

动态规划

朱同鑫

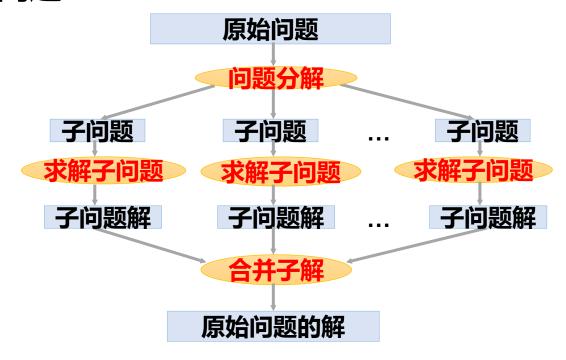
本章内容

- □ 动态规划算法原理
- □ 矩阵链乘法问题
- □ 钢条切割问题
- □ 最长公共子序列问题
- □ 最优二叉搜索树问题
- □ 流水作业调度问题
- □ 0/1背包问题





- 动态规划算法的研究动机 (Why?)
 - 分治算法存在的问题

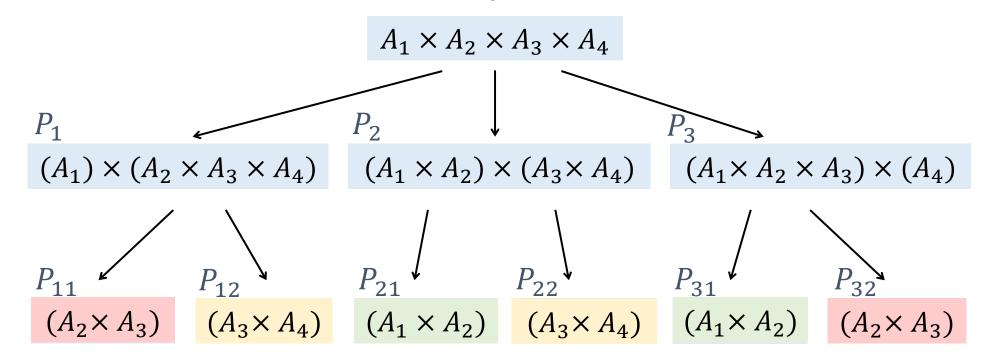




问题:如果分解的子问题之间不是相互独立的,分治方法将重复计算公共子问题,效率很低

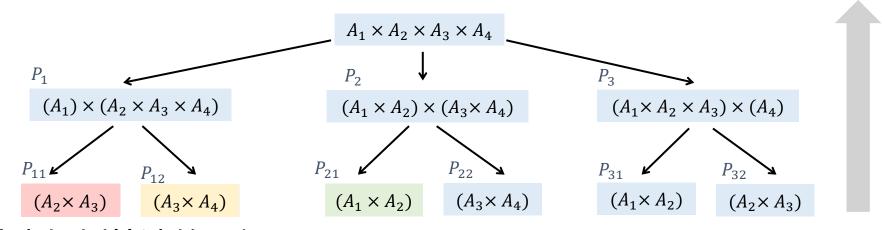


- 动态规划算法的研究动机 (Why?)
 - 分治算法存在的问题
 - 例子: 计算矩阵链乘法 $A_1 \times A_2 \times A_3 \times A_4$ 所需的最小乘法次数





• 动态规划算法的思想和适用范围 (What?)



- 动态规划算法的思想
 - 把原始问题划分成一系列子问题
 - 自底向上地计算子问题
 - 每个重叠的子问题仅求解一次,并将其结果保存在一个表中,以后再次求解该子问题,直接从表中取得结果,不重复计算,节省计算时间



- 动态规划算法的思想和适用范围 (What?)
 - 动态规划算法的适用范围
 - 优化问题: 给定一个代价函数, 在解空间中搜索具有最小或最大代价的解
 - 优化子结构 (Optimal substructure): 当一个问题的最优解包含了子问题的最优解时, 我们说这个问题具有优化子结构。
 - 重叠子问题 (Subteties):问题的求解过程中,很多子问题的解将被多次使用



• 问题定义

• 输入: $\langle A_1, A_2, ..., A_n \rangle$, $A_i \neq p_{i-1} \times p_i$ 矩阵

• 输出: 计算 $A_1 \times A_2 \times \cdots \times A_n$ 的最小代价方法

矩阵乘法的代价/复杂性: 计算乘法的次数

若A是 $p \times q$ 矩阵, B是 $q \times r$ 矩阵, 则 $A \times B$ 的代价是 O(pqr)



- 矩阵链乘法的实现
 - 矩阵乘法满足结合率
 - 计算一个矩阵链的乘法可有多种方法:

例如,
$$(A_1 \times A_2 \times A_3 \times A_4)$$
$$= \left(A_1 \times \left(A_2 \times (A_3 \times A_4)\right)\right)$$
$$= \left((A_1 \times A_2) \times (A_3 \times A_4)\right)$$
$$\cdots$$
$$= \left(\left((A_1 \times A_2) \times A_3\right) \times A_4\right)$$



- 矩阵链乘法的代价与计算顺序的关系
 - 设 A_1 是一个 10×100 的矩阵, A_2 是一个 100×5 的矩阵, A_3 是一个 5×50 的矩阵

• 方法一: ((A₁ × A₂) × A₃)

计算代价: $10 \times 100 \times 5 + 10 \times 5 \times 50 = 7500$

• 方法二: $(A_1 \times (A_2 \times A_3))$

计算代价: 100×5×50+10×100×50=75000



结论:不同计算顺序会产生不同的计算代价,因此需要为矩阵链乘法找到最优的计算顺序使得其代价最小。



- 矩阵链乘法优化问题的解空间
 - 设 p(n) = 计算n个矩阵乘积的方法数
 - *p*(*n*)的递归方程

$$(A_1 \times \cdots \times A_k) \times (A_{k+1} \times \cdots \times A_n)$$



如此大的解空间是无法用枚举方法求出最优解的!



- 动态规划算法步骤 (How)
 - 1. 分析矩阵链乘法问题的最优解的结构
 - 2. 递归地定义最优解的计算代价
 - 3. 递归地划分问题,直至不可划分
 - 4. 自底向上求解各个子问题
 - 计算最优解代价并保存
 - 获取构造最优解的信息
 - 5. 根据构造最优解的信息构造矩阵链乘法的最优计算顺序



1. 分析矩阵链乘法问题的最优解的结构

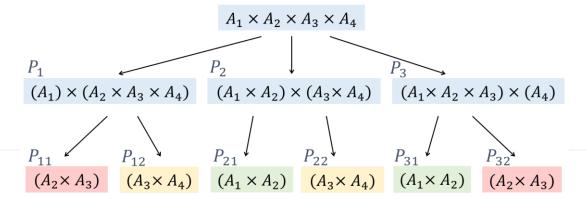
一个记号: $A_{i\sim j} = A_i \times \cdots \times A_j$

• 优化子结构

定理.

