[j]
            if q < D[i, j] then
                D[i, j] ← q
                Rec[i, j] ← k
            end
        end
    end
return D[1, n], Rec
```

记录最优决策



# 最优方案追踪：伪代码

- Print-Matrix-Chain( $U, Rec, i, j$ )

初始调用：Print-Matrix-Chain( $U, Rec, 1, n$ )

输入：矩阵链  $U_{1..n}$ , 追踪数组  $Rec[1..n, 1..n]$ , 位置索引  $i, j$

输出：矩阵链的加括号方式

```
(if  $i = j$  then
|   print  $U_i$ 
|   return
end
print "("
Print-Matrix-Chain( $U, Rec, i, Rec[i, j]$ )
print ")"(
Print-Matrix-Chain( $U, Rec, Rec[i, j] + 1, j$ )
print ")"
return
```

链长为1直接输出

# 最优方案追踪：伪代码



- Print-Matrix-Chain( $U, Rec, i, j$ )

初始调用：Print-Matrix-Chain( $U, Rec, 1, n$ )

输入：矩阵链  $U_{1..n}$ , 追踪数组  $Rec[1..n, 1..n]$ , 位置索引  $i, j$

输出：矩阵链的加括号方式

**if**  $i = j$  **then**

    | print  $U_i$

    | **return**

**end**

print "("

    | Print-Matrix-Chain( $U, Rec, i, Rec[i, j]$ )

    | print ")"

    | Print-Matrix-Chain( $U, Rec, Rec[i, j] + 1, j$ )

    | print ")"

**return**

递归输出左侧加括号方式

# 最优方案追踪：伪代码



- Print-Matrix-Chain( $U, Rec, i, j$ )

初始调用：Print-Matrix-Chain( $U, Rec, 1, n$ )

输入：矩阵链  $U_{1..n}$ , 追踪数组  $Rec[1..n, 1..n]$ , 位置索引  $i, j$

输出：矩阵链的加括号方式

```
if  $i = j$  then
    print  $U_i$ 
    return
end
print "("
Print-Matrix-Chain( $U, Rec, i, Rec[i, j]$ )
print ")"
Print-Matrix-Chain( $U, Rec, Rec[i, j] + 1, j$ )
print ")"
return
```

递归输出右侧加括号方式

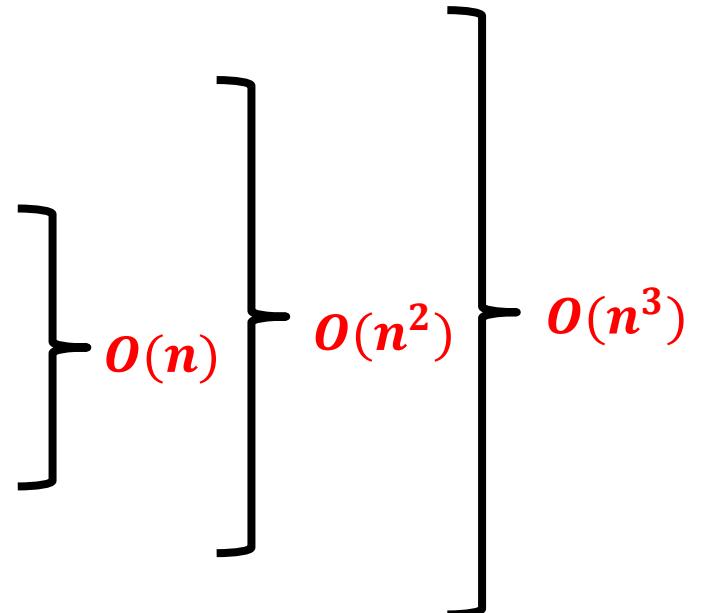


# 时间复杂度分析

## • Matrix-Chain-Multiply( $p, n$ )

//动态规划

