

作业和练习

算法分析概论-1

1. 设 n 是描述问题规模的非负整数, 下面程序片段的时间复杂度是(A).

```
x=2;
```

```
while (x<n/2)
```

```
    x=2*x;
```

A. $O(\log n)$

B. $O(n)$

C. $O(n \log n)$

D. $O(n^2)$

算法分析概论-2

2. 求整数 $n(n \geq 0)$ 阶乘的算法如下，其时间复杂度是(**B**).

```
int fact(int n)
{if (n<=1) return 1;
return n*fact(n-1);}
```

A. $O(\log n)$

B. $O(n)$

C. $O(n \log n)$

D. $O(n^2)$

算法分析概论-3

3. 下列程序段的时间复杂度是(C).

```
count=0;
```

```
for (k=1; k<=n; k*=2)
```

```
    for (j=1; j<=n; j++) count++;
```

A. $O(\log n)$

B. $O(n)$

C. $O(n \log n)$

D. $O(n^2)$

算法分析概论-4

4. 算法的计算量的大小称为计算的(B).

A. 效率

B. 复杂性

C. 现实性

D. 难度

5. 计算机算法指的是(C), 它必须具备(B)这三个特性。

(1)A. 计算方法

B. 排序方法

C. 解决问题的步骤

D. 调度方法

(2)A. 可执行性、可移植性、可扩充性

B. 可执行性、确定性、有穷性

C. 确定性、有穷性、稳定性

D. 易读性、稳定性、安全性

算法分析概论-5

6. 算法的时间复杂度取决于(C).

A. 问题的规模

B. 待处理数据的初态

C. A和B

7. 在汉诺塔递归中，假设碟子的个数为 n ，则时间复杂度为(**C**).

A. $O(n)$

B. $O(n^2)$

C. $O(2^n)$

D. $O(\sqrt{n})$

8. 设计一个“好”的算法应该达到的目标是(**B、D**)。

A. 可行的

B. 健壮的

C. 无二义性

D. 可读性好

算法分析概论-6

9. 计算算法的时间复杂度是属于一种(**B**)。

A. 事前统计的方法

B. 事前分析估算的方法

C. 事后统计的方法

D. 事后分析估算的方法

10. 算法分析的目的是(**C**)。

A. 找出数据结构的合理性

B. 研究算法中的输入和输出的关系

C. 分析算法的效率以求改进

D. 分析算法的易懂性和文档性

算法分析概论-7

11. 下面程序的算法复杂性为(**B**)。

```
for (int i=0; i<m; i++)
```

```
    for (int j=0; j<n; j++)
```

```
        a[i][j]=i*j;
```

A. $O(n^2)$

B. $O(m*n)$

C. $O(m^2)$

D. $O(m+n)$

算法分析概论-8

12. 在下列算法中，“ $x=x*2$ ”的执行次数是(A)。

```
int suanfa1 (int n)
```

```
{ int i, j, x=1;
```

```
  for (i=0; i<n; i++)
```

```
    for (j=i; j<n; j++) x=x*2;
```

```
  return x; }
```

$$\sum_{i=0}^{n-1} \sum_{j=i}^{n-1} 1 = \sum_{i=0}^{n-1} (n - i - 1)$$

A. $n(n+1)/2$

B. $n \log_2 n$

C. n^2

D. $n(n-1)/2$

算法分析概论-9

13. 执行下列算法suanfa2(1000), 输出结果是(C)。

```
void suanfa2 (int n)
{ int i=1;
  while (i<=n) i*=2;
  printf("%d", i); }
```

A. 2000

B. 512

C. 1024

D. 2^{1000}

算法分析概论-10

14. 当 n 足够大时下述函数中渐进时间最小的是(**B**)。

A. $T(n) = n \log_2 n - 1000 \log_2 n$

B. $T(n) = n \log_2 3 - 1000 \log_2 n$

C. $T(n) = n^2 - 1000 \log_2 n$

D. $T(n) = 2n \log_2 n - 1000 \log_2 n$

15. 下列函数中渐近时间复杂度最小的是(**A**)。

A. $T(n) = \log_2 n + 5000n$

B. $T(n) = n^2 - 8000n$

C. $T(n) = n^3 + 5000n$

D. $T(n) = 2n \log_2 n - 1000n$

算法分析概论-11

16. 下面算法时间复杂度是(A)。

```
int suanfa3 (int n)
{ int i=1, s=1;
  while(s<n) s+=++i;
  return i; }
```

A. $O(n)$

B. $O(2^n)$

C. $O(\log_2 n)$

D. $O(\sqrt{n})$

算法分析概论-12

17. 某算法的时间复杂度为 $O(n^2)$ ，表明该算法的(C)。

A. 问题的规模是 n^2

B. 执行时间等于 n^2

C. 执行时间与 n^2 成正比

D. 问题规模与 n^2 成正比

18. 当输入非法错误时，一个“好”的算法回进行适当处理，而不会产生难以理解的输出结果，这称为算法的(B)。

A. 可读性

B. 健壮性

C. 正确性

D. 有穷性

计步法-1

执行该语句所需步数

该语句的执行次数

该语句的总步数。

LINEAR-SEARCH	s/e	Frequency	Total steps
1. 将answer赋值为NOT-FOUND。	1	1	1
2. 对每个索引值i, 按顺序从1取到n:	1	n+1	n+1
A. 如果A[i]=x, 那么将answer赋值为i.	1	0~n	0~n
3. 返回answer的值作为输出。	1	1	1
Total			n+3~2n+3

计步法-2

BETTER-LINEAR-SEARCH	s/e	Frequency	Total steps
Int BLS(T a[], T&x, int n) { int i; for (int i=0;i<n && a[i]!=x; i++) if (i==n) return NOT-FOUND; return i; }	1 1 1 1	1 1 1 1	1 1 1 1
Total			4

最好情况

计步法-3

BETTER-LINEAR-SEARCH	s/e	Frequency	Total steps
Int BLS(T a[], T&x, int n) { int i; for (int i=0;i<n && a[i]!=x; i++) if (i==n) return NOT-FOUND; return i; }	1 1 1 1	1 n+1 1 1	1 n+1 1 1
Total			n+4

最坏情况

计步法-4

一条或多条执行时间是常数的语句可称为“1步”

SUMMATION	s/e	Frequency	Total steps
T Sum(T a[], int n)	0	0	0
{			
T tsum=0;	1	1	1
for (int i=0; i<n; i++)	1	n+1	n+1
tsum +=a[i]	1	n	n
return tsum	1	1	1
}			
Total			2n+3

计步法-5

Matrix Addition	s/e	Frequency	Total steps
Void Add(T**a ...) { for (int i=0; i<m; i++) for (int j=0; j<n; j++) c[i][j]=a[i][j]+b[i][j]; }	1 1 1	m+1 $m \cdot (n+1)$ $m \cdot n$	m+1 $m \cdot (n+1)$ $m \cdot n$
Total			$2m \cdot n + 2m + 1$

计步法-6

分析以下函数执行的乘法次数,该函数计算两个 $n \times n$ 矩阵的乘法.

```
1. template <class T>
2. void Mult(T **a, T **b, T **c, int n)
3. { //multiply the nxn matrices a and b to get c.
4.     for (int i=0; i<n; i++)
5.         for (int j=0; j<n; j++) {
6.             T sum = 0;
7.             for (int k = 0; k < n; k++)
8.                 sum := a[i][k] * b[k][j];
9.             c[i][j] = sum; }
10. }
```

← 1次 } n 次 } n 次

共 n^3 次乘法

计步法-7

以下函数计算一个 $m \times n$ 矩阵和 $n \times p$ 矩阵的乘法，分析执行的乘法次数。

1. `template <class T>`

2. `void Mult (T **a, T **b, T **c, int m, int n, int p)`

3. `{// Multiply the $m \times n$ matrix a and the $n \times p$ matrix b to get c.`

4. `for (int i=0; i<m; i++)`

5. `for (int j=0; j<p; j++) {`

6. `T sum =0;`

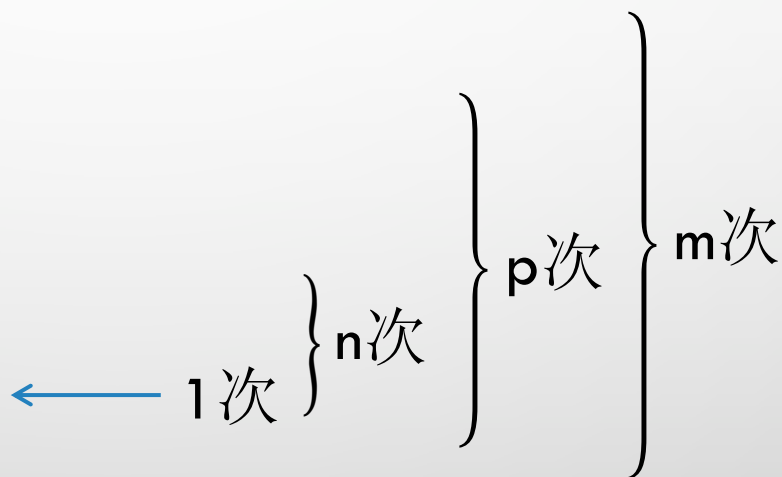
7. `for (int k=0; k<n; k++)`

8. `sum += a[i][k] * b[k][j];`

9. `c[i][j] = sum;`

10. `}`

11. `}`



共 mpn 次乘法

计步法-8

函数minmax找出数组a[0:n-1]中的最大和最小元素,试分析元素间比较次数.

1. template <class T>

2. bool MinMax(T a[], int n, int & Min, int & Max) 当输入数组已排好序时,算法要做 $2(n-1)$ 次比较.当输入为逆序时,算法要做 $n-1$ 次比较.

3. { //Locate min and max elements in a [0:n-1].

4. //Return false if less than one element.

5. if (n < 1) return false;

$n < 1$ 时不比较

6. Min = Max = 0; // initial guess

7. for (int i = 1; i < n; i++) {

8. if (a[Min] > a[i]) Min = i;

9. if (a[Max] < a[i]) Max = i; }

10. return true; }

$n-1$ 次比较
 $n-1$ 次比较 } 共计 $2(n-1)$ 次比较

计步法-9

下面算法也计算A[0:N]中最大最小元素,试分析算法在最好和最坏情形使用的元素比较次数

```
1. template <class T>
2. bool MinMax (T a[], int n, int & Min, int & Max)
3. { // 寻找a[0:n-1]中的最小元素和最大元素.
4.   // 如果数组中的元素数目小于1, 返回 false.
5.   if (n < 1) return false;
6.   Min = Max = 0; //初始化
7.   for (int i = 1; i < n; i++){
8.       if (a[Min] > a[i]) Min = i;
9.       else if (a[Max] < a[i]) Max = i;}
10.  return true;
11. }
```

n<1时不比较
最好情况比较n-1次;
最坏情况比较2(n-1)次

计步法-10

以下是另一个顺序查找算法,试分析其最坏情形元素比较次数.

```
1. template <class T>
2. int SequentialSearch (T a[ ], const T & x, int n)
3. { // Search the unordered list a{0:n-1} for x.
4.   // Return position if found; return -1 otherwise.
5.   a[n] = x; // assume extra position available
6.   int i;
7.   for (i=0; a[i] != x; i++);
8.   if (i == n) return -1;
9.   return i;
10. }
```

最好情况 $a[0] = x$, 比较1次;

最坏情况 x 不在数组中, 比较 $n+1$ 次

计步法-11

使用计算步数的方法分析下面算法的渐近复杂度

```
template <class T>
void Mult ( T **a, T **b, T **c, int n)
{ //Multiply the nxn matrices a and b to get c
    for (int i=0; i<n; i++)
        for (int j=0; j<n; j++) {
            T sum = 0;
            for (int k = 0; k < n; k++)
                sum += a[i][k]*b[k][j];
            c[i][j] = sum; }
}
```

s/e	Frequency	Total steps
0	0	$\Theta(0)$
0	0	$\Theta(0)$
1	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$
1	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$
1	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$
1	$\Theta(n^3)$	$\Theta(n^3)$
1	$\Theta(n^3)$	$\Theta(n^3)$
1	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$
Total:		$\Theta(n^3)$

计步法-12

使用计算步数的方法分析下面算法的渐近复杂度

```
template <class T>
```

```
bool MinMax(T a[], int n, int & Min, int & Max)
```

```
{//Locate min and max elements in a [0:n-1].
```

```
//Return false if less than one element.
```

```
    if (n<1) return false;
```

```
    Min = Max = 0; // initial guess
```

```
    for (int i=1; i< n; i++) {
```

```
        if (a[Min] > a[i]) Min = i;
```

```
        if (a[Max] < a[i]) Max = i;    }
```

```
    return true;
```

```
}
```

s/e	Frequency	Total steps
1	1	$\Theta(1)$
1	1	$\Theta(1)$
1	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$
1	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$
1	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$
1	1	$\Theta(1)$
Total:		$\Theta(n)$

计步法-12

使用计算步数的方法分析下面算法的渐近复杂度

```
1. template <class T>
2. void Rank ( T a[], int n, int r[])
3. { //Rank the n elements a[0:n-1].
4.     for (int i=0; i<n; i++)
5.         r[i] = 0; // initialize
6.     // compare all element pairs
7.     for (int i=1; i<n; i++)
8.         for (int j=0; j<i; j++)
9.             if (a[j] <= a[i]) r[i]++;
10.            else r[j]++;
11. }
```

s/e	Frequency	Total steps
1	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$
1	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$
1	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$
1	$\Theta(\sum_{i=1}^{n-1} i)$	$\Theta(n^2)$
1	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$
1	$\Omega(0), O(n^2)$	$\Omega(0), O(n^2)$
total:		$\Theta(n^2)$

代入法

用归纳法证明

$$T(n) \leq \begin{cases} 0 & \text{if } n = 1 \\ T(\lceil n/2 \rceil) + T(\lfloor n/2 \rfloor) + cn & \text{otherwise} \end{cases}$$