若计算 $A_{1\sim n}$ 的最优解在矩阵 A_k 和 A_{k+1} 之间加括号,即 $A_{1\sim n}=A_{1\sim k}$ × $A_{k+1\sim n}$,则在 $A_{1\sim n}$ 的最优解中,对应于子问题 $A_{1\sim k}$ 的解必为 $A_{1\sim k}$ 的最优解,对应于子问题 $A_{k+1\sim n}$ 的解必为 $A_{k+1\sim n}$ 的最优解。

• 子问题重叠性





2. 递归地定义最优解的计算代价

- 矩阵链乘法的代价记号
 - $m[i,j] = 计算 A_{i\sim j}$ 的最小乘法次数
- 假设 $A_{i\sim j}$ 的最优解在矩阵 A_k 和 A_{k+1} 之间加括号,即($A_i \times \cdots \times A_k$) × $(A_{k+1} \times \cdots \times A_j)$,代价方程为
 - $m[i,j] = m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_kp_j$

子问题: $A_{i\sim k}$ 的 最小乘法次数 子问题: $A_{k+1\sim j}$ 的最小乘法次数

 $A_{i\sim k}$ 的结果× $A_{k+1\sim j}$ 的结果 所需的乘法次数



2. 递归地定义最优解的计算代价

• $(A_i \times \cdots \times A_k) \times (A_{k+1} \times \cdots \times A_j)$

考虑k的所有(j-i)个取值,矩阵链乘法 $A_{i\sim j}$ 的代价方程为:

- m[i,j] = 0, if i = j
- $m[i,j] = \min_{i \le k < j} \{ m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_k p_j \}$, if i < j



3. 递归地划分问题,直至不可划分

• $m[i,j] = \min_{i \le k < j} \{ m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_kp_j \}$

k = i

$$m[i, i+1]$$

k = i + 1

$$m[i, j-1]$$

$$k = j - 1$$

$$m[i+1,j]$$

$$m[i+2,j]$$

... ...



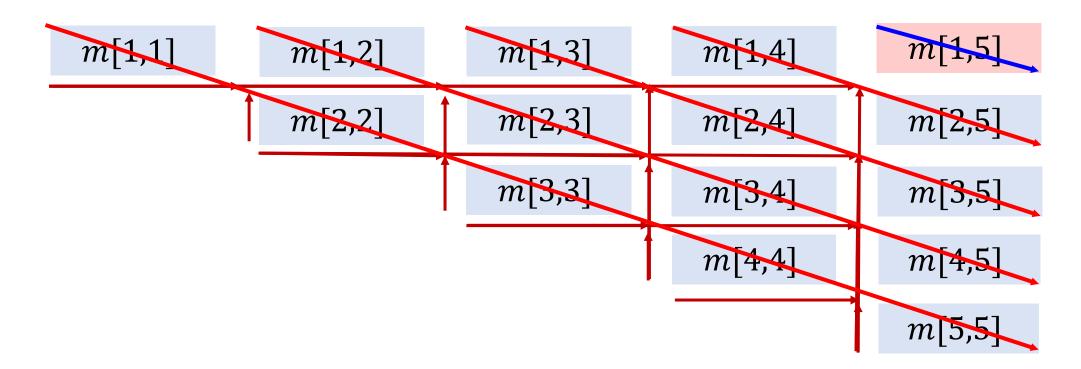
3. 递归地划分问题,直至不可划分

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

m[1,1]	m[1,2]	m[1,3]	m[1,4]	m[1,5]
	m[2,2]	m[2,3]	m[2,4]	m[2,5]
		m[3,3]	m[3,4]	m[3,5]
			m[4,4]	m[4,5]
				m[5,5]



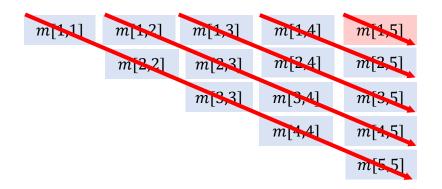
- 4. 自底向上求解各个子问题——计算最优 解代价并保存
- $m[i,j] = \min_{i \le k < j} \{ m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_kp_j \}$





4. 自底向上求解各个子问题——计算最优 解代价并保存

```
Matrix-Chain-Order (n)
for i = 1 to n do
   m[i,i]=0;
for l=2 to n do
|/* 计算 l 对角线 */
   for i = 1 to n - l + 1 do
       j = i + l - 1;
      m[i,j] = \infty;
      for k = i to j - 1 do
       /* 计算m[i, j] */
          q = m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_kp_j;
          if q < m[i,j] then m[i,j] = q;
return m
```









4. 自底向上求解各个子问题——获取构造 最优解的信息

• 算法伪代码

```
Matrix-Chain-Order (n)
for i = 1 to n do
   m[i,i]=0;
for l=2 to n do
/* 计算 l 对角线 */
   for i = 1 to n - l + 1 do
       j = i + l - 1;
      m[i,j] = \infty;
      for k = i to j - 1 do
       /* 计算m[i,j] */
          q = m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_kp_j;
          if q < m[i,j] then m[i,j] = q;
return m;
```

 $m[i,j] = \min_{i \le k < j} \{m[i,k] + m[k+1,j] + p_{i-1}p_kp_j\}$

每次遇到使得 $A_{i\sim j}$ 的计算代价最小的k值时,使用s[i,j]=k记录下来



5. 根据构造最优解的信息构造矩阵链乘 法的最优计算顺序

• 算法伪代码

```
Print-Optimal-Parens (s, i, j)

if j = i then Print "A";

else

Print "(";

Print-Optimal-Parens (s, i, s[i, j]);

Print-Optimal-Parens (s, s[i, j]);

Print ")";
```

- s[i,j]记录 $A_{i\sim j}$ 的最优划分处
- s[i, s[i, j]]记录 $A_{i \sim s[i, j]}$ 的最优划分处
- s[s[i,j]+1,j]记录 $A_{s[i,j]+1\sim j}$ 的最优划分处

调用Print-Optimal-Parens (s, 1, n),即可输出 $A_{1\sim n}$ 的优化计算顺序



钢条切割问题

• 问题定义

- 输入: 长度为n英寸的钢条,和一个价格表 $p_i(i=1,2,\cdots n)$,其中 p_i 表示长度为i英寸钢条的价格
- 输出: 使得收益最大的钢条切割方案

• 问题实例

• 长度为4英寸的钢条进行切割

• 价格表:

