```
DFS(w)
stack stk
stk.push(w)
while !stk.empty() do
    u = stk.top()
    if u.color == WHITE then
        u.color = GRAY
        < Preorder processing of node u >
   if u has prev neighbor then
        v = u.prevNeighbor
        u.prevNeighbor = null
        <Backtrack processing of edge uv>
    if u has not next neighbor then
        < Postorder processing of node u >
        u.color = BLACK
        stk.pop()
    else
        v = u.nextNeighbor()
        if v.color == WHITE then
            <Exploraty processing of edge uv>
            stk.push(v)
            u.prevNeighbor = v
        else
            < Checking edge uv >
```

8.5

=>: v是割点, $G' = G/\{v\}$,G'不连通,则G中存在两点w和x,在G中连通,在G'中不连通。假设有一条w到v的路径,使得其不经过v,则在G'这条路径仍然存在,w和x仍然连通,矛盾。

 $<=: 若w \exists x m f$ 所以 $v \in x m f$,则删去点 $v \in x m f$,即G 不连通,所以 $v \in x m f$,则G 不连通,所以 $v \in x m f$,则

8.7

记有向图G的收缩图为G'。

假设G'有环,则存在两个不同点x和y, x和y相互到达。

即在G中,存在 $u \in x$ 和 $v \in y$,u和v相互到达,则u和v必属于一个强连通片,矛盾。

8.8

- 第一次DFS不能换BFS。DFS是在顶点所在子树全部遍历完成后再进栈,首节点的活动区间包含同一个强连通片所有其他节点的活动区间。而BFS是在顶点的孩子进队列后就进栈,此时该顶点的孩子还没有进栈,不满足推论8.1。
- 第二次DFS可以换BFS。只要保证能遍历到顶点就行。

无向连通图的深度优先遍历树的根节点v是割点 <=> v至少有2个子节点x和y。

- =>: v是割点,如果没有子节点,则v不是割点,如果只有1个子节点,那么删去v图还是连通的。
- <=: 若删去v后, x和y不连通 (若仍连通, 则x和y应该在同一子树中), v是割点。

8.10

仍然正确。

证明方法仍然是定理8.5

8.11

- 引理8.9
 - =>: 假设有BE指向v的祖先,则删去uv后图仍连通, uv不是桥,矛盾。
 - <=: 删去<math>uv后,v为根的子树无法到达v的祖先,图不连通,所以uv是桥。
- 定理8.6

证明方法和定理8.5类似。

8.14

- 找环,就是找BE,找不到则无解。
- 找到BE后,以BE任意端点作为顶点进行DFS,遍历边时进行定向,方向与遍历方向相同。
- 复杂度O(n+m)

注意是无向图,找BE要看是不是当前边的反向边!

8.15

- 若G中有桥uv,则记删去uv后形成的两个连通分量x和y,无论uv如何定向,也无法保证x和y中的点能相互到达。
- 从任意节点开始DFS,边的方向与边的方向相同。

8.19

```
TOPO()
queue q;
for each node u do
    if u.indeg == 0 then
        q.push(u)
while !q.empty() do
    u = q.front()
    result.push(u)
    q.pop()
    for each neighbor v of u do
        v.indeg--;
        if v.indeg == 0:
              q.push(v)
return result
```

如果有回路,则回路上的点不在result中。

- 直接DFS, 若有没有搜到的点,则不能到达图中其他所有节点。
- 缩点,找到入度为0的点,从该点开始DFS,若有没有搜到的点,则不能到达图中其他所有节点。

- 缩点
- 出度为0的强连通片之间比较强连通片点的个数,最小的即是影响力最小的点。
- 入度为0的强连通片进行DFS,统计每个强连通片能搜到的顶点个数,找到最大的即是影响力最大的点。

不能进行DAG DP/记忆化搜索!