~~solve left half solve right half combine~~

$$\Rightarrow T(n) \leq cn \lceil \log_2 n \rceil$$

证明 (1) $n=1$ 时，成立。

(2) 令 $\lceil X \rceil$ 表示 X 向上取整。设 $2^k < n \leq 2^{k+1}$ ，则有 $\lceil \log n \rceil = k+1$ ；又因为 $2^{k-1} < n/2 \leq 2^k$ ，即 $2^{k-1} < \lceil n/2 \rceil \leq 2^k$ ，所以 $\lceil \log \lceil n/2 \rceil \rceil = k$ ； $\lceil \log n \rceil = \lceil \log \lceil n/2 \rceil \rceil + 1$ 。令 $n_1 = \lceil n/2 \rceil$ ， $n_2 = \lfloor n/2 \rfloor$ 。

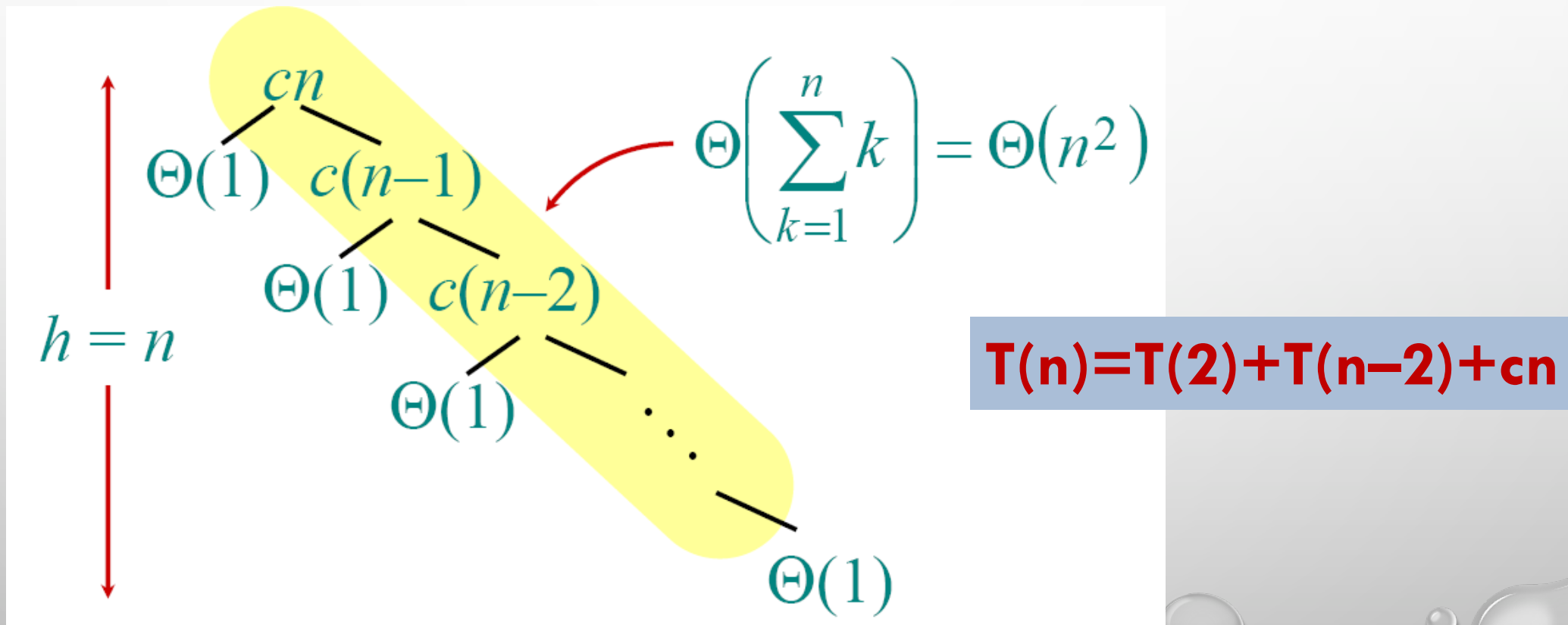
用迭代方法求解下面棋盘覆盖问题的递归式

$$t(k) = \begin{cases} d & k = 0 \\ 4t(k-1) + c & k > 0 \end{cases} \quad cn$$

递归树-1

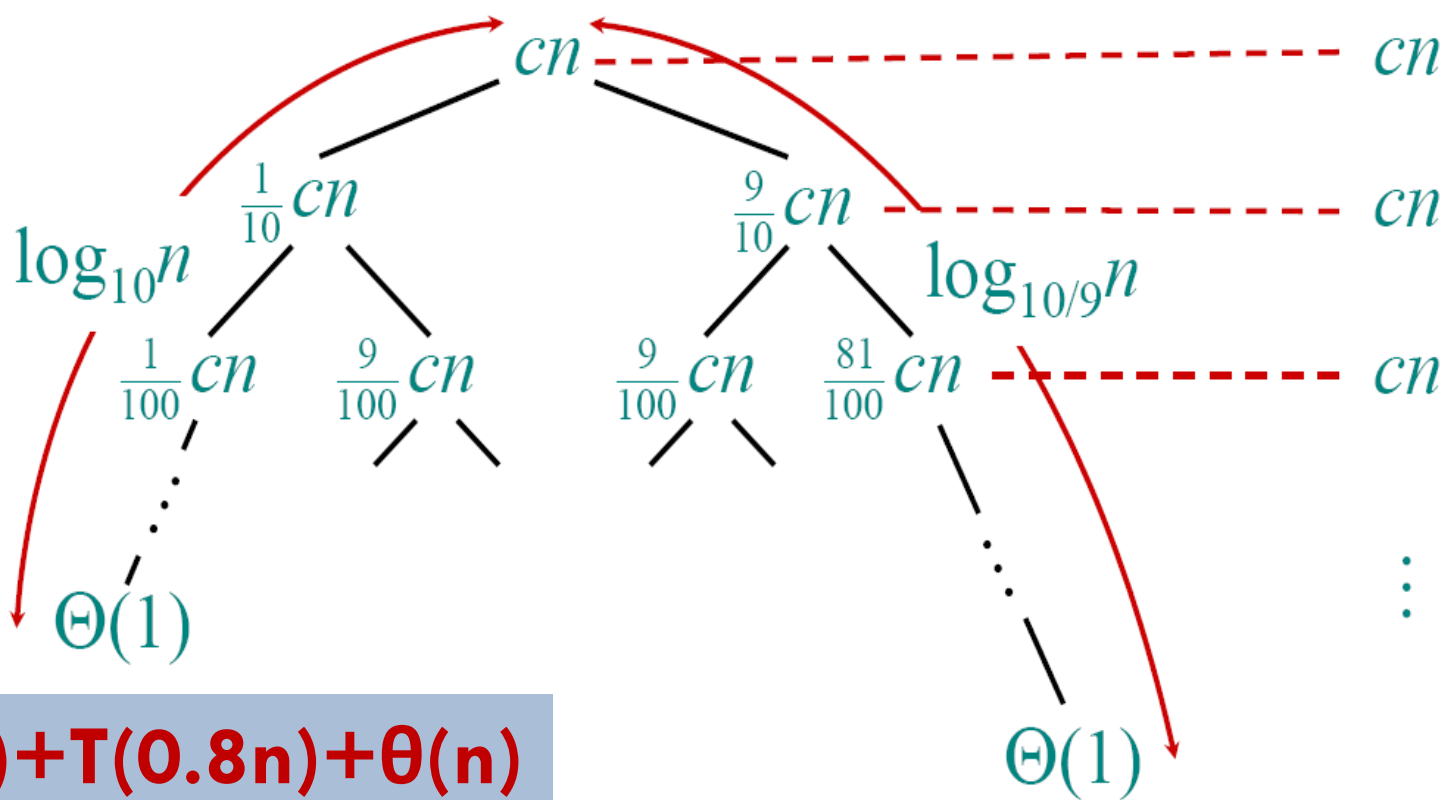
展开递归树： $T(n)=T(0)+T(n-1)+cn$, 并做渐近分析。

解： $T(n)=nT(0)+c[1+\dots+(n-1)+n] = \Theta(n^2)$,



递归树-2

展开 $T(n)=T(0.1n)+T(0.9n)+\Theta(n)$ 的递归树并计算递归树的深度和 $T(n)$ 的渐近值



$$T(n)=T(0.2n)+T(0.8n)+\theta(n)$$

$$cn \log_{10} n \leq T(n) \leq cn \log_{10/9} n + O(n)$$

主方法-1

应用master方法求解以下递归方程：

1) $T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n^{1/2})$

2) $T(n) = 10T(n/3) + 11n$

3) $T(n) = 10T(n/3) + 11n^5$

4) $T(n) = 27T(n/3) + 11n^3$

5) $T(n) = 64T(n/4) + 10n^3 \log^2 n$

6) $T(n) = 9T(n/2) + \Theta(n^2 2^n)$

7) $T(n) = 3T(n/8) + \theta(n^2 2^n \log n)$

8) $T(n) = 128T(n/2) + 6n$

9) $T(n) = 128T(n/2) + \theta(n^8)$

10) $T(n) = 128T(n/2) + 2^n/n$

11) $T(n) = 128T(n/2) + \log^3 n$

主方法-2

Case 2的一般形式:

$f(n)=\Theta(n^{\log_b a} \lg^s n)$, $s \geq 0$ 为某一常数.

Solution: $T(n)=\Theta(n^{\log_b a} \lg^{s+1} n)$

- 解: 1) $a=b=2, n^{\log_b a}=n, f(n)=cn^{1/2}=o(n^{1-1/2})$. \therefore case 1, $T(n)=\theta(n)$;
- 2) $a=10, b=3, n^{\log_b a} > n^2. f(n)=cn = o(n^{2-1})$. \therefore case 1, $T(n)=\theta(n^{\log_3 10})$;
- 3) $a=10, b=3, n^{\log_b a} < n^3. f(n)=cn^5 = \omega(n^{5-2})$. 又因为当 n 充分大时
 $af(n/b)=an^5/b^5 < 0.05n^5 \therefore$ case 3, $T(n)=\theta(n^5)$;
- 4) $a=27, b=3, n^{\log_b a} = n^3. f(n)=cn^3$. \therefore case 2, $T(n)=\theta(n^3 \lg n)$;
- 5) $a=64, b=4, n^{\log_b a} = n^3. f(n)=cn^3 \lg^2 n$. $\therefore T(n)=\theta(n^3 \lg^3 n)$; (case 2的一般情况)
- 6) case 3: $a=9, b=2, f(n)=n^2 2^n$, 任取 $c, T(n)=\theta(n^2 2^n)$
- 7) case 3: $a=3, b=8, f(n)=n^2 2^n \lg n$, 任取 $c, T(n)=\theta(n^2 2^n \lg n)$
- 8) case 1: $a=128, b=2, f(n)=6n, T(n)=\theta(n^7)$
- 9) case 3, $\log_b a=7, f(n)=n^8=\omega(n^{7+\epsilon}), 8(n/2)^8 < cn^8, T(n)=\theta(n^8)$
- 10) case 3, $T(n)=\theta(2^n/n)$
- 11) case 1, $T(n)=\theta(n^7)$

时间复杂度

- 最好、最坏、平均
- 计步法
- 递归树法
- 主方法

主方法

主定理 令 $a \geq 1$ 和 $b > 1$ 是常数, $f(n)$ 是一个函数,

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

是定义在非负整数上的递归式, 其中 n/b 为 $\lfloor n/b \rfloor$ 或 $\lceil n/b \rceil$ 。那么 $T(n)$ 有如下渐进界:

1. 若对某个常数 $\varepsilon > 0$ 有 $f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon})$, 则 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$.
2. 若 $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, 则 $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$ 。
3. 若对某个常数 $\varepsilon > 0$ 有 $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$, 且对某个常数 $c < 1$ 和所有足够大的 n 有 $af(n/b) \leq cf(n)$, 则 $T(n) = \Theta(f(n))$ 。

算法

- 递归算法：归并排序
- 分治法：快速排序、寻找第k小、中间的中间、金块问题、棋盘覆盖、循环赛日程、最接近点对等
- 贪心算法：货箱装船问题、活动安排问题、最短路径问题(Dijkstra算法、Bellman-Ford算法)、最小生成树问题(PRIM算法、Kruskal算法)、哈夫曼编码问题、拓扑排序问题、偶图覆盖问题等
- 动态规划：斐波那契数、多段图最短路径、矩阵乘法链、All-Pair最短路(Floyd-Warshall算法)、不交叉网子集等
- 回溯法：8-皇后问题、货箱装船问题、图的m着色问题、最大团问题、子集和数问题、多段图问题等
- 分支限界法：旅行商问题(哈密顿回路)、作业调度问题等

连续背包问题-1

- 考虑 $0 \leq x_i \leq 1$ 而不是 $x_i \in \{0,1\}$ 的连续背包问题。一种可行的贪心策略是：按价值密度非递减的顺序检查物品，若剩余容量能容下正在考察的物品，将其装入；否则，往背包中装入此物品的一部分。

1. 对于 $n=3$ ， $w=[100,10,10]$ ， $p=[20,15,15]$ 及 $c=105$ ，上述装入方法获得的结果是什么？
2. 写出伪代码。
3. 证明这种贪心算法总能获得最优解。

连续背包问题-2

- $n=3$, $w=[100,10,10]$,
 $p=[20,15,15]$, $c=105$ 。
- 求密度并排序: $w=[10,10,100]$,
 $p=[15, 15, 20]$
- $i=1$, $p=15$, $c=95$;
- $i=2$, $p=30$, $c=80$;
- $i=3$, $p=30+20(80/100)=46$ 。

密度贪心法的伪代码:

1. 将物品按密度从大到小排序
2. $p=0$
3. for ($i=0$; $i<n$; $i++$)
4. if (物品 i 可装入到背包内)
5. $p=p+p_i$; $c=c-w_i$;
6. else $p=p+p_i \cdot (c/w_i)$

反证法: 假设得到的解不是最优解, 说明同样的空间下, 还有密度更大的物品没有装入。这与算法矛盾。所以本贪心算法总能获得连续背包问题的最优解。

连续背包问题-3

证明: 设 $x=(x_1, \dots, x_n)$ 为贪心法产生的解; 则它有形式 $(1, 1, \dots, x_j, 0, \dots, 0)$, 其中 $0 < x_j < 1$; 设 $y=(y_1, \dots, y_n)$ 是优化解;

- 设 k 是 $x_i \neq y_i$ 的最小下标. 则 $k \leq j$ 且 $y_k < x_k$.
- 将 y_k 增加到 x_k , 并从 $\sum_{k < i \leq n} y_i w_i$ 减去 $(x_k - y_k)w_k$ (无论什么方式)得到 $(z_k, z_{k+1}, \dots, z_n)$, 其中 $z_k = x_k$.
- 下面证明 $(y_1, \dots, y_{k-1}, z_k, z_{k+1}, \dots, z_n)$ 仍是优化解:
- 证明 $\sum_{k \leq i \leq n} y_i p_i \leq \sum_{k \leq i \leq n} z_i p_i$.
- 将 $(y_i - z_i)p_i$ 改写成 $(y_i - z_i)w_i p_i / w_i$. 利用 $p_i / w_i \leq p_k / w_k (i > k)$ 和 $\sum_{k < i \leq n} (y_i - z_i)w_i = (x_k - y_k)w_k$ 可得到上述不等式.