长度i	1	2	3	4
价格 p_i	1	5	8	9

• 分割为两段2英寸钢条,收益最大

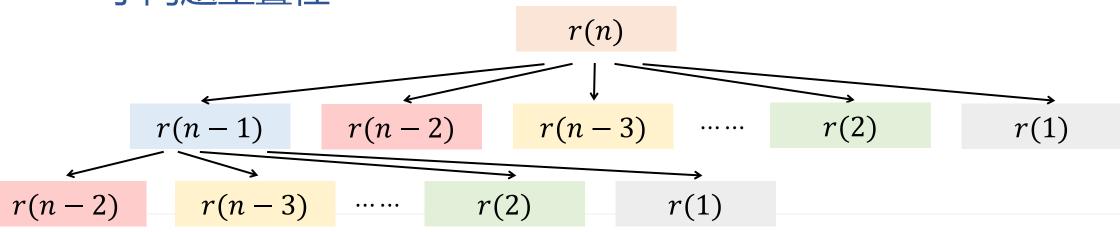


钢条切割问题

- 优化子结构
 - 设长度为n的钢条切割的最大收益为r(n),有

$$r(n) = \max_{1 \le i \le n} \{p_i + r(n-i)\}$$

- 具有优化子结构:问题的最优解包含子问题的最优解
- 子问题重叠性





钢条切割问题

• 算法伪代码

自底向上方法

```
Bottom-Up-Cut-Rod (p,n)

Let r[0 \cdots n] be a new array;

r[0] = 0;

/*依次计算r[1], r[2], \cdots, r[n]*/

for j = 1 to n do

q = -\infty;

for i = 1 to j

q = \max(q, p[i] + r[j - i]);

r[j] = q;

return temp;
```

递归备忘录方法

```
预处理, r[i] = -\infty
Memorized-Cut-Rod (p, n, r)
if r[n] \geq 0 then
    return r[n]; /*r[n]不用重复计算了*/
if n == 0 then
   temp = 0;
else
   temp = -\infty;
   for i = 1 to n
        temp = \max(temp, p[i] +
                Memorized–Cut–Rod(p, n - i, r));
    r[n] = temp;
return temp;
```



• 子序列

- X = (A, B, C, D, E, F, G)
- Z = (B, C, E, F)是 X 的子序例
- W = (B, D, A) 不是X的子序例

• 公共子序列

- Z是X的子序列,Z也是Y的子序列,那么Z是序列X与Y的公共子序列
 - X = (A, B, C, D, E), Y = (A, C, E, B, F, G)



• 最长公共子序列 (LCS) 问题定义

• \mathfrak{h} \(\text{:} \ X = (x_1, x_2, \dots, x_m), \ Y = (y_1, y_2, \dots, y_n) \)

• 输出: Z = X = Y 的最长公共子序列

第*i*前缀

• 设 $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是一个序列,则 $X_i = (x_1, \dots, x_i)$ 是X的第i前缀

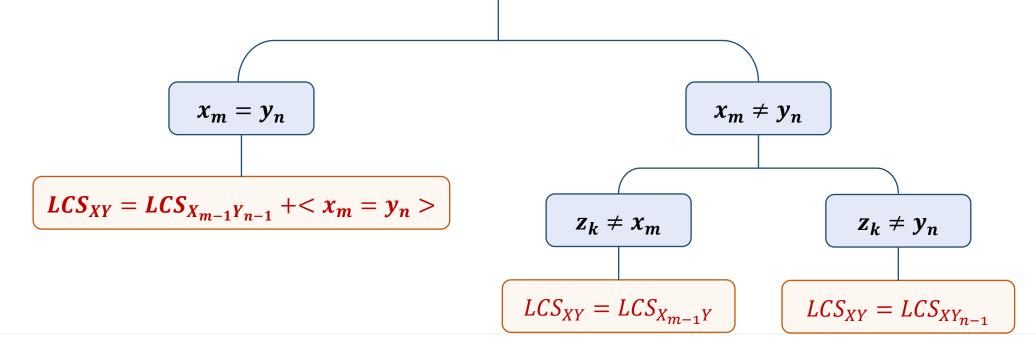
• 例: X = (A, B, D, C, A), $X_1 = (A)$, $X_2 = (A, B)$, $X_3 = (A, B, D)$



• 优化子结构

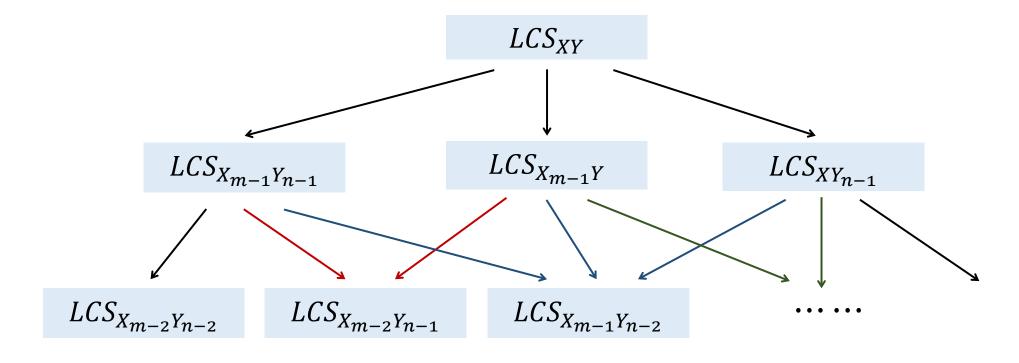
• 设 $X = (x_1, x_2, \dots, x_m)$ 和 $Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)$ 的最长公共子序列为 $LCS_{XY} = (z_1, \dots, z_k)$

具有优化子结构:问题的最优解包含子问题的最优解





• 子问题重叠性





• 递归方程

• 设C[i,j]表示 X_i 和 Y_i 的LCS长度

•
$$C[i,j] = 0$$

•
$$C[i,j] = C[i-1,j-1] + 1$$

•
$$C[i,j] = \max\{C[i,j-1],C[i-1,j]\}$$

if
$$i = 0$$
 or $j = 0$

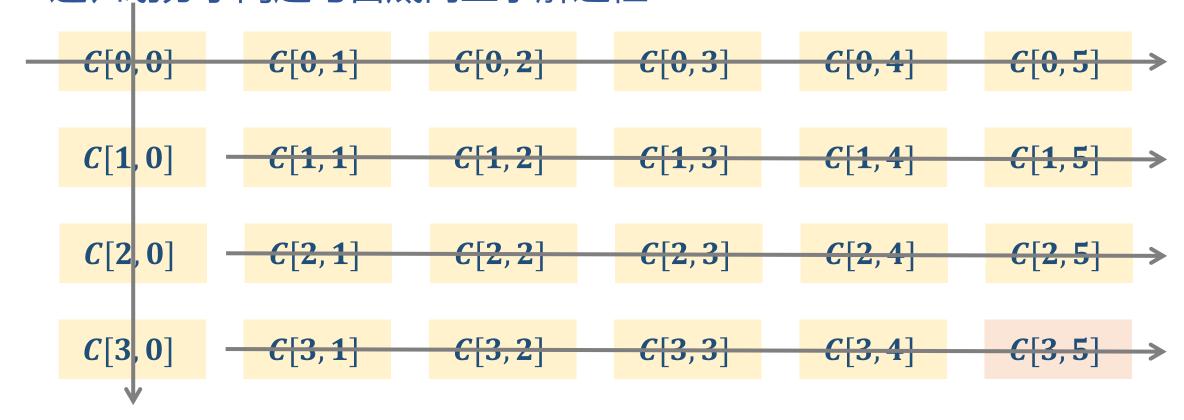
if
$$i, j > 0$$
 and $x_i = y_j$

if
$$i, j > 0$$
 and $x_i \neq y_j$

C[i-1,j-1]	C[i-1,j]	
C[i,j-1]	C[i,j]	