```
for l ← 2 to n do
    for i ← 1 to n - l + 1 do
        j ← i + l - 1
        D[i, j] ← ∞
        for k ← i to j - 1 do
            q ← D[i, k] + D[k + 1, j] + p[i - 1] * p[k] * p[j]
            if q < D[i, j] then
                D[i, j] ← q
                Rec[i, j] ← k
            end
        end
    end
end
return D[1, n], Rec
```



时间复杂度： $O(n^3)$

# 资源分配问题

 **问题描述：** 资源分配问题是将数量一定的一种或若干种资源（原材料、资金、设备或劳动力等），合理地分配给若干使用者，使总收益最大。

例如，某公司有3个商店A、B、C，拟将新招聘的5名员工分配给这3个商店，各商店得到新员工后，每年的赢利情况如下表所示，求分配给各商店各多少员工才能使公司的赢利最大？

商店 \ 员工数	0人	1人	2人	3人	4人	5人
A	0	3	7	9	12	13
B	0	5	10	11	11	11
C	0	4	6	11	12	12

# 解

- 设置二维动态规划数组 $\text{dp}$ ，其中 $\text{dp}[i][s]$ 表示前*i*个商店（商店编号为 $0 \sim i-1$ ）共分配*s* ( $0 \leq s \leq n$ ) 名新员工的最优增收。
- 另外设置二维数组 $\text{pnum}$ ，其中 $\text{pnum}[i][s]$ 表示求出 $\text{dp}[i][s]$ 时对应商店*i-1*的分配人数。
- 显然如果商店个数为 $0$ ，无论增加多少人员，总增收一定为 $0$ ，即 $\text{dp}[0][j]=0$  ( $0 \leq j \leq n$ ) 。

- 现在考虑求 $dp[i][s]$ , 商店0~商店*i*-1共分配*s*名新员工。
- 商店*i*-1理论上讲可以分配 $j$  ( $0 \leq j \leq s$ ) 名新员工, 商店*i*-1分配*j*名新员工时的增收为 $v[i-1][j] + dp[i-1][s-j]$ , 则最大增收为:

$$\max_{0 \leq s \leq n, 0 \leq j \leq s} \{ v[i-1][j] + dp[i-1][s-j] \}$$



$$dp[0][j] = 0$$

边界条件 ( $0 \leq j \leq n$ )

$$dp[i][s] = \max_{0 \leq s \leq n, 0 \leq j \leq s} \{ v[i-1][j] + dp[i-1][s-j] \} \quad \text{其他}$$

$$pnum[i][s] = dp[i][s] \text{ 取最大值的 } j$$



当求出 $dp$ 数组后,  $dp[m][n]$ 就是最终的最优增收。

```
vector<vector<int>> dp;           //二维动态规划数组
vector<vector<int>> pnum;         //分配人数

int plan(int m,int n,vector<vector<int>>&v) { //求dp和pnum
    dp=vector<vector<int>>(m+1, vector<int>(n+1,0));
    pnum=vector<vector<int>>(m+1, vector<int>(n+1,0));
    for (int j=0;j<=n;j++)          //置边界条件
        dp[0][j]=0;
```

```
for (int i=1;i<=m;i++) {
    for (int s=0;s<=n;s++) {
        int maxf=0,maxj=0;
        for (int j=0;j<=s;j++)
        {
            if ((v[i-1][j]+dp[i-1][s-j])>maxf)
            {
                maxf=v[i-1][j]+dp[i-1][s-j];
                maxj=j;
            }
        }
        dp[i][s]=maxf;
        pnum[i][s]=maxj;
    }
}
return dp[m][n];
}
```

可以从 $pnum[m][n]$ 开始推导出各个商店分配的人数，用**vector<int>**容器x存放各个商店分配的人数。

```
vector<int> getx(int m,int n) {      //求一个最优分配方案
    vector<int> x;                      //存放一个最优分配方案
    int s=pnum[m][n];
    x.push_back(s);
    int r=n-s;                          //r为余下的人数
    for (int k=m;k>1;k--) {
        s=pnum[k-1][r];                //求下一个阶段分配的人数
        x.push_back(s);
        r=r-s;                         //余下人数递减
    }
    reverse(x.begin(),x.end());         //逆置x
    return x;
}
```