0/1背包问题-1

- 贪心算法：把物品按密度降序排列，每次选密度最大的. K-优化算法是上述密度贪心算法的改进，改进后其误差可控制在 $1/(K+1)*100\%$ 之内.例如3-优化算法的误差为25%.

- 动态规划：递归式
$$c(1,y)=\begin{cases} v_1 & y \geq w_1 \\ 0 & 0 \leq y < w_1 \end{cases};$$

$$c(i,y)=\begin{cases} \max\{c(i-1,y), c(i-1,y-w_i) + v_i\} & y \geq w_i \\ c(i-1,y) & 0 \leq y < w_i \end{cases}, \text{元组法。}$$

- 回溯法：把物品按密度降序排列，约束函数： $\sum_{i=0}^n w_i x_i \leq c$
- 分治限界：优先队列

0/1 背包问题-2: 贪心算法和动态规划

➤ 问题描述: 给定 $c > 0$, $w_i > 0$ ($1 \leq i \leq n$), 要求找出一个 n 元 0-1 向量 $(x_1,$

$$\begin{aligned} \text{➤ } c(i, y) &= \begin{cases} \max\{c(i-1, y), c(i-1, y-w_i) + v_i\} & y \geq w_i \\ c(i-1, y) & 0 \leq y < w_i \end{cases} \\ \text{➤ } c(1, y) &= \begin{cases} v_1 & y \geq w_1 \\ 0 & 0 \leq y < w_1 \end{cases} \end{aligned}$$

$$m(i, j) = \begin{cases} \max\{m(i+1, j), m(i+1, j-w_i) + v_i\} & j \geq w_i \\ m(i+1, j) & 0 \leq j < w_i \end{cases}$$

$$m(n, j) = \begin{cases} v_n & j \geq w_n \\ 0 & 0 \leq j < w_n \end{cases}$$

0/1 背包问题3: 贪心算法和1-优化

- $n=8$, $w=[16, 20, 4, 15, 25, 10, 5, 8]$, $p=[100, 200, 50, 90, 175, 50, 20, 60]$, $c=70$. 请用1-优化法求解。
- 解: 物品的收益率依次为 $[6.25, 10, 12.5, 6, 7, 5, 4, 7.5]$. 排序后物品顺序为 $[3, 2, 8, 5, 1, 4, 6, 7]$. 对应的物品重量为 $w'=[4, 20, 8, 25, 16, 15, 10, 5]$, 效益 $p'=[50, 200, 60, 175, 100, 90, 50, 20]$.

k=0时计算结果为: $x=(0, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1)$, 得到的效益值为535。

k=1时计算结果为:

1. 先放物品**2.3.5.6.8**, 得到的效益值仍为535, 贪心解同上;
2. 先放物品1, 得到效益值520, 贪心解为 $(1, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 1)$;
3. 先放物品4, 得到的效益值为520, 贪心解为 $(1, 1, 1, 1, 0, 0, 1, 1)$;
4. 先放物品7, 得到效益值为505, 贪心解为 $(0, 1, 1, 0, 1, 1, 1)$;
5. 所以1-优化法得到的解为 $(0, 1, 1, 0, 1, 1, 0, 1)$, 效益值为535.

$$0/1 \quad f(i,y)=\begin{cases} \max\{f(i+1,y), f(i+1,y-w_i)+v_i\} & y \geq w_i \\ f(i+1,y) & 0 \leq y < w_i \end{cases}$$

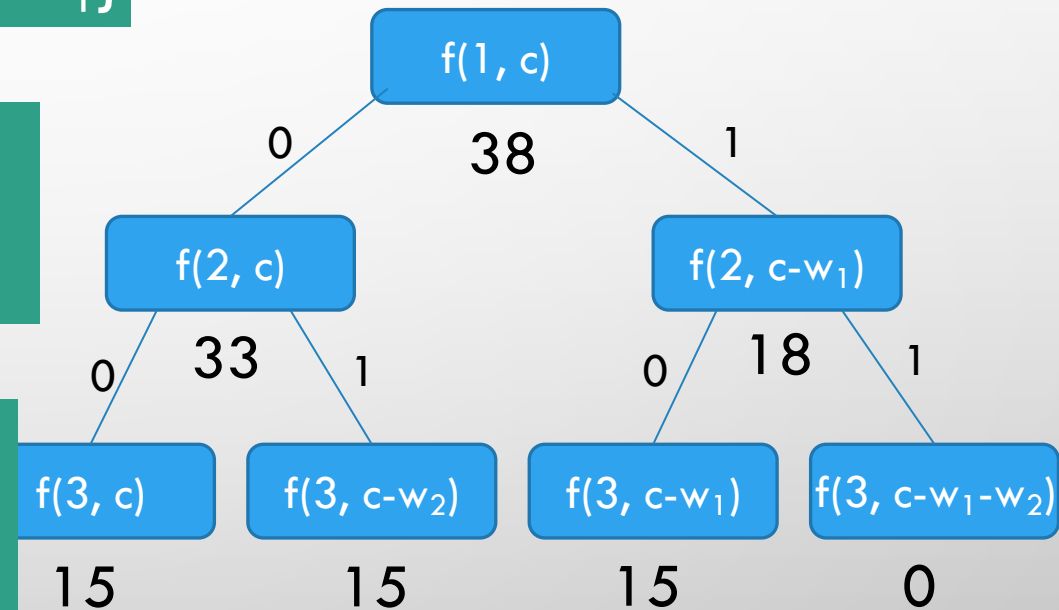
• 例: $f(2,y)=\begin{cases} \max\{f(3,y), f(3,y-w_2)+18\} & y \geq 14 \\ f(3,y) & 0 \leq y < 14 \end{cases}$

• 解: 最优值为38.

$$f(1,c)=\max\{f(2,c), f(2,c-w_1)+v_1\}$$

$$f(n,y)=\begin{cases} v_n & y \geq w_n \\ 0 & 0 \leq y < w_n \end{cases}$$

$$f(3,y)=\begin{cases} 15 & y \geq 10 \\ 0 & 0 \leq y < 10 \end{cases}$$



0/1 背包问题5: DP法的递归求解

$n=5, p=[6,3,5,4,6], w=[2,2,6,5,4], c=10$

$$\bullet f(5, y) = \begin{cases} 6, & y \geq 4 \\ 0, & y < 4 \end{cases}, P[5]=[(0,0),(4,6)]$$

$$\bullet f(4, y) = \begin{cases} \max(f(5, y), f(5, y-5) + 4), & y \geq w_4 \\ f(5, y), & y < w_4 \end{cases} = \begin{cases} 6, & 4 \leq y < 5 \\ 0, & y < 4 \\ 6, & 5 \leq y < 9 \\ 10, & y \geq 9 \end{cases} = \begin{cases} 0, & y < 4 \\ 6, & 4 \leq y < 9, \\ 10, & y \geq 9 \end{cases}$$

$P[4]=[(0,0),(4,6),(9,10)]$

$$\bullet f(3, y) = \begin{cases} \max(f(4, y), f(4, y-6) + 5), & y \geq w_3 \\ f(4, y), & y < w_3 \end{cases} = \begin{cases} 0, & y < 4 \\ 6, & 4 \leq y < 6 \\ 6, & 6 \leq y < 9 \\ 10, & 9 \leq y < 10 \\ 11, & y \geq 10 \end{cases} = \begin{cases} 0, & y < 4 \\ 6, & 4 \leq y < 9 \\ 10, & 9 \leq y < 10 \\ 11, & y \geq 10 \end{cases}$$

$p[3]=[(0,0),(4,6),(9,10),(10,11)]$

$$\bullet f(2, y) = \begin{cases} \max(f(3, y), f(3, y-2) + 3), & y \geq w_2 \\ f(3, y), & y < w_2 \end{cases} = \begin{cases} 0, & y < 2 \\ 3, & 2 \leq y < 4 \\ 6, & 4 \leq y < 6 \\ 9, & 6 \leq y < 9 \\ 10, & 9 \leq y < 10 \\ 11, & y = 10 \end{cases},$$

$p[2]=[(0,0),(2,3),(4,6),(6,9),(9,10),(10,11)]$

0/1 背包问题6: 元组法

写出背包问题实例 $n=5$, $p=[6,3,5,4,6]$, $w=[2,2,6,5,4]$, $c=10$ 的元组法求解过程。

- $P(1)=[(0,0),(6,2)]$; $(w_2,v_2)=(3,2)$, $Q2=\{(3,2),(9,4)\}$
- $P(2)=[(0,0),(3,2),(9,4)]$; $(w_3,v_3)=(5,6)$, $Q3=\{(5,6),(8,8)\}$
- $P(3)=[(0,0),(3,2),(5,6),(8,8)]$; $(w_4,v_4)=(4,5)$, $Q4=\{(4,5),(7,7),(9,11)\}$
- $P(4)=[(0,0),(3,2),(4,5),(5,6),(7,7),(8,8),(9,11)]$;
 $(w_5,v_5)=(6,4)$, $Q5=\{(6,4),(10,9)\}$
- $P(5)=[(0,0),(3,2),(4,5),(5,6),(7,7),(8,8),(9,11)]$;
- 回溯: $P(5)$ 中最大收益为11. $Q4$ 中包含 $(9,11)$, 选择物品4. $(9,11)-(w_4,v_4)=(5,6)$, $Q3$ 中包含 $(5,6)$, 选择物品3. $(5,6)-(w_3,v_3)=(0,0)$, 背包没有空间了, 所以最优解为 $(0,0,1,1,0)$.

0/1 背包问题7: DP法的时间复杂度

证明当重量和效益值均为整数时动态规划算法的时间复杂度为 $O(\min\{2^n, n\sum_{1 \leq i \leq n} v_i, nc\})$.

- 每次产生一个表 $P(i)$ 时的计算时间和表的长度成正比, 共产生 n 个表. 因为表 $P(i)$ 按 w_i 和 v_i 的增序排列, w_i 和 v_i 都是整数, 表 $P(i)$ 的长度不超过 $\min\{1+\sum_{1 \leq i \leq n} v_j, c\}$.
- 计算 Q 需 $O(|P(i-1)|)$ 的时间, 合并 $P(i-1)$ 和 Q 需要 $O(|P(i-1)|+|Q|) = O(2|P(i-1)|)$ 的时间. \therefore 计算 $P(i)$ 需 $O(2^{n-i+1})$ 时间. 计算所有 $P(i)$ 时所需要的总时间 $O(2^n)$.
 \therefore 存在输入使算法最坏情形为 2^n 量级.
- 所以总时间不超过 $O(\min\{2^n, n\sum_{1 \leq i \leq n} v_i, nc\})$. 其中, 2^n 是考虑到每次新产生的表顶多是前一个表长度的2倍。

0/1 背包问题8: 回溯法例

- 考察一个背包例子: $n=4$, $c=7$, $p=[9, 10, 7, 4]$, $w=[3, 5, 2, 1]$. 这些对象的收益密度为 $[3, 2, 3.5, 4]$.