• 递归划分子问题与自底向上求解过程



• C[i,j]记录 X_i 和 Y_j 的LCS长度,B[i,j]记录最优解的信息



• 记录最优解信息

	y_j	В	D	С	A	В	A
x_i	0	0	0	0	0	0	0
A	0	10	10	10	₹ 1	←1	₹ 1
В	0	~ 1	←1	←1	1	₹ 2	← 2
С	0	1	11	₹ 2	← 2	1 2	↑2
В	0	₹ 1	11	1 2	1 2	⊼ 3	← 3
D	0	1	₹ 2	1 2	1 2	↑ 3	↑3
A	0	11	↑2	1 2	₹ 3	13	₹ 4
В	0	₹ 1	↑2	1 2	13	₹ 4	1 4

- 若C[i,j] = C[i-1,j-1] + 1, $B[i,j] = \langle \nabla \rangle$;
- 若C[i,j] = C[i,j-1], $B[i,j] = \leftarrow'$;
- 若C[i,j] = C[i-1,j], $B[i,j] = \uparrow \uparrow \uparrow$



• 算法伪代码

```
LCS-Length (X, Y)
for i = 0 to m do
    C[i,0]=0;
for j = 1 to n do
   C[0,j]=0;
for i = 1 to m do
   for j = 1 to n do
        if x_i = y_i then
            C[i,j] = C[i-1,j-1] + 1; B[i,j] = ' \setminus ';
        else if C[i-1,j] \ge C[i,j-1] then
            C[i,j] = C[i-1,j]; B[i,j] = \uparrow \uparrow \uparrow;
        else
            C[i,j] = C[i,j-1]; B[i,j] = \leftarrow';
return B and C;
```

```
\begin{array}{l} \textit{Print-LCS}\,(B,X,i,j)\\ \textit{if}\ i=0\ \textit{or}\ j=0\ \textit{then}\\ \quad \textit{return};\\ \textit{if}\ B[i,j]='\nwarrow'\ \textit{then}\\ \quad \textit{Print-LCS}(B,X,i-1,j-1);\ \textit{Print}\ x_i;\\ \textit{else}\ \textit{if}\ B[i,j]='\uparrow'\ \textit{then}\\ \quad \textit{Print-LCS}(B,X,i-1,j);\\ \textit{else}\\ \quad \textit{Print-LCS}(B,X,i,j-1); \end{array}
```

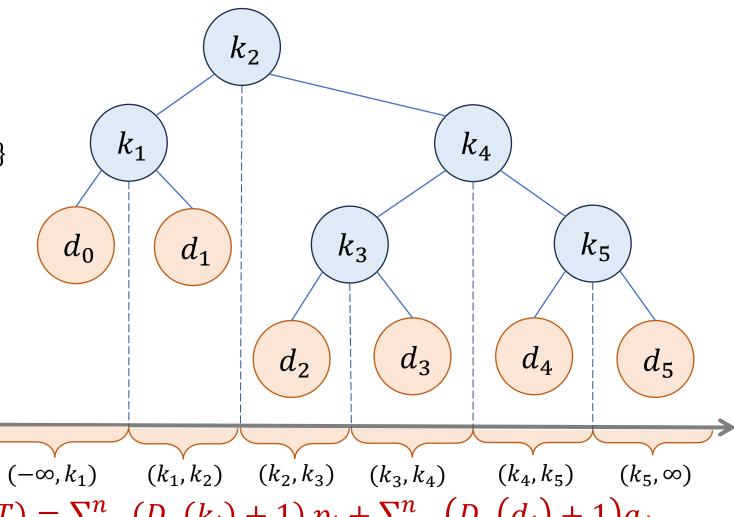






• 二叉搜索树

- 节点
 - 有序关键字 $K = \{k_1, \dots, k_n\}$
 - \square in $D = \{d_0, d_1, \cdots, d_n\}$
- 附加信息
 - 搜索 k_i 的概率为 p_i
 - 搜索 d_i 的概率为 q_i
 - $\sum_{i=1}^{n} p_i + \sum_{j=0}^{n} q_j = 1$



搜索树的期望代价: $E(T) = \sum_{i=1}^{n} (D_T(k_i) + 1) p_i + \sum_{j=0}^{n} (D_T(d_j) + 1) q_j$



• 问题定义

- 输入: $K = \{k_1, \dots, k_n\}$, $k_1 < \dots < k_n$, $P = \{p_1, \dots, p_n\}$, 其中 p_i 为搜索 k_i 的概率, $Q = \{q_0, q_1, \dots, q_n\}$, 其中 q_j 为搜索 d_j (即 (k_j, k_{j+1})) 的概率
- 输出: 构造K的二叉搜索树T, 最小化期望代价

$$E(T) = \sum_{i=1}^{n} (D_T(k_i) + 1) p_i + \sum_{j=0}^{n} (D_T(d_j) + 1) q_j$$



• 优化子结构

定理.

若优化二叉搜索树T具有包含关键字集合 $\{k_i,\cdots,k_j\}$ 的子树T',则T'是关于关键字集合 $\{k_i,\cdots,k_j\}$ 的子问题的最优解。

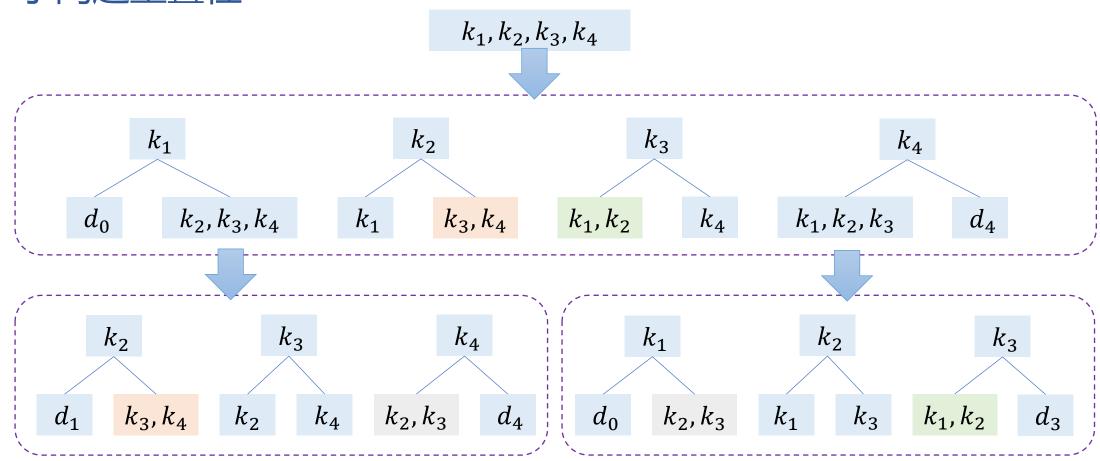
证明.