8.24

关键路径/拓扑/DAG DP

 $f[u] = max(f[v]) + 1, (u,v) \in E$

8.26

1)

- 建图,有n个顶点,每个顶点对应一个小孩,如果i恨j,则有 $i \rightarrow j$ 的有向边。 **(要写出建图过程)**
- 求拓扑序,如果有环则不存在满足要求的排法。

2)

- 同 (1) 一样建图。
- 同8.24。若有环则不存在满足要求的排法。

8.28

- (1) $x_1 = TRUE, x_2 = TRUE, x_3 = FALSE, x_4 = TRUE$
- (2) 答案不唯一。
- (3) 按要求建图即可。

(4)

- 如果有同时包含x和 \overline{x} ,则有路径 $x \to v_1 \to v_2 \to \ldots \to \overline{x}$ 和 $\overline{x} \to u_1 \to u_2 \to \ldots \to x$
- 若x取TRUE,则 v_1 要取TRUE, v_2 也要取TRUE..... \overline{x} 也要取TRUE,矛盾。
- 若x取FALSE,则 \overline{x} 为TRUE, u_1 要取TRUE, u_2 也要取TRUE……x也要去TRUE,矛盾。
- (5) 要证明实例I是可满足的,则需要找到一种对每个变量真假状态的设置方案,见 (6)

(6)

算法:

- 图G缩点得到图G′
- 求图 G'的拓扑序。
- 图G中每个顶点x的序号即为在G'中强连通片的拓扑序。
- 对每个变量 x 和其反值 x 的拓扑序:
 - $\circ x < \overline{x}$,即可能 $x \to \overline{x}$, x取FALSE。
 - $\circ x = \overline{x}$,无解。
 - \circ $x>\overline{x}$, 即可能 $\overline{x}\to x$, x取TRUE。
- 复杂度O(n+m)

证明:

要证明算法正确性,则需要证明算法结束后,每个变量都已经确定了取值。

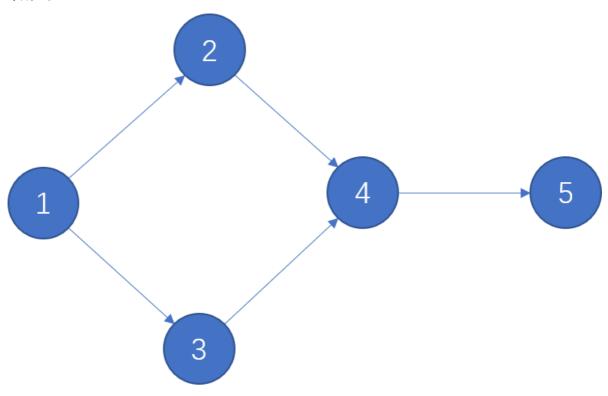
因为每个变量的真假都有确定的拓扑序, 所以一定能按照这个规则确定真假值, 并且没有冲突。

9.1

- 假设在遍历v时发现了BE,指向了w,则在之前BFS中,队列弹出w,会发现v为w的为访问过的邻居,则BE其实是TE,矛盾。
- 假设在遍历v时发现了DE, 指向了w, 实际上还是TE, 矛盾。

9.2

不成立。



刚发现3时,有3->4->5白色路径,但是5的祖先可能是2。

9.3

DFS可以判断是否为二分图。

- DFS不需要队列的空间开销,更适合深度大、节点度数小的图。
- BFS不需要进行递归,更适合深度小,节点度数大的图。

9.4

- DFS
 - 。 有向图和无向图都是找BE (灰色节点)
- BFS
 - 有向图,找BE(黑色祖先),注意黑色节点不一定是BE,也可能是CE,需要额外判断是否是有共同parent。
 - 。 无向图,遇到灰色节点 (CE)。

本质还是找环,和9.4一样。

如何控制到O(n)? 遍历边的次数其实还是O(n)而不是O(m)。

9.8

(1) 深度优先遍历树或者宽度优先遍历树就是最小生成树。

(2)

- 先随便遍历一次生成一个遍历树。
- 对剩下的11条边的每条边uv,从树上找u到v的路径,找到路径上最大边并与uv比较,如果uv更小则替换掉。

(3)