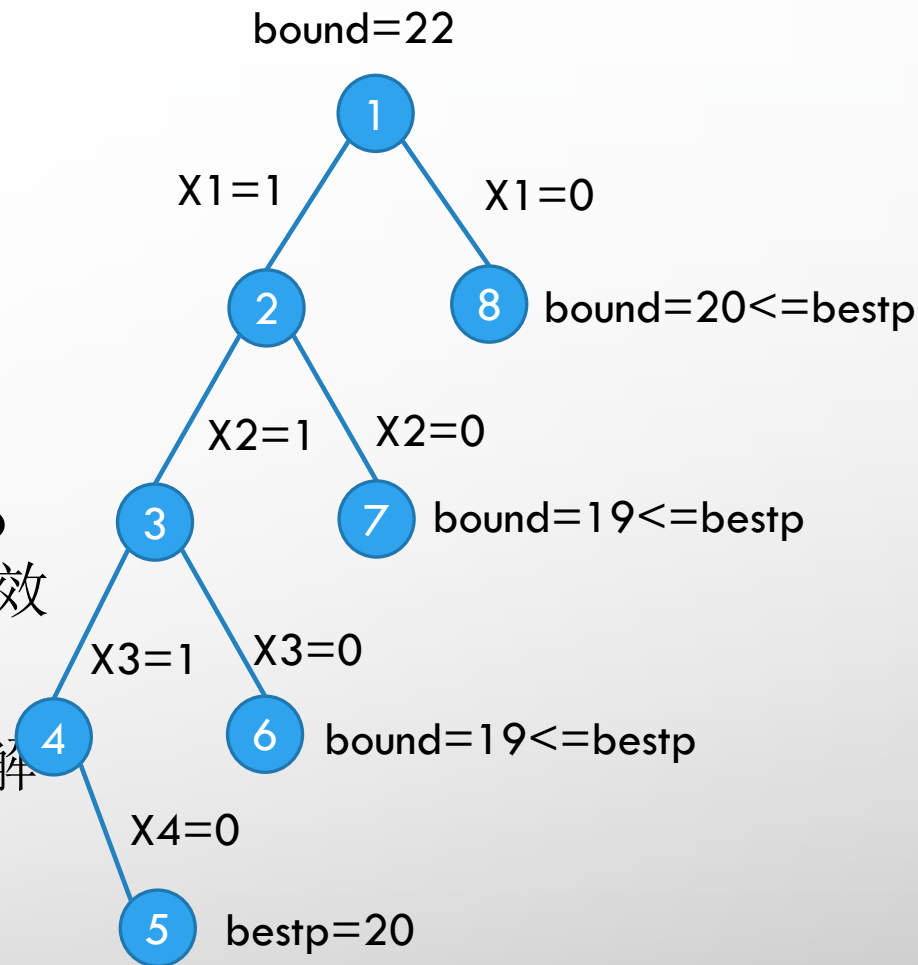
- 按密度排列为: $(4, 3, 1, 2)$, $w'=[1, 2, 3, 5]$, $p'=[4, 7, 9, 10]$

- 限界方法1: $cp+r \leq \text{bestp}$, 则停止生成右子树。 cp 为当前已得到的效益值, r 为尚未考虑的物品的效益值之和。

- 限界方法2: 定义 $\text{bound} = cp + \text{对其余物品的贪心解效益值}$ 。如 $\text{bound} \leq \text{bestp}$ 则停止产生右子树

- 展开的部分状态空间树见右图。

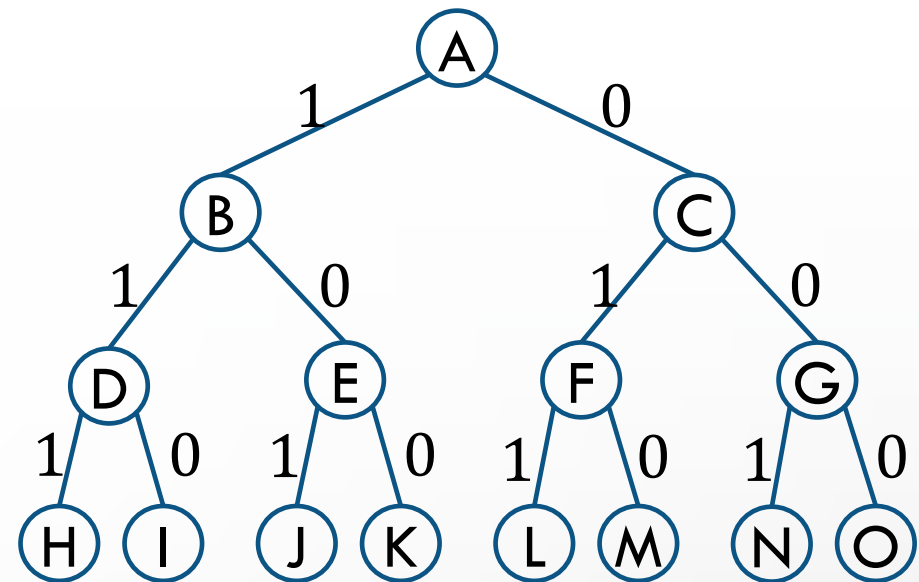
- 在结点5处得到 $\text{bestp}=20$; 结点6处 $\text{bound}=19$, 故限界掉; 类似, 结点7, 8也被限界掉。



限界条件: $\text{bound} \leq \text{bestp}$

0/1背包问题9: 分支限界法例

- $n=3, w=(20, 15, 15), v=(40, 25, 25), c=30$
- 优先队列：按价值率优先。



扩展结点 活结点 队列(可行结点) 可行解(叶结点) 解值

A B,C B→C

B D,E(D死结点) E→C

E J,K(J死结点) C K 40

C F,G F→G

F L,M G L 50(最优)

G N,O Φ

∴ 最优解为L, 即(0,1,1); 最优值为50

货箱装载问题

- 设有 n 个集装箱, 集装箱大小一样, 第 i 个集装箱的重量为 w_i ($1 \leq i \leq n$), 设船的载重量为 c . 试设计一种装船的方法使得装入的集装箱数目最多.
- 数学描述: 给定 $c > 0$, $w_i > 0$ ($1 \leq i \leq n$), 要求找出一个 n 元0-1向量 (x_1, x_2, \dots, x_n) ($1 \leq i \leq n$), 使得 $\sum_{i=1}^n w_i x_i \leq c$, 且 $\sum_{i=1}^n x_i$ 达到最大.
- 整数规划问题:

$$\begin{cases} \max \sum_{i=1}^n x_i \\ \text{s.t.} \sum_{i=1}^n w_i x_i \leq c \end{cases}, \text{ 其中 } x_i = \begin{cases} 0 & \text{如果货厢} i \text{不装船} \\ 1 & \text{如果货箱} i \text{装船} \end{cases}$$

贪心算法1：最小平均完成时间的任务调度问题

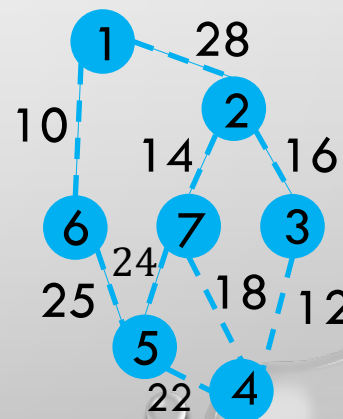
- 已知 n 个任务的执行序列。假设任务 i 需要 t_i 个时间单位。若任务完成的顺序为 $1, 2, \dots, n$, 则任务 i 完成的时间为 $c_i = \sum_{j=1}^i t_j$ 。任务的平均完成时间(Average Completion Time, ACT)为 $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n c_i$.
 - 1) 考虑有四个任务的情况，每个任务所需时间分别是 $(4, 2, 8, 1)$ ，若任务的顺序为 $1, 2, 3, 4$ ，则ACT是多少？
 - 2) 若任务顺序为 $2, 1, 4, 3$ ，则ACT是多少？
 - 3) 创建具有最小ACT的任务序列的贪心算法分 n 步来构造该任务序列，在每一步中，从剩下的任务里选择时间最小的任务。对于1)，利用这种策略获得的任务顺序为 $4, 2, 1, 3$ ，这种顺序的ACT是多少？写一个程序伪代码实现1)中的策略，程序的复杂性应为 $O(n \log n)$ ，试证明之。
 - 4) 证明利用3)中的贪心算法获得的任务顺序具有最小的ACT。

贪心算法2：最小平均完成时间的任务调度问题

- 设在某任务顺序中, $i > j$ 而 $t_i \leq t_j$, 则交换作业 i 、 j 的顺序, 得到一个新的执行顺序. 设原顺序的平均完成时间为 ACT , 改变后的平均完成时间为 ACT' , 则所得的调度的平均完成时间 ACT' 最小。
- 假设 $i > j$, $t_i < t_j$ (逆序)
- $nACT = (nt_1 + \dots + (n-j+1)t_j + \dots + (n-i+1)t_i + \dots)$
- $nACT' = (nt_1 + \dots + (n-j+1)t_i + \dots + (n-i+1)t_j + \dots)$
- $nACT - nACT' = (i-j)t_j - (i-j)t_i = (i-j)(t_j - t_i) > 0$
- 所以, $ACT' < ACT$.
- 又: 每消除一个逆序 ACT 值减小, 所以当无逆序时, 也即任务按执行时间从小到大排列时 ACT 值最小.

贪心算法3：最大完备子图问题

- 令 G 为无向图， S 为 G 中顶点的子集，当且仅当 S 中的任意两个顶点都有一条边相连时， S 为完备子图(团, clique)，完备子图的大小即 S 中的顶点数目。最大完备子图(最大团maximum clique) 即具有最大顶点数目的完备子图。在图中寻找最大完备子图的问题(即最大完备子图问题)是一个NP—复杂问题。
 - 1) 给出最大完备子图问题的一种可行的贪婪算法及其伪代码。
 - 2) 给出一个能用1)中的启发式算法求解最大完备子图的图例，以及不能用该算法求解的一个图例。
 - 3) 可以使用以下贪心策略：如果一个节点的度数较大，则它有可能在一个最大集团中；写出伪代码算法；
 - 4) 对右图运行你的算法；举出反例。



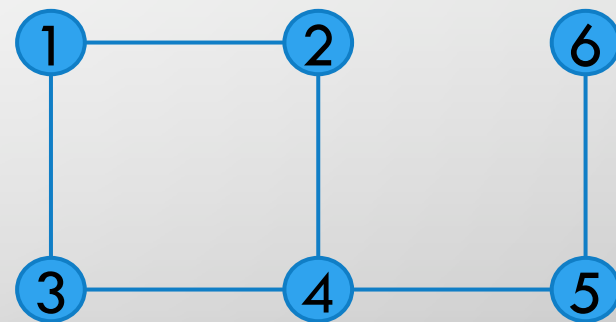
贪心算法4：最大完备子图问题

- 无向图的一个最大完全子图(包含意义下)称为一个集团, 集团的节点数称为集团的尺寸(size), 求图的最大集团. 这是NP难度问题. 本题要求给出一个贪心算法.
- 可考虑使用以下启发式: 如果一个节点的度数较大则它有可能在一个最大集团中.
- 算法首先将图的节点按度数排序然后从每个节点.

1. for $j \leftarrow 1$ to n do
 2. { $S \leftarrow \{v_j\}$;
 3. for $i \leftarrow 1$ to n do {
 4. 检查 $S \cup \{v_i\}$ 是否构成完全子图;
 5. 如构成完全子图, 将 v_i 加入到 S 中, 否则舍弃 v_i ;
 6. 设该集团的节点数为 d_j ;
 7. }/*找出包含 v_j 的集团*/
 8. }
 9. 从 d_j 中找出最大者, 输出对应的集团;
- 例如对书中图13.12(a)中的图, 上述算法输出最大集团; 反例也能找到。

贪心算法5：无向图的着色方案

- 无向图的一种着色方案指将颜色标号赋给图的顶点，使得任意两个有边连接的顶点的颜色标号均不同。求使用最少数目的不同颜色标号的着色方案称为图着色问题，这是一NP难度问题。试按“标号小的颜色优先”的贪心策略设计一图着色问题的启发式算法。要求：
 1. 写出算法的伪代码；
 2. 就下面的图从节点1开始运行你设计的算法并在图上标出所得到的着色方案；
 3. 上述贪心策略能保证得到最优解吗？

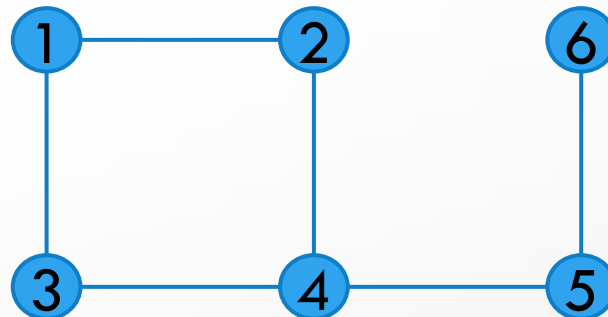


贪心算法6： 无向图的着色方案

解 1) 令 i 为节点号, c 为颜色标号; 算法的伪代码如下:

(2) 算法对上图各节点的着色如图中各节点旁标记的数字所示, 共使用了2种颜色。

(3) 否, 该启发式算法不总是产生一个最优的着色方案。在上图中如果按1,5,4,2,3,6的顺序运行上述算法, 则得到一个使用3种颜色的着色方案。



1. for($i = 1; i \leq n; i++$)
2. for($c = 1; c \leq n; c++$)
3. if no vertex adjacent to i has color c then color i with c ;
4. break; // exit for (c)
5. // continue for (c)
6. // continue for (i)

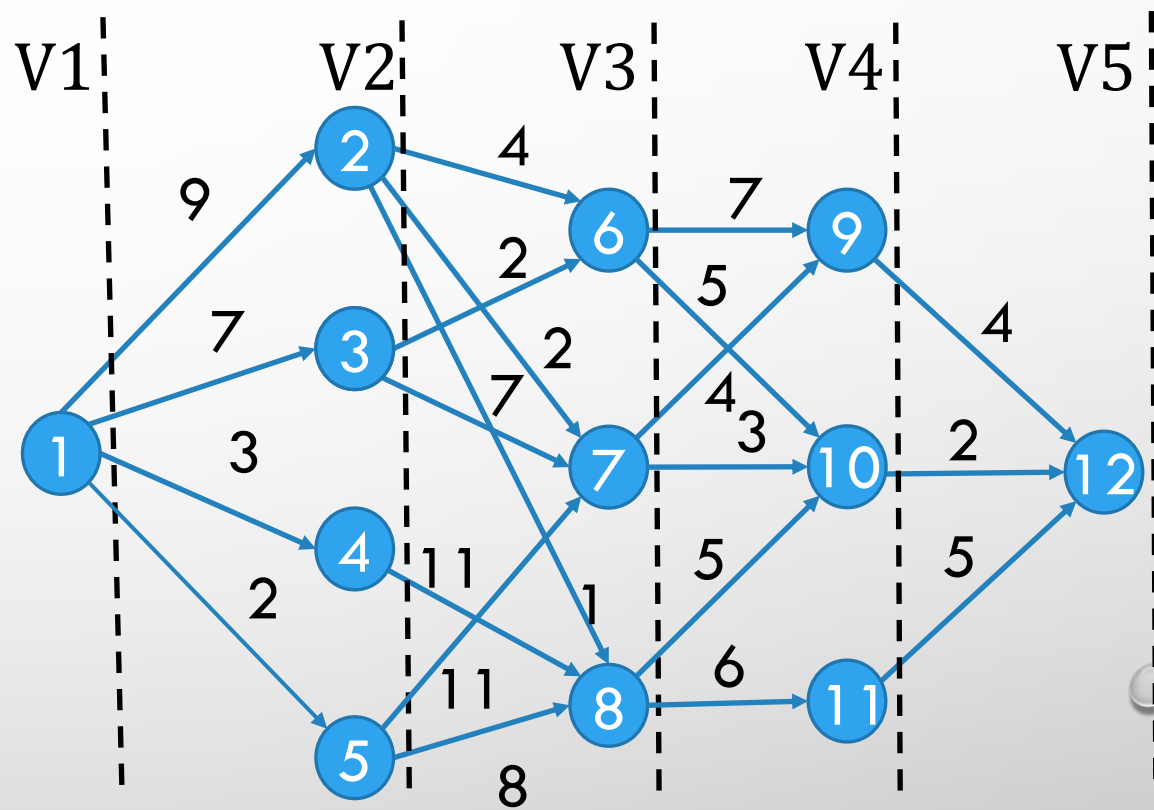
动态规划1：多段图

- 设 $d(i)$ 表示为源点1到节点 i 的最短路长度, $w(i,j)$ 为边 (i,j) 的权重.
 1. 试写出 $d(i)$ 满足的动态规划递归关系式;
 2. 如右图, 求解, 并回溯求出优化的路径。