反证法。若T'不是关于关键字集合 $\{k_i, \dots, k_j\}$ 的子问题的最优解,而G'是关于关键字集合 $\{k_i, \dots, k_j\}$ 的子问题的最优解,用子树G'替换T',会得到期望代价更小的优化二叉搜索树G,与T是优化二叉搜索树矛盾,得证。

具有优化子结构:问题的最优解包含子问题的最优解



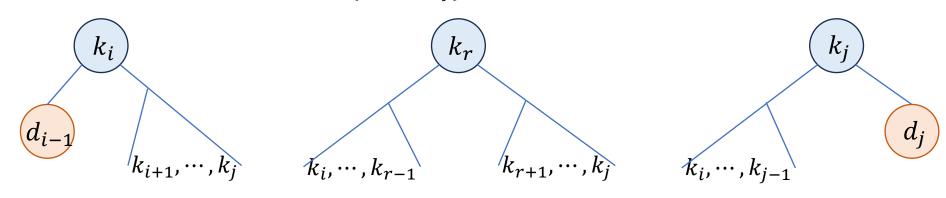
• 子问题重叠性





• 递归方程

- E(i,j)表示 $\{k_i,\dots,k_j\}$ 的最优解 T_{ij} 的期望搜索代价
 - 1. 当j = i 1时, T_{ij} 只有叶节点 d_{i-1} , $E(i, i-1) = q_{i-1}$
 - 2. 当 $j \ge i$ 时,选择一个 $k_r \in \{k_i, \dots, k_i\}$



$$E(i,j) = p_r + E(i,r-1) + W(i,r-1) + E(r+1,j) + W(r+1,j)$$

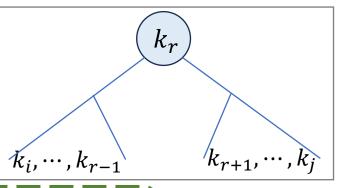
根的代价

左子树的代价

左子树增加 一层的代价

右子树 的代价 右子树增加一层的代价





• 递归方程

•
$$E(i,j) = p_r + E(i,r-1) + W(i,r-1) + E(r+1,j) + W(r+1,j)$$
 根的 太子树 允介 $\sum_{l=i}^{r-1} p_l + \sum_{l=i-1}^{r-1} q_l$ 的代价 $\sum_{l=r+1}^{j} p_l + \sum_{l=r}^{j} q_l$

- W(i,r-1)为区间范围 (k_{i-1},k_r) 的概率乘以高度1
- 即 k_i , … k_{r-1} 的概率和 $\sum_{l=i}^{r-1} p_l$ 与 d_{i-1} , … , d_{r-1} 的概率和 $\sum_{l=i-1}^{r-1} q_l$
- $\mathfrak{P}W(i,j) = p_r + W(i,r-1) + W(r+1,j) = \sum_{l=i}^{j} p_l + \sum_{l=i-1}^{j} q_l$
- E(i,j) = E(i,r-1) + E(r+1,j) + W(i,j)

$$E(T) = \sum_{i=1}^{n} (D_T(k_i) + 1) p_i + \sum_{j=0}^{n} (D_T(d_j) + 1) q_j$$



• 递归方程

•
$$E(i, i-1) = q_{i-1}$$

•
$$E(i,j) = \min_{i \le r \le j} \{ E(i,r-1) + E(r+1,j) + W(i,j) \}$$

$$E[i, i-1]$$

$$r = i$$

$$r = i + 1$$

$$E[i, j-1]$$

$$r = j$$

if j = i - 1

if $j \ge i$

$$E[i+1,j]$$

$$E[i+2,j]$$

... ...

$$E[j+1,j]$$



• 递归划分子问题与求解过程

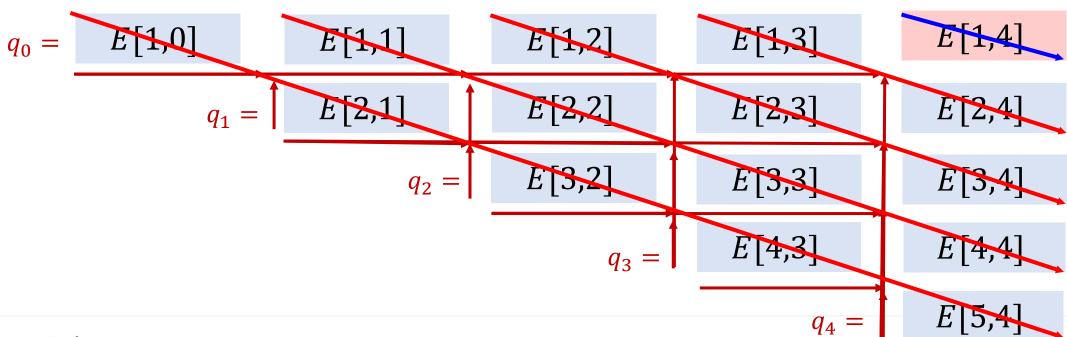
•
$$E(i, i-1) = q_{i-1}$$
 $R(i,j) = r$

$$R(i,j) = r$$

$$if j = i - 1$$

•
$$E(i,j) = \min_{i \le r \le j} \{ E(i,r-1) + E(r+1,j) + W(i,j) \}$$

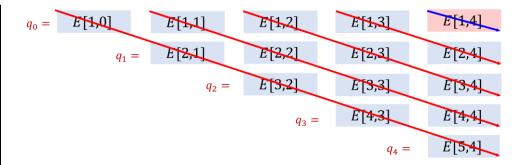
if
$$j \ge i$$





• 算法伪代码

```
Optimal-BST (P, Q, n)
for i = 1 to n + 1 do
   E(i, i-1) = q_{i-1}; W(i, i-1) = q_{i-1};
for l = 1 to n do
   for i = 1 to n - l + 1 do
       j = i + l - 1;
       E(i,j) = \infty;
       W(i,j) = W(i,j-1) + p_j + q_j;
       for r = i to j do
           t = E(i, r - 1) + E(r + 1, j) + W(i, j);
           if t < E(i, j) then E(i, j) = t; R(i, j) = r;
return E and R;
```









• 流水线作业

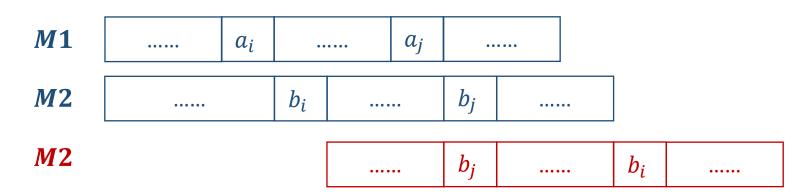
• 每个作业在2台机器M1和M2组成的流水线上完成加工,每个作业先在M1上加工,然后在M2上加工,每台机器同一时间最多只能执行一个作业