解: 设 $B(i)$ 为 i 的前驱节点集合, 有

$$d(1)=0;$$

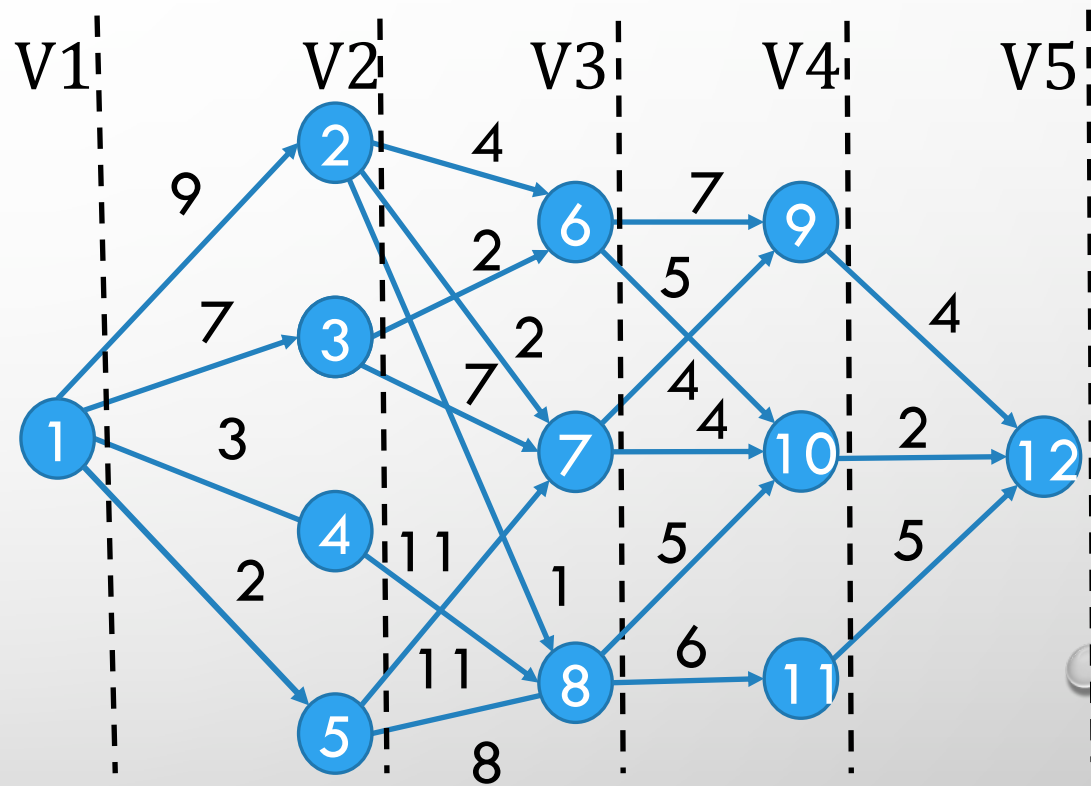
$$d(i) = \min_{j \in B(i)} \{d(j) + w(j,i)\}$$



动态规划2：多段图

动态

1	Λ			
2		1	9	Λ
3		1	7	Λ
4		1	3	Λ
5		1	2	Λ
6		2	4	3 2 Λ
7		2	2	3 7 5 11 Λ
8		2	1	4 11 5 8 Λ
9		6	7	7 4 Λ
10		6	5	7 4 8 5 Λ
11		8	6	Λ
12		9	4	10 2 11 5 Λ



动态规划3：多段图

V1: $d(1)=0$

V2: $d(2)=w(1,2)=9$; $d(3)=w(1,3)=7$

$d(4)=w(1,4)=3$; $d(5)=\cancel{w(1,5)=2}$

V3: $d(6)=\min\{\cancel{9+w(2,6)}, 7+w(3,6)\}=9$

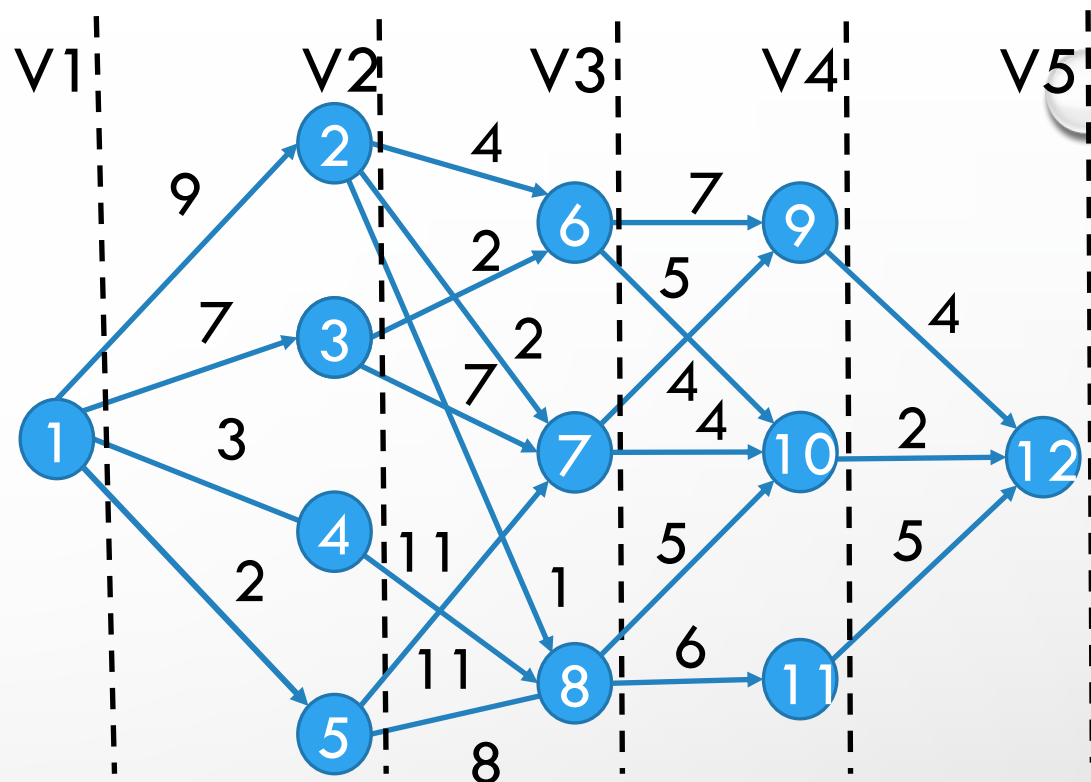
$d(7)=\min(9+w(2,7), 7+w(3,7),$
 $\cancel{2+w(5,7)})=11$

$d(8)=\min\{\cancel{9+w(2,8)}, 3+w(4,8),$
 $\cancel{2+w(5,8)}\}=10$

V4: $d(9)=\min\{\cancel{9+w(6,9)}, 11+w(7,9)\}=15$

$d(10)=\min\{9+w(6,10), 11+w(7,10),$
 $\cancel{10+w(8,10)}\}=14$

$d(11)=10+w(8,11)=16$



V5: $d(12)=\min\{15+w(9,12),$

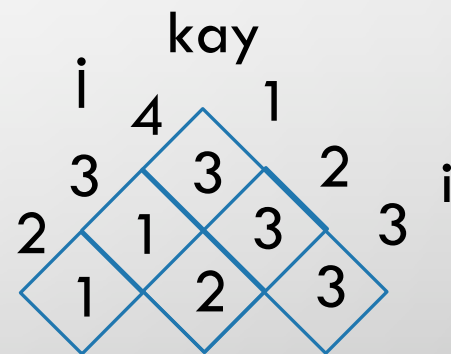
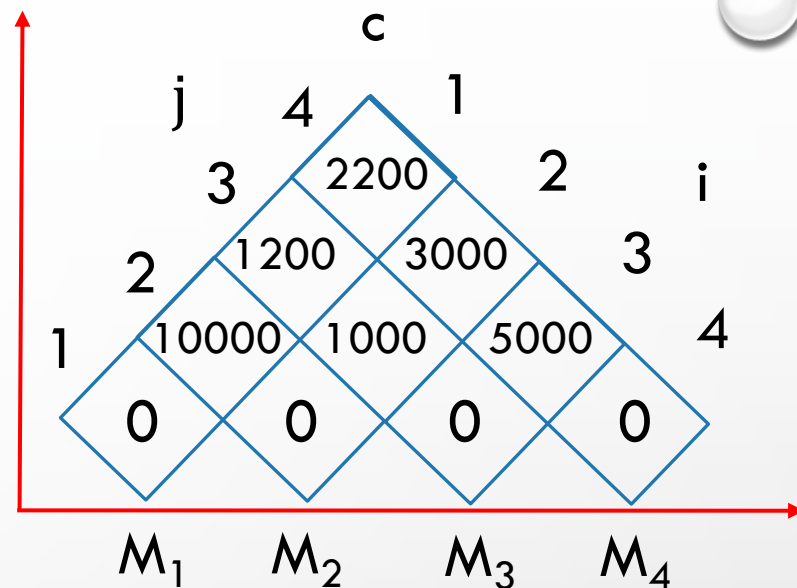
$\cancel{14+w(10,12)}, 16+w(11,12)\}=16$

最优值为16;回溯最优解1, 3, 6, 10, 12.

动态规划4： 矩阵乘法链

- 已知 $R=(10,20,50,1,100)$, 给出优化的乘法顺序和元素乘法数目.
- 设 $c(i,j)$ 为计算 $M(i,j)$ 所需乘法次数的最小值 (优化值), 根据优化原理, 优化值之间满足:

$$c(i, j) = \begin{cases} 0 & \text{if } j = i \\ r_i r_{i+1} r_{i+2} & \text{if } j = i + 1 \\ \min_{i \leq k < j} \{c(i, k) + c(k + 1, j) + r_i r_{k+1} r_{j+1}\} & \text{if } j > i + 1 \end{cases}$$



$$(M_1 * (M_2 * M_3)) * M_4$$

动态规划5： 拓扑排序任务

- 假设一个项目的 n 个任务已按拓扑顺序排好, 编号为1到 n ; 任务1先执行, 接下来是任务2, 等等. 又假定每个任务有2中方式完成: 任务 i 按第一种方式需花费成本 $C(i,1)$, 时间 $T(i,1)$; 按第2种方式需成本 $C(i,2)$, 时间 $T(i,2)$.
- 令 $\text{cost}(i, j)$ =任务1到 i 能在 j 时间内完成的最小成本, 列出 $\text{cost}(i, j)$ 满足的动态规划递归关系式。
- 设 $n=3$, $T=(2,1,4; 3,2,1)$, $C=(1,5,2; 2,3,4)$, $t=8$, 试计算 $\text{cost}(3,8)$ 和优化的完成任务方案。

动态规划6：拓扑排序任务

约定如果在时间j内无法安排前i个任务， $\text{cost}(i,j)=\infty$ 。令

$$\text{cost}(0, j) = \begin{cases} \infty & \text{当 } j \leq 0; \\ 0 & j > 0. \end{cases}$$

不失一般性，假定 $T(1,1) < T(1,2)$ ，我们有递归关系：

$$\text{cost}(1, j) = \begin{cases} \infty & j < T(1,1) \\ C(1,1) & T(1,1) \leq j < T(1,2) \\ \min\{C(1,1), C(1,2)\} & T(1,2) \leq j \end{cases}$$

则

$$\text{cost}(i, j) = \min \{ \text{cost}(i-1, j-T(i,1)) + C(i,1), \\ \text{cost}(i-1, j-T(i,2)) + C(i,2) \} \quad i > 0$$

动态规划7： 拓扑排序任务

实例： $n=3, t=(2,1,4; 3,2,1), c=(1,5,2; 2,3,4), t=8$, 求 $\text{cost}(3, 8)$.

- $\text{cost}(1,j) = \infty \quad j < 2$
- $\quad = 1 \quad j \geq 2$
- $\text{cost}(2,j) = \infty \quad j < 3$
- $\quad = 6 \quad 3 \leq j < 4$
- $\quad = 4 \quad j \geq 4$
- $\text{cost}(3,j) = \infty \quad j < 4$
- $\text{cost}(3,j) = 10 \quad 4 \leq j < 5$
- $\text{cost}(3,j) = 8 \quad 5 \leq j < 8$
- $\text{cost}(3,j) = 6 \quad j \geq 8$

动态规划8：子集和数问题

- 子集和数问题: 设 $S = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$ 为 n 个正数的集合, 试找出满足以下条件的和数最大的子集 J : $\sum_{i=1}^n s_i \geq c, \sum_{i \in J} s_i \leq c$. c 是任意给定的常数. 该问题是 NP-难度问题, 试用动态规划法设计一算法.
 1. 列出递归关系
 2. 举例说明算法的执行过程。

动态规划9：子集和数问题

- 解 (1) 设 $f(i, y) = \sum_{k \in J} s_k$, 其中 J 为 $\{i, \dots, n\}$, 约束为 y 的最大子集和数问题的解, 则有以下的递归关系:

$$f(n, y) = \begin{cases} s_n & y \geq s_n \\ 0 & y < s_n \end{cases}$$
$$f(i, y) = \begin{cases} \max\{f(i+1, y), f(i+1, y - s_i) + s_i\} & y \geq s_i \\ f(i+1, y) & 0 \leq y < s_i \end{cases}$$

动态规划9：子集和数问题

例 $S = [20, 18, 15]$, $C = 34$,

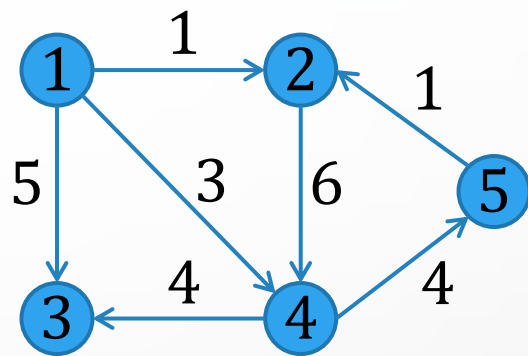
- $P(3) = \{(0, 0), (15, 15)\}$, $s_2 = 18$, $Q2 = \{(18, 18), (33, 33)\}$
- $P(2) = \{(0, 0), (15, 15), (18, 18), (33, 33)\}$, $s_1 = 20$, $Q1 = \{(20, 20)\}$
- $P(1) = \{(0, 0), (15, 15), (18, 18), (20, 20), (33, 33)\}$.

最优值33. 回溯：Q2中首次出现(33,33), $X2=1$. $(33, 33) - (18, 18) = (15, 15)$, 首次出现在P(3)中, $X3=1$. **最优解**为(0,1,1).

动态规划10：最短路径问题

求DP法求右图中各点间的最短路

- 解：先写出有向图对应的矩阵A



$$A = \begin{bmatrix} \infty & 1 & 5 & 3 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 6 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 4 & \infty & 4 \\ \infty & 1 & \infty & \infty & \infty \end{bmatrix}$$

$$c(k) = (c(i, j, k)) = (\min\{c(i, j, k-1), c(i, k, k-1) + c(k, j, k-1)\} \mid i \neq j)$$

- k=0时

- k=1时： $i \in \emptyset, j \in \{2, 3, 4\}$,

$$C^{(1)} = C^{(0)}$$

$$C^{(0)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 5 & 3 & \infty \\ \infty & 0 & \infty & 6 & \infty \\ \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 4 & 0 & 4 \\ \infty & 1 & \infty & \infty & 0 \end{bmatrix} \quad C^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 5 & 3 & \infty \\ \infty & 0 & \infty & 6 & \infty \\ \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 4 & 0 & 4 \\ \infty & 1 & \infty & \infty & 0 \end{bmatrix}$$

- $k=2$ 时: $i \in \{1,5\}, j \in \{4\}$

- $c(1,4,2) = \min\{c(1,4,1), c(1,2,1)+c(2,4,1)\} = \min\{3,1+6\} = 3$

- $c(5,4,2) = \min\{c(5,4,1), c(5,2,1)+c(2,4,1)\} = \min\{\infty,1+6\} = 7$

- $k=3$ 时: $i \in \{1,4\}, j \in \emptyset, C^{(3)}=C^{(2)}$.

- $k=4$ 时: $i \in \{1,2,5\}, j \in \{3,5\}$

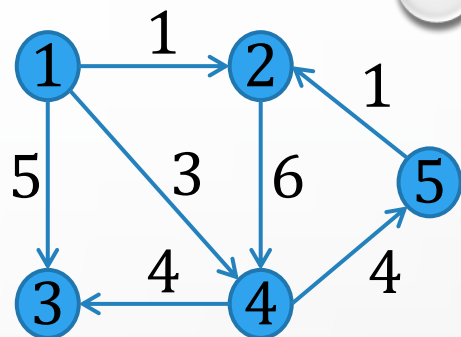
- $c(1,3,4) = \min\{c(1,3,4), c(1,4,3)+c(4,3,3)\} = \min\{5,3+4\} = 5$

- $c(1,5,4) = \min\{c(1,5,4), c(1,4,3)+c(4,5,3)\} = \min\{\infty,3+4\} = 7$

- $c(2,3,4) = \min\{c(2,3,3), c(2,4,3)+c(4,3,3)\} = \min\{\infty,6+4\} = 10$

- $c(2,5,4) = \min\{c(2,5,3), c(2,4,3)+c(4,5,3)\} = \min\{\infty,6+4\} = 10$

- $c(5,3,4) = \min\{c(5,3,3), c(5,4,3)+c(4,3,3)\} = \min\{\infty,7+4\} = 11$



$$\begin{bmatrix} \infty & 1 & 5 & 3 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 6 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 4 & \infty & 4 \\ \infty & 1 & \infty & \infty & \infty \end{bmatrix} = A$$

$$C^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 5 & 3 & \infty \\ \infty & 0 & \infty & 6 & \infty \\ \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 4 & 0 & 4 \\ \infty & 1 & \infty & 7 & 0 \end{bmatrix}$$

$$C^{(3)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 5 & 3 & \infty \\ \infty & 0 & \infty & 6 & \infty \\ \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 4 & 0 & 4 \\ \infty & 1 & \infty & 7 & 0 \end{bmatrix}$$

$$C^{(4)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 5 & 3 & 7 \\ \infty & 0 & 10 & 6 & 10 \\ \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 4 & 0 & 4 \\ \infty & 1 & 11 & 7 & 0 \end{bmatrix}$$

- $k=5$ 时: $i \in \{1,2,4\}, j \in \{2,3,4\}$
- $c(1,2,5) = \min\{c(1,2,4), c(1,5,4) + c(5,2,4)\} = \min\{1, 7+1\} = 1$
- $c(1,3,5) = \min\{c(1,3,4), c(1,5,4) + c(5,3,4)\} = \min\{5, 7+11\} = 5$
- $c(1,4,5) = \min\{c(1,4,4), c(1,5,4) + c(5,4,4)\} = \min\{3, 7+7\} = 3$
- $c(2,3,5) = \min\{c(2,3,4), c(2,5,4) + c(5,3,4)\} = \min\{10, 1+11\} = 10$
- $c(2,4,5) = \min\{c(2,4,4), c(2,5,4) + c(5,4,4)\} = \min\{6, 1+7\} = 6$
- $c(4,2,5) = \min\{c(4,2,4), c(4,5,4) + c(5,2,4)\} = \min\{\infty, 4+1\} = 5$
- $c(4,3,5) = \min\{c(4,3,4), c(4,5,4) + c(5,3,4)\} = \min\{4, 4+11\} = 4$

$$C^{(4)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 5 & 3 & 7 \\ \infty & 0 & 10 & 6 & 10 \\ \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 4 & 0 & 4 \\ \infty & 1 & 11 & 7 & 0 \end{bmatrix}$$

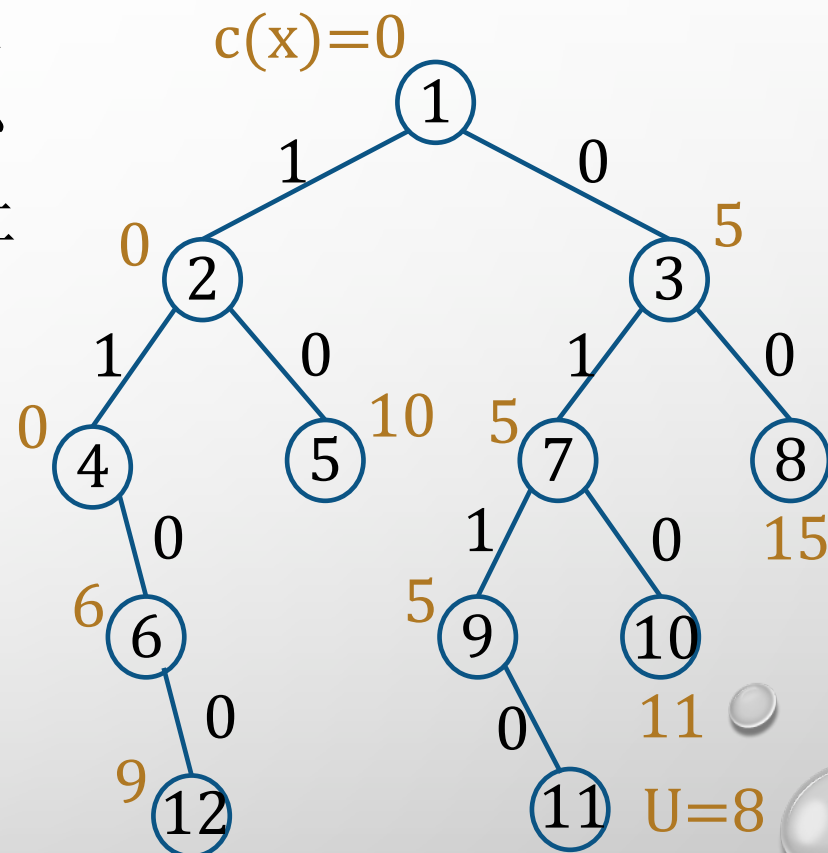
$$C^{(5)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 5 & 3 & 7 \\ \infty & 0 & 10 & 6 & 10 \\ \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ \infty & \mathbf{5} & 4 & 0 & 4 \\ \infty & 1 & 11 & 7 & 0 \end{bmatrix}$$

分枝限界法1：最小罚款额作业调度

- 令三元组 (p_i, d_i, t_i) 表示一个作业的罚款额、截止期和执行时间. 试用LC-分枝限界法求解以下最小罚款额调度问题的实例: 4个作业的罚款额、截止期和执行时间分别为 $(5,1,1)$, $(10,3,2)$, $(6,2,1)$, $(3,1,1)$.

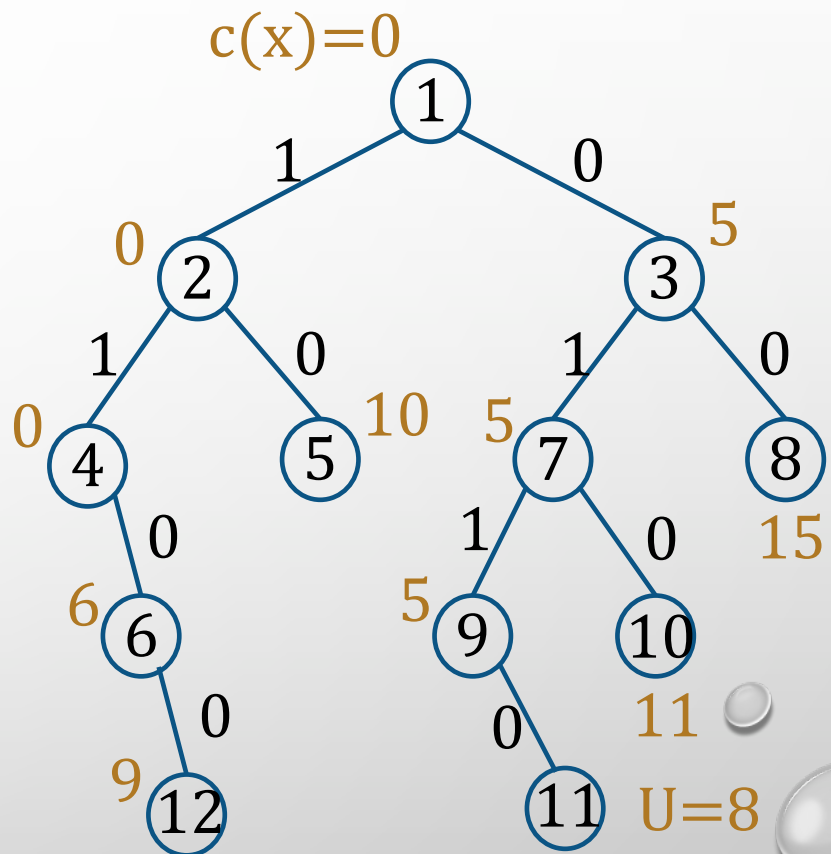
- 1) 写出所使用的限界条件;
- 2) 画出LC分枝-限界过程中展开的部分状态空间树, 并给出优化解和优化值。

限界条件为 $c(X) \geq U$. 优化解为 $(0,1,1,0)$, 优化值为8.



分枝限界法2：最小罚款额作业调度

1. 限界条件：设 $X=(x(1), \dots, x(k))$ 为状态空间树的节点，下界 $\hat{c}(X)$ 估计为展开到 x 时已产生的罚款额 $\sum_{1 \leq j \leq k} (1 - x(j))p_j$ ，令 U 为当前获得的最优成本值，则限界条件为 $\hat{c}(X) \geq U$ ；另一个限界条件是解的可行性，即，作业子集中的作业必须是可调度的。
2. 已知4个作业，表示它们的三元组 (PI, DI, TI) 分别为： $(5, 1, 1)$, $(10, 3, 2)$, $(6, 2, 1)$, $(3, 1, 1)$ 。使用LC分枝—限界法得到的部分状态空间树为
3. 优化解为： $(0, 1, 1, 0)$ ，优化值为8。
4. 使用回溯法求解上述带截止期的调度问题，自己完成。



分治法-1

叙述分治法算法的思想并用归并排序算法说明。

- 把大问题分成两个或多个更小的子问题；
- 分别解决每个子问题。如果子问题的规模不够小，则再划分成两个或多个更小的子问题。如此递归地进行下去，直到问题规模足够小，很容易求出其解为止。
- 把这些子问题的解组合成原始大问题的解。

分治法2：归并排序

Merge-Sort $A[1..n]$:

1. if $n=1$, done.

2. $p = \lfloor n/2 \rfloor$

3. Merge-Sort $a[1..p]$

4. Merge-Sort $a[p+1..n]$

5. merge the 2 sorted lists.