• 问题定义:

- 输入: n个作业 $N = \{1, \dots, n\}$, 作业i在M1和M2加工的时间分别为 a_i, b_i
- 输出: *n*个作业在两台机器的执行顺序, 使得所有作业在两台机器上都加工完成所需时间最少



- 问题分析:
 - 一定存在最优调度使M1上的加工是无间断的
 - M1上的总加工时间是所有 a_i 之和
 - M2上的总加工时间不一定是 b_i 之和
 - 一定存在最优调度使作业在两台机器上的加工次序是完全相同的

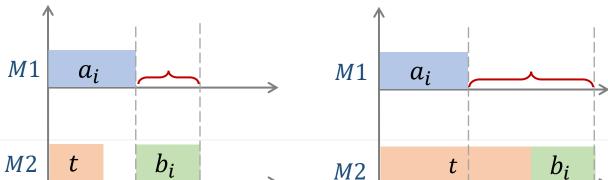


若是 b_i 和 b_j 交换,则 b_i 需要 a_j 结束,等待时间更长



• 优化子结构

- $N = \{1, \dots, n\}, S \subseteq N$
 - M1开始加工S中的作业时, M2还在加工其他作业, 等待时间为t
 - 完成S中的作业的加工,所需最短时间记为T(S,t)
 - 完成N中的作业的加工,所需最短时间记为T(N,0)
- $T(N,0) = \min_{i \in N} \{a_i + T(N \{i\}, b_i)\}$
- $T(S,t) = \min_{i \in S} \{a_i + T(S \{i\}, b_i + \max\{t a_i, 0\})\}$





• 优化子结构

定理.

设 Π 是关于作业集合N的最优调度,其加工顺序为 π_1 ,…, π_n ,其加工时间为 $T(N,0)=a_{\pi_1}+T'$, T'为关于作业集合 $S=N-\{\pi_1\}$ 的子问题的最优调度,即 $T'=T(S,b_{\pi_1})$ 。

证明.

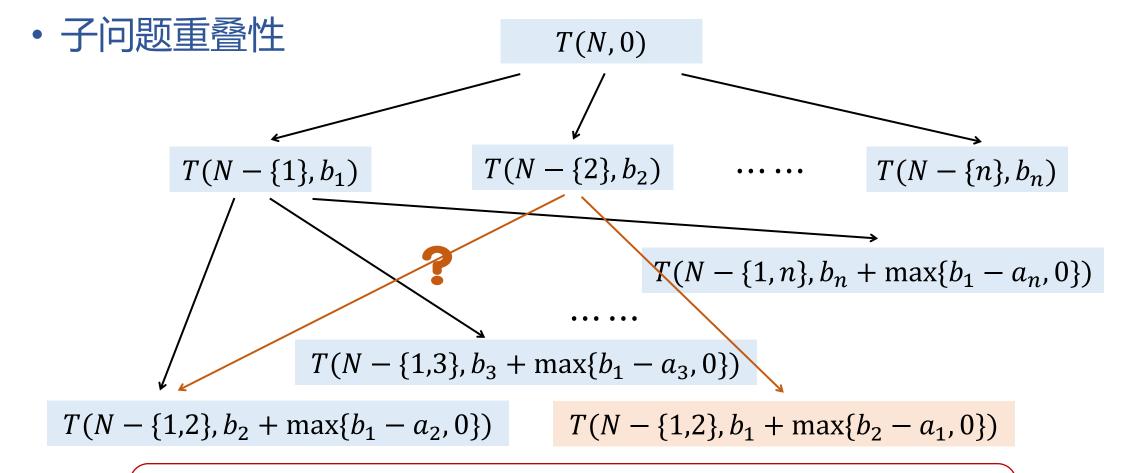
反证法。若T'不是关于作业集合 $S = N - \{\pi_1\}$ 的子问题的优化解,而G'是,用G'替换 T',会得到加工时间更短的调度顺序G,与T是最优调度矛盾,得证。

具有优化子结构:问题的最优解包含子问题的最优解



$$T(N,0) = \min_{i \in N} \{a_i + T(N - \{i\}, b_i)\}$$

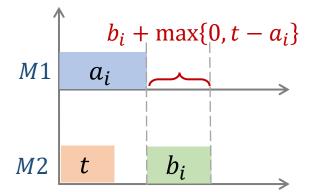
$$T(S,t) = \min_{i \in S} \{a_i + T(S - \{i\}, b_i + \max\{t - a_i, 0\})\}$$

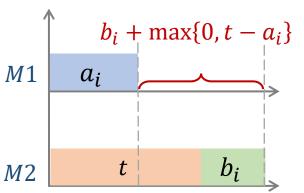




虽然,满足优化子结构,也一定程度满足子问题重叠性但是,N的每个非空子集都需要计算一次,共2^N – 1次,指数级

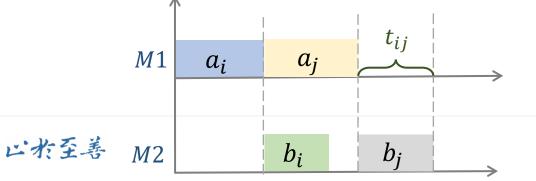


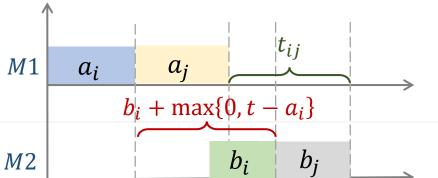




• Johnson不等式

- 设一个最优调度中最先加工的两个作业是i和j
 - 如果作业i和j满足 $\min\{b_i, a_i\} \ge \min\{b_i, a_i\}$,则称i和j满足Johnson不等式
 - $T(S,t) = a_i + T(S \{i\}, b_i + \max\{t a_i, 0\}) = a_i + a_j + T(S \{i, j\}, t_{ij})$
 - $t_{ij} = b_j + \max\{0, b_i + \max\{0, t a_i\} a_j\}$
 - $= b_j + b_i a_j + \max\{a_j b_i, \max\{0, t a_i\}\}\$
 - $= b_i + b_i a_i + \max\{a_i b_i, 0, t a_i\}$
 - $= b_i + b_i a_j a_i + \max\{a_i + a_j b_i, a_i, t\}$







• Johnson不等式

如果i和j满足 $t_{ij} \leq t_{ji}$,可满足Johnson不等式, 则作为最优调度顺序,不能调换

- $T(S,t) = a_i + a_i + T(S \{i,j\}, t_{ij})$
- $t_{ij} = b_i + b_i a_j a_i + \max\{a_i + a_j b_i, a_i, t\}$