把大问题分成
两个或多个更
小的子问题;

分别解决每
个子问题

把这些子问题的解组
合成原始大问题的解。

Merge $L[1..p]$ 和 $R[1..q]$:

1. $l[p+1] = \infty; r[q+1] = \infty$

2. $i=1; j=1$

3. for $k=1$ to $p+q$

if $l[i] \leq r[j]$

5. $a[k] = l[i]$

6. $i = i + 1$

7. else $a[k] = r[j]$

8. $j = j + 1$

分治3：快速排序-A

叙述快速排序算法的过程（最好用伪代码），并分析其最好最坏和平均时间复杂度；

```
1. template<class type>
2. void Quicksort (type a[], int p, int r)
3. {
4.     if (p<r) {
5.         int q=partition(a,p,r);
6.         Quicksort (a,p,q-1); //对左半段排序
7.         Quicksort (a,q+1,r); //对右半段排序
8.     }
9. }
```

```
1. void partition (int s[], int l, int r) {
2.     if (l < r) {
3.         int i = l, j = r, x = s[l];
4.         while (i < j)
5.             { while(i < j && s[j] >= x)
6.                 j--;
7.               if(i < j)
8.                 s[i++] = s[j];
9.               while(i < j && s[i] < x)
10.                  i++;
11.              if(i < j)
12.                s[j--] = s[i];
13.            }
```


分治法4：快速排序-B

- 最好最坏时间复杂度

➤最坏情况发生在划分过程产生的两个区域分别包含n-1个元素和1个元素的时候。

$$T_{\max}(n) = \begin{cases} O(1) & n \leq 1 \\ T(n-1) + O(n) = O(n^2) & n > 1 \end{cases}$$

➤最好情况下，每次划分所取的基准都恰好为中值，即每次划分都产生两个大小为n/2的区域，此时

$$T_{\min}(n) = \begin{cases} O(1) & n \leq 1 \\ 2T(n/2) + O(n) = O(n \log n) & n > 1 \end{cases}$$

分治法5：快速排序-C

- 平均时间复杂度

➤定理：n个元素的快速排序的平均复杂度是 $\Theta(n\log n)$.

➤证明：每轮快速排序将数组分成两部分。用s表示左数据段元素个数，则右数据段元素个数为n-s-1。s取0到n-1中任何数的概率为1/n。分割数组元素所需时间为cn，所以

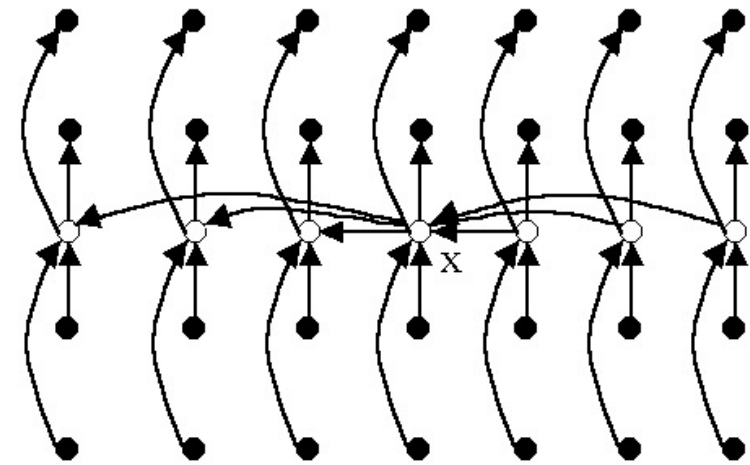
$$T(n) = \frac{1}{n} \sum_{s=0}^{n-1} [T(s) + T(n-s-1)] + cn = \frac{2}{n} \sum_{s=0}^{n-1} T(s) + cn$$

$$\begin{cases} nT(n) = 2 \sum_{s=0}^{n-1} T(s) + cn^2 \\ (n-1)T(n-1) = 2 \sum_{s=0}^{n-2} T(s) + c(n-1)^2 \end{cases} \Rightarrow nT(n) - (n-1)T(n-1) = 2T(n-1) + O(n)$$

$$T(n) = \left(1 + \frac{1}{n}\right)T(n-1) + O(n)$$

用归纳法可以证明， $T_{\text{avg}}(n) = \Theta(n\log n)$.

分治法6:快排的支点选择-D



- 对于快速排序算法，试设计一种能够在 $O(n)$ 时间内选择第 k 小元素作为支点的算法。
 1. 根据一个整数 r ，将数组 a 的 n 个元素分成 $\lfloor n/r \rfloor$ 个组，每组都有 r 个元素($r \geq 5$).
 2. 如果剩下不足 r 个元素，个数是 n 除以 r 的余数，它们不作为选择支点元素的候选。
 3. 对每组的 r 个元素进行排序，寻找在中间位置上的元素。
 4. 递归地使用选择算法，在所有的 $\lfloor n/r \rfloor$ 个中间元素中选择中间元素作为支点元素。
- 证明当 $r=5$ ，且 a 中所有元素都不同，那么当 $n \geq 24$ 时，有 $\max\{|left|, |right|\} \leq 3n/4$ 。(略)

分治法7：金块问题

- 问题：有若干金块试用一台天平找出其中最轻和最重的金块.
- 相当于在 n 个数中找出最大和最小的数.
- 如果是12枚个金块，其中有一块金块重量不一样，多少次可以找出来？

```
Max-Min(a[0,n-1], max, min)
if n=1 max←min←a[0], return;
if n=2 {if a[0]≥a[1] max←a[0], min←a[1]
        else max←a[1], min←a[0];}
else m←n/2
      max-min(a[0,m-1],max1,min1),
      max-min(a[m,n-1],max2,min2),
      max←max(max1,max2),
      min←min(min1,min2),
      return.
```

贪心算法1： DIJKSTRA算法

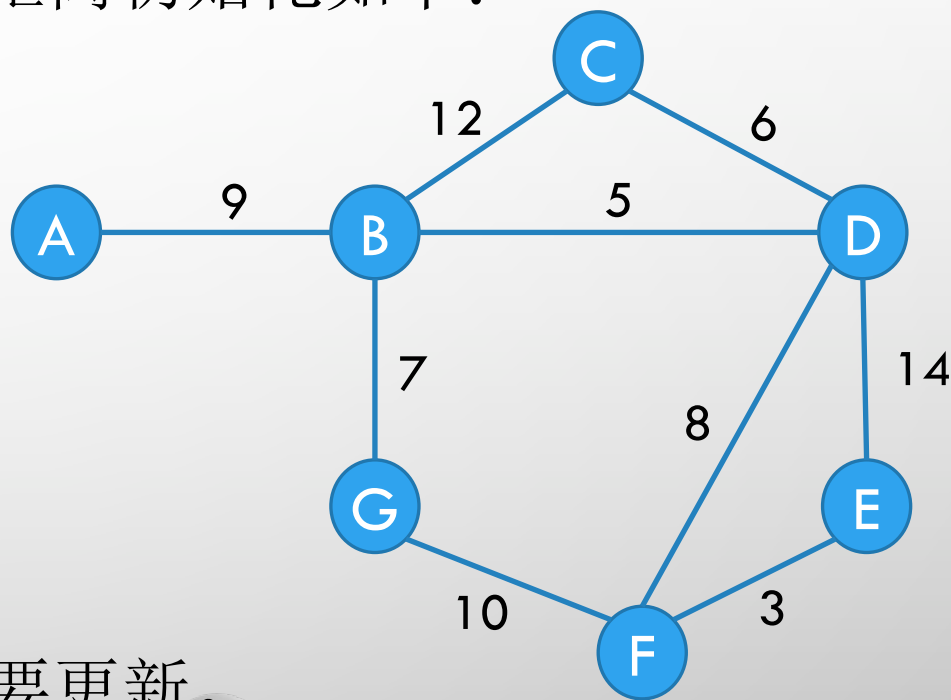
用DIJKSTRA算法计算从节点A到所有其他节点的最短路径。

1. S初始化为 \emptyset ，所有节点到源点A的距离初始化如下：

节点	A	B	C	D	E	F	G
离源点距离	0	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>	<input type="checkbox"/>

2. 在所有不属于S的节点里面选取离源点距离最短的节点，即源点本身，将源点A加入到S，此时 $S=\{A\}$ 。

每个在V-S里的节点到源点的距离也需要更新。



1. $S=\emptyset$,

节点	A	B	C	D	E	F	G
离源点距离	0	∞	∞	∞	∞	∞	∞

2. $S=\{A\}$, 更新各节点到源点的距离。

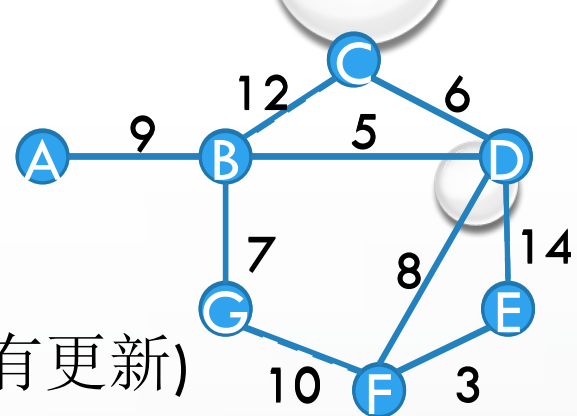
节点	A	B	C	D	E	F	G
离源点距离	0	9	∞	∞	∞	∞	∞

3. $S=\{A, B\}$,

节点	A	B	C	D	E	F	G
离源点距离	0	9	21	14	∞	∞	16

4. $S=\{A, B, D\}$,

节点	A	B	C	D	E	F	G
离源点距离	0	9	20	14	28	22	16



5. $S=\{A, B, D, G\}$ (没有更新)

节点	A	B	C	D	E	F	G
离源点距离	0	9	20	14	28	22	16

6. $S=\{A, B, D, G, C\}$ (没有更新)

节点	A	B	C	D	E	F	G
离源点距离	0	9	20	14	28	22	16

7. $S=\{A, B, D, G, C, F\}$

节点	A	B	C	D	E	F	G
离源点距离	0	9	20	14	25	22	16

8. $S=\{A, B, D, G, C, F, E\}$, 算法结束。

贪心算法2：构造哈夫曼编码

➤ $i=1$, $\{a:45, b:13, c:12, d:16, e:9, f:5\}$

$f.\text{freq}=5$ 最小, $x1=f$;

$e.\text{freq}=9$ 最小, $y1=e$;

$z1.\text{freq}=5+9=14$.

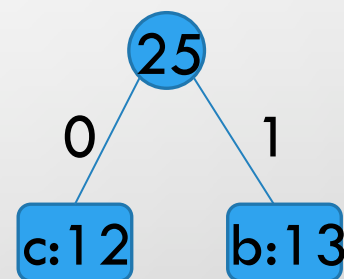
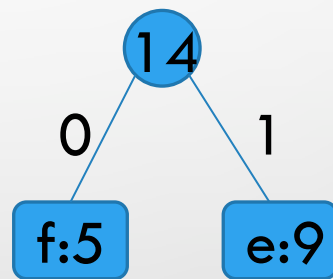
	a	b	c	d	e	f
频率	45	13	12	16	9	5
变长码	0	101	100	111	1101	1100

➤ $i=2$, $\{a:45, b:13, c:12, d:16, z1:14\}$

$c.\text{freq}=12$ 最小, $x2=c$;

$b.\text{freq}=13$ 最小, $y2=b$;

$z2.\text{freq}=12+13=25$.



贪心算法3：构造哈夫曼编

	a	b	c	d	e	f
频率	45	13	12	16	9	5
变长码	0	101	100	111	1101	1100

➤ $l=3$, $\{A:45, D:16, Z1:14, Z2:25\}$

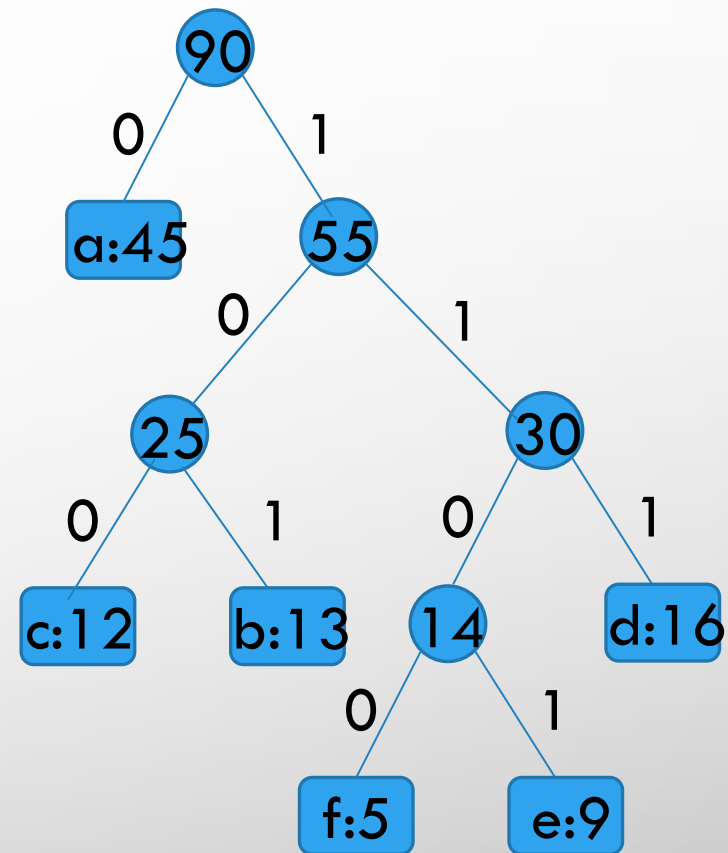
$Z1.FREQ=14$, $X3=Z1$; $D.FREQ=16$, $Y3=D$;

$Z3.FREQ=14+16=30$.

哈夫曼算法以自底向上的方式构造表示最优前缀码的二叉树T。

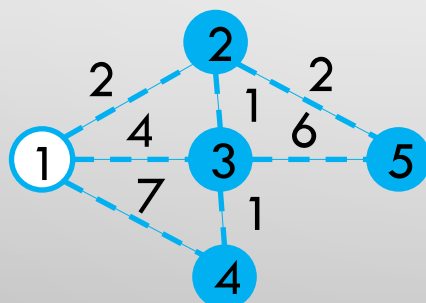
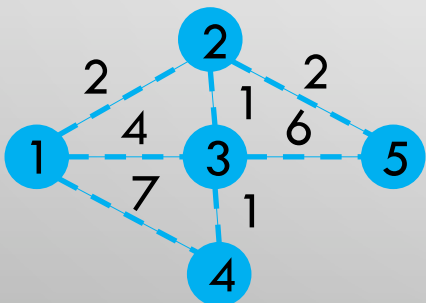
算法以 $|C|$ 个叶结点开始，执行 $|C| - 1$ 次的“合并”运算后产生最终所要求的树T。

哈夫曼算法的贪心选择性质：合并出现频率最低的两个字符。

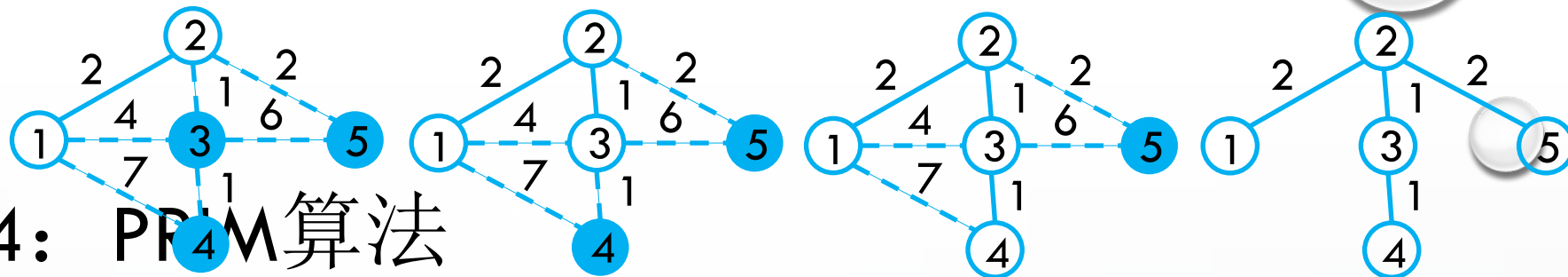


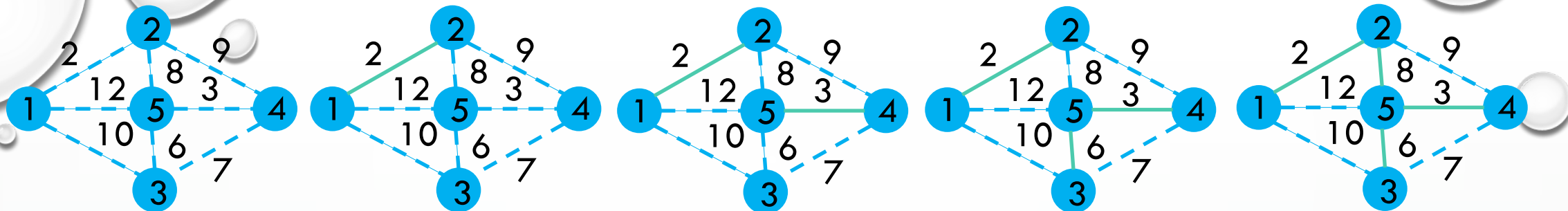
贪心算法4: PRM算法

- 初始时所有的点都是蓝点, $\min[1]=0$, $\min[2,3,4,5]=\infty$, 权值之和 $mst=0$.
- $\min[1]=0$ 最小. 找到蓝点1. 将1变为白点, 接着枚举与1相连的所有蓝点并修改它们与白点相连的最小边权.
 $\min[2]=w(1,2)=2$; $\min[3]=w(1,3)=4$;
 $\min[4]=w(1,4)=7$.



- $\min[2]$ 最小. 找到蓝点2. 将2变为白点, 接着枚举与2相连的所有蓝点并修改它们与白点相连的最小边权.
 $\min[3]=w(2,3)=1$; $\min[5]=w(2,5)=2$.
- $\min[3]$ 最小. 找到蓝点3. 将3变为白点, 接着枚举与3相连的所有蓝点并修改它们与白点相连的最小边权.
 $\min[4]=w(3,4)=1$; $\min[5]=w(3,5)=6 > 2$, 所以不修改 $\min[5]$ 的值.
- 最后两轮循环将点4,5以及边 $w(2,5)$, $w(3,4)$ 添加进最小生成树.
- 最后权值之和 $mst=6$.





克鲁斯卡尔算法

- 算法开始时，认为每一个点都是孤立的，分属于N个独立的集合。
 - 每次选择一条最小的边。而且这条边的两个顶点分属于两个不同的集合。将选取的这条边加入最小生成树，并且合并集合。
1. 选择边(1, 2)，将这条边加入到生成树中，并且将它的两个顶点1, 2合并成一个集合。现在有4个集合 $\{(1, 2), \{3\}, \{4\}, \{5\}\}$ ，生成树中有一条边(1, 2)。
 2. 选择边(4, 5)，将其加入到生成树中，并且将它的两个顶点4, 5合并成一个集合。现在有3个集合 $\{(1, 2), \{3\}, \{4, 5\}\}$ ，生成树中有两条边(1, 2), (4, 5)。
 3. 选择边(3, 5)，将这条边加入到生成树中，并且将它的两个顶点3, 5所在的两个集合合并成一个集合。现有2个集合 $\{(1, 2), \{3, 4, 5\}\}$ ，生成树中有3条边{(1, 2), (4, 5), (3, 5)}。
 4. 选择边(2, 5)，将这条边加入到生成树中，并且将它的两个顶点2, 5所在的两个集合合并成一个集合。现有1个集合 $\{(1, 2, 3, 4, 5)\}$ ，生成树中有4条边{(1, 2), (4, 5), (3, 5), (2, 5)}。
 5. 算法结束，最小生成树权值为19。

拓扑排序的贪心算法

- 从空集开始，每步产生拓扑排序序列中的一个顶点 v 。顶点 v 需要满足贪心策略。
- 贪心策略：从当前尚不在拓扑排序序列的顶点中选择一顶点 v ，其所有前驱节点 u 都在已产生的拓扑序列中(或无前驱顶点)，并将 v 加入到拓扑序列中。
- 用减节点入度的方法确定 v ：入度变成0的顶点为要加到拓扑序列中的顶点

二分图最小覆盖例

➤ $A = \{1, 2, 3, 16, 17\}$, $B = \{4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15\} = U$.

➤ $F = \{S_1, \dots, S_5\}$ 满足 $\bigcup_{I=1}^5 S_I = U$

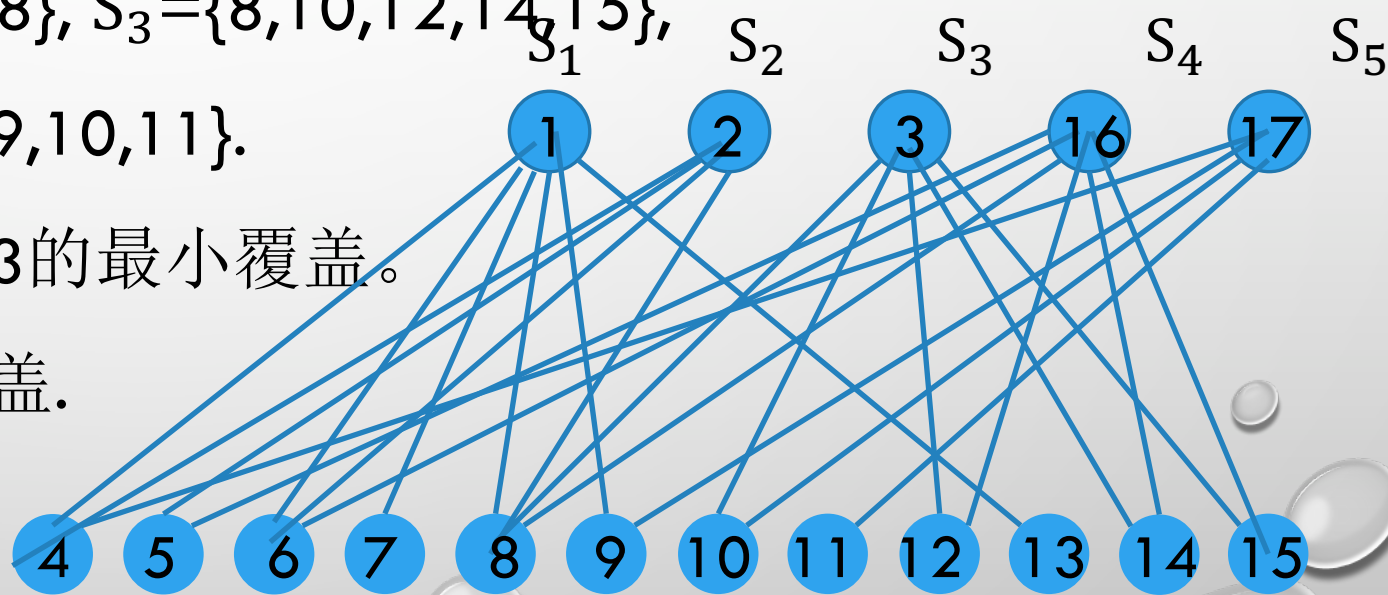
➤ $S_1 = \{4, 6, 7, 8, 9, 13\}$, $S_2 = \{4, 5, 6, 8\}$, $S_3 = \{8, 10, 12, 14, 15\}$,

$S_4 = \{5, 6, 8, 12, 14, 15\}$, $S_5 = \{4, 9, 10, 11\}$.

➤ $S' = \{S_1, S_4, S_5\}$ 是一个大小为3的最小覆盖。

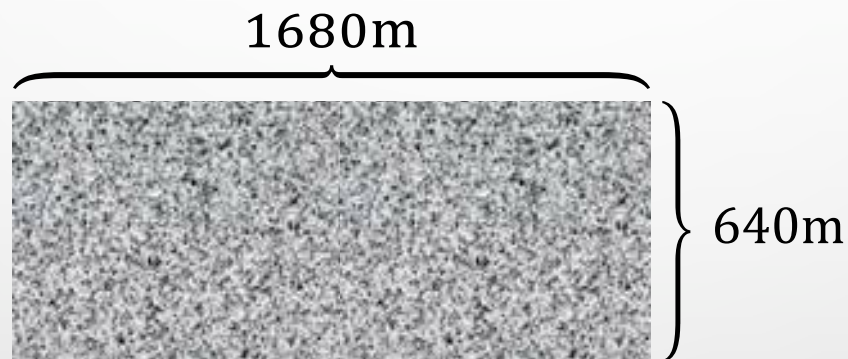
➤ 即 $\{1, 16, 17\}$ 是偶图的最小覆盖。

➤ NP难问题！



实例1

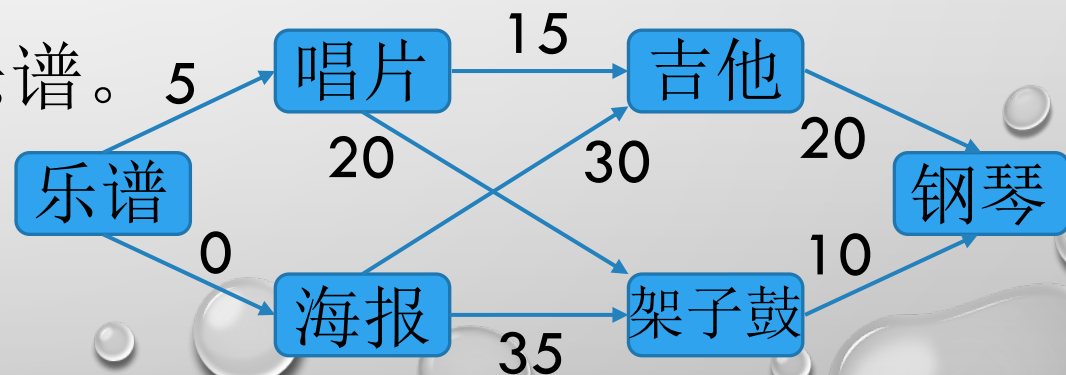
- 假设你是农场主，有一小块土地：



要将这块地均匀地分成方块，且分出的方块要尽可能大。

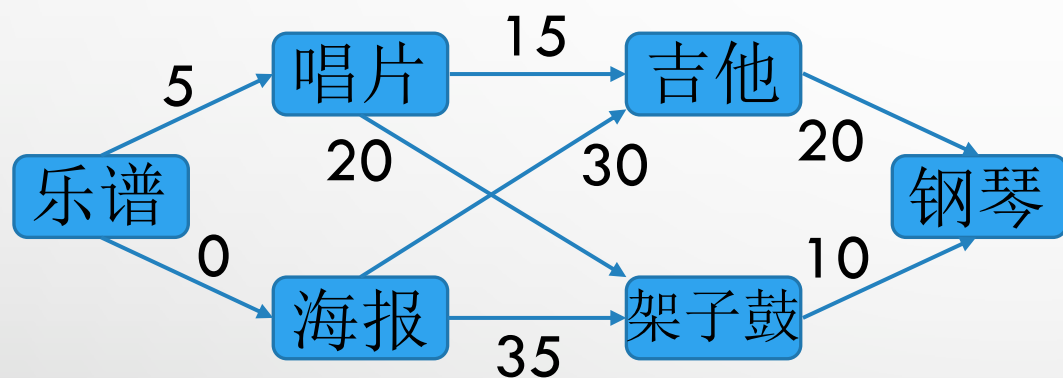
实例2

- Rama有一本乐谱，想用乐谱换钢琴。
- 经过调查发现，Beethoven有钢琴，但是他想换吉他或架子鼓。
- Amy有吉他和架子鼓，如果让她换，只能用她一直想要的一张黑胶唱片或者乐队Destroyer的海报。
- Alex有这张海报，他喜欢Rama的乐谱。
- Rama如何花最少的钱换到钢琴。



实例3

- 最短路，Dijkstra算法，源点为乐谱。



- 需要创建三个散列表，分别存储图、开销和父节点。还需要一个数组存储已经处理过的节点。

父节点	节点	开销
乐谱	唱片	5
	海报	0
海报	吉他	30
	架子鼓	35
唱片	吉他	20
	架子鼓	25
吉他	钢琴	40
架子鼓	钢琴	35