调换i和j的顺序

- $t_{ii} = b_i + b_i a_i a_i + \max\{a_i + a_i b_i, a_i, t\}$
- 如果i和j满足Johnson不等式: $\min\{b_i, a_i\} \ge \min\{b_i, a_i\}$
 - $\max\{-b_i, -a_i\} \leq \max\{-b_i, -a_i\}$
 - $a_i + a_j + \max\{-b_i, -a_i\} \le a_i + a_j + \max\{-b_i, -a_i\}$
 - $\max\{a_i + a_i b_i, a_i\} \le \max\{a_i + a_i b_i, a_i\}$
 - $\max\{a_i + a_i b_i, a_i, t\} \le \max\{a_i + a_i b_i, a_i, t\}$



• 计算过程

- 如果i和j满足Johnson不等式: $\min\{b_i, a_j\} \ge \min\{b_j, a_i\}$
- 则在最优调度中,作业i在作业j前执行
- 推广到一般情况
 - 当 $\min\{a_1, \dots, a_n, b_1, \dots, b_n\} = a_i$ 时,对 $\forall k \neq i$,都有 $\min\{b_i, a_k\} \geq \min\{b_k, a_i\}$,那么,在最优调度中,作业i排在最前边
 - 当 $\min\{a_1, \dots, a_n, b_1, \dots, b_n\} = b_j$ 时,对 $\forall k \neq j$,都有 $\min\{b_k, a_j\} \geq \min\{b_j, a_k\}$,那么,在最优调度中,作业j排在最后边



• 计算过程

• 例: $(a_1, a_2, a_3, a_4) = (5, 12, 4, 8)$

$$(b_1, b_2, b_3, b_4) = (6, 2, 14, 7)$$

作业	1	2	3	4
a	5]	12	4	8
b	6	[2]	14	7

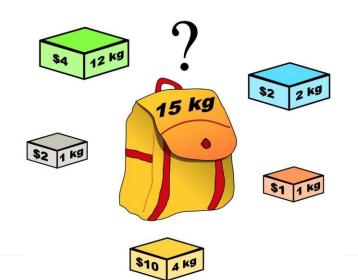
调度结果	3	1	4	2
------	---	---	---	---

- 当 $\min\{a_1, \dots, a_n, b_1, \dots, b_n\} = a_i$ 时,对 $\forall k \neq i$,都有 $\min\{b_i, a_k\} \geq \min\{b_k, a_i\}$,那么,在最优调度中,作业i排在最前边
- 当 $\min\{a_1, \dots, a_n, b_1, \dots, b_n\} = b_j$ 时,对 $\forall k \neq j$,都有 $\min\{b_k, a_j\} \geq \min\{b_j, a_k\}$,那么,在最优调度中,作业j排在最后边



• 问题定义

- 给定n个物品和一个背包,物品i的重量是 w_i ,价值 v_i ,背包容量为C,问如何选择装入背包的物品,使装入背包中的物品的总价值最大?
 - 对于每种物品只能选择完全装入或不装入
 - 一个物品至多装入一次





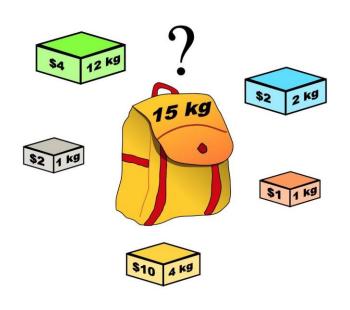
• 问题定义

- $\hat{\mathbf{m}} \lambda$: $C > 0, w_i > 0, v_i > 0, 1 \le i \le n$
- 输出: $(x_1, \dots, x_n), x_i \in \{0,1\}$, 满足 $\sum_{i=1}^n w_i x_i \leq C$, $\sum_{i=1}^n v_i x_i$ 最大
- 整数规划问题

$$\max \sum_{i=1}^{n} v_i x_i$$
s.t.
$$\sum_{i=1}^{n} w_i x_i \le C$$

$$x_i \in \{0,1\}, \ 1 \le i \le n$$

枚举法需要枚举2ⁿ个装取方案





• 优化子结构

定理.

设 (x_1,x_2,\cdots,x_n) 是0/1背包问题的最优解,则 (x_2,\cdots,x_n) 为如下子问题的最优解,

$$\max \sum_{i=2}^{n} v_i x_i$$
s.t. $\sum_{i=2}^{n} w_i x_i \le C - w_1 x_1$
 $x_i \in \{0,1\}, 2 \le i \le n$

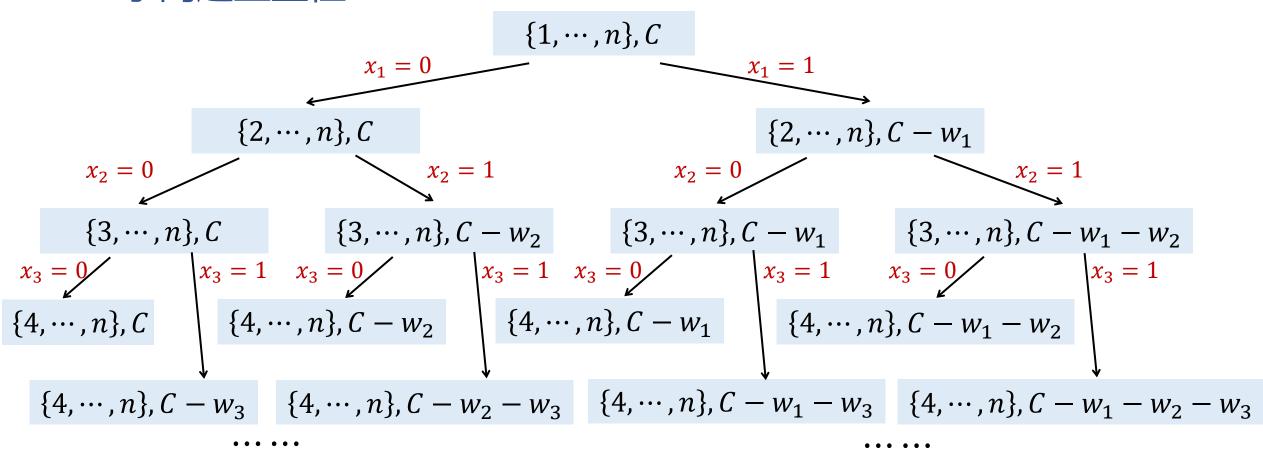
证明.

反证法。若 (x_2, \dots, x_n) 不是该子问题的最优解,则存在子问题的最优解 (z_2, \dots, z_n) ,那么以 (x_1, z_2, \dots, z_n) 装背包获得的价值大于以 (x_1, x_2, \dots, x_n) 装背包获得的价值,与 (x_1, x_2, \dots, x_n) 是最优解矛盾,得证。

具有优化子结构:问题的最优解包含子问题的最优解



• 子问题重叠性





• 递归方程

• 针对子问题

$$\max \quad \sum_{k=i}^{n} v_k x_k$$
s.t.
$$\sum_{k=i}^{n} w_k x_k \le j$$

$$x_k \in \{0,1\}, \quad i \le k \le n$$

• 其最优解的价值记为m(i,j),表示将物品 i,\cdots,n 装入剩余容量为j的背包获得的最大价值,即 $m(i,j) = \sum_{k=i}^{n} v_k x_k$,使得 $\sum_{k=i}^{n} w_k x_k \leq j$

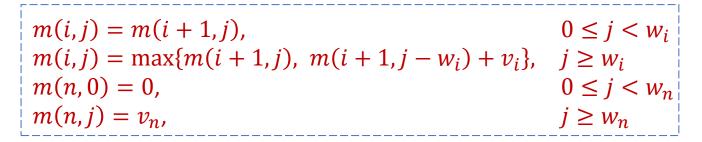
```
• m(i,j) = m(i+1,j), 0 \le j < w_i

• m(i,j) = \max\{m(i+1,j), \ m(i+1,j-w_i) + v_i\}, j \ge w_i

• m(n,0) = 0, 0 \le j < w_n

• m(n,j) = v_n, j \ge w_n
```

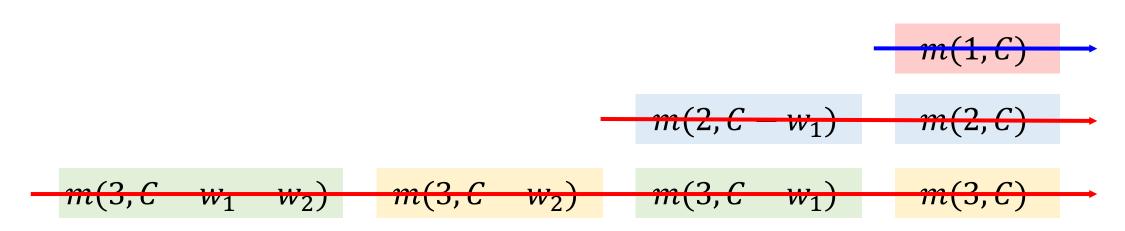




• 递归方程

$$m(i,j)$$

$$m(i+1,j-w_i) \qquad m(i+1,j)$$





伪多项式算法!

- 1. 当 $C = O(2^n)$ 时, $T(n) = O(n2^n)$
- 2. 当 w_i 不限定为正整数时, $T(n) = O(2^n)$

• 算法伪代码

```
\mathbf{0-1}-Knapsack (C, W, V, n)
for j = 1 to min(w_n - 1, C) do
   m(n,j)=0;
for j = w_n to C do
   m(n,j) = v_n;
for i = n - 1 to 2 do
   for j = 0 to min(w_i - 1, C) do
       m(i,j) = m(i+1,j);
   for j = w_i to C do
       m(i,j) = \max\{m(i+1,j), m(i+1,j-w_i) + v_i\};
if C < w_1 then m(1, C) = m(2, C);
else m(1,C) = \max\{m(2,C), m(2,C-w_2) + v_2\};
return m;
```

Construct-0-1 (C, W, M, n) j = C;for i = 1 or n - 1 do if m(i, j) = m(i + 1, j) then $x_i = 0;$ else $x_i = 1; j = j - w_i;$ if $j < w_{n-1}$ then $x_n = 0;$ else $x_n = 1;$ return $(x_1, \dots, x_n);$







- 1. 给出N个1-9的数字 (v_1 ,…, v_n),不改变它们的相对位置,在中间加入K个乘号和N-K-1个加号,(括号随便加)使最终结果尽量大,并说明其具有优化子结构性质及子问题重叠性。
 - 因为乘号和加号一共就是N-1个了,所以恰好每两个相邻数字之间都有一个符号。
 - 例: $N = 5, K = 2, (v_1, \dots, v_n) = (1,2,3,4,5)$ 可以加成:

 (a). $1 \times 2 \times (3+4+5) = 24$ (b). $1 \times (2+3) \times (4+5) = 45$ (c). $(1 \times 2+3) \times (4+5) = 45$
- 2. 给定长度为N的整数序列 (a_1, \dots, a_n) ,将其划分成多个子序列(连续的一段整数),满足每个子序列中整数的和不大于一个数B,设计一种划分方法,最小化所有子序列中最大值的和,说明其具有优化子结构及子问题重叠性。
 - 例:整数序列(2,2,2,8,1,8,2,1), B = 17, 可将其划分成三个子序列(2,2,2); (8,1,8); (2,1), 则可满足每个子序列中整数和不大于17, 所有子序列中最大值的和12为最终结果。



- 3. 对一棵树进行着色,每个结点可着黑色或白色,相邻结点不能着相同黑色,但可着相同白色。令树的根为r,设计一种算法对树中尽量多的节点着黑色。
- 在自然语言处理中一个重要的问题是分词,例如句子"他说的确实在理"中"的 确""确实""实在""在理"都是常见词汇,但是计算机必须为给定的句子准 确判断出正确分词方法。一个简化的分词问题如下:给定一个长字符串y= (y_1, \dots, y_n) , 分词是把其切分成若干连续部分, 每部分都单独成为词汇。我们用函 数quality(x)判断切分后的某词汇 $x = (x_1, \dots, x_k)$ 的质量,函数值越高表示该词汇 的正确性越高。分词的好坏用所有词汇的质量的和来表示。例如对句子"确实在 理 " 分词, quality(确实) + quality(在理) > quality(确) + quality(实在) + quality(理)。请设计一个动态规划算法对字符串y分词,要求最大化所有词汇的质 量和。(假定你可以调用quality(x)函数在一步内得到任何长度的词汇的质量)

心於至善



- 5. 给定 n个活动,活动 a_i 表示为一个三元组 (s_i, f_i, v_i) ,其中 s_i 表示活动开始时间, f_i 表示活动的结束时间, v_i 表示活动的权重。带权活动选择问题是选择一些活动,使得任意被选择的两个活动 a_i 和 a_j 执行时间互不相交,即区间 $[s_i, f_i]$ 与 $[s_j, f_j]$ 互不重叠,并且被选择活动的权重和最大。请设计一种方法求解带权活动选择问题。
- 6. 受限最短路径长度问题:给定一无向图G = (V, E, A, B), A(e)表示边e的长度,B(v)表示顶点v的花费,计算小明从顶点s到顶点d的最短路径长度,满足以下限制,初始时小明随身携带M元钱,每经过一个顶点v,须交B(v)的过路费,若身上有大于B(v)的钱则可以通过,否则不可以通过。求顶点s到顶点d的最短路径。



- 7. 给定n个物品,每个物品重量为 s_i ,价值 v_i ,背包容量为C。要求找到一组物品,这些物品整包完全占满背包容量C,且总体价值最大。请写出动态规划 迭代公式。
- 8. 最大子数组问题:一个包含n个整数(有正有负)的数组A,设计 $O(n\log n)$ 的算法找出和最大的非空连续子数组。(例如: [0,-2,3,5,-1,2]应返回9, [-9,-2,-3,-5,-3]应返回-2。)
- 9. 最长非降子序列:一个序列有N个数: A[1], A[2], ..., A[N], 求出最长非降子序列的长度。