- 先只考虑权重为1的边, DFS或者BFS遍历生成一个森林。
- 对森林的每棵树看作一个点,只考虑权重为2的边,遍历生成一个遍历树,即为所求。

9.11

- 根据相识关系构造无向图,顶点表示候选的被邀请人,边表示两者相识。
- 修改K-DEGGREE-SUBGRAPH算法,现在删除的方式是该点在原图的度小于5或在补图的度小于5都需要删去。
- 第7-10行处理完邻点后还需要对非邻点进行处理。
- 复杂度 $O(n^2)$

不能分两步求,对补图删点后,原图可能不一定满足五度子图的条件!

- 1) e_1 一定在。
 - Kruskal: 权值最小的边第一个被选中。
 - MCE: 任意切中 e_1 都是最小的边。
- 2) e_2 是 e_1 重边就不在,不是就在。
 - Kruskal: e_2 的两点u, v, 如果u, v有一个仍未在MST中则会将 e_2 加入MST。
 - MCE: $\exists e_2$ 中与 e_1 不同的一点为u, $V_1 = \{u\}, V_2 = V V_1$, $e_2 \not\equiv V_1$ 和 V_2 的MCE.
- 3) 不一定在,可能产生环。
 - Kruskal: e_3 的两点u, v, 可能已经都在MST中,则不会将 e_3 加入MST。
 - MCE: 无论如何划分切, 都无法保证e3一定是MCE。

10.6

- Prim
 - \circ 数组实现优先队列: $O(n^2)$
 - \circ 堆实现优先队列-稠密图: $O(n^2 log n)$
 - 堆实现优先队列-稀疏图: O(nlogn)
- Kruskal
 - \circ 稠密图: $O(n^2 log n)$
 - 稀疏图: O(nlogn)
- Prim适合稠密图, Kruskal适合稀疏图。

10.10

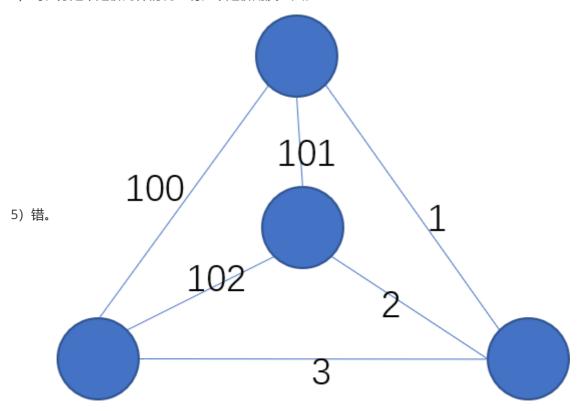
- 1) 无需更新。
- 2) 在原MST上添加e形成一个环, 删去环上最大边。
- 3) 无需更新。
- 4) 在原MST上删去e形成两个连通分支,添加连接两个连通分支的权值最小的边。

10.13

- 对Kruskal算法进行改进
- 初始化先将S中的所有边加入MST,并对S中关联的点加入到并查集中。
- 之后再从E-S中依次挑选权重最小且不会产生环的边加入MST。

- $ildeta e = \{u, v\}$, 删去权值大于等于e的边。
- 从*u*出发搜索*v*。
 - o 如果能搜到,说明e是某环上唯一的最重边,不可能在MST重。
 - 如果搜不到,假设e不在任意MST上,则任意MST加上e都会形成圈,且e是圈上唯一最重边,因此u能搜到v,矛盾,所以e在某个最小生成树上。

- 1) 错。反例: 桥
- 2)对。假设e属于某个MST,则可以把环上那个不在MST的边和e替换,权值变更小,矛盾。
- 3) 对。用MCE框架证明, $e = \{u, v\}, V_1 = \{u\}, V_2 = V V_1$,e是MCE。
- 4) 对。分是不是桥两种情况证明。不是桥用反证法。



- 6) 错。三角形,边权2、2、3。
- 7) 对。没有边权值限制。

10.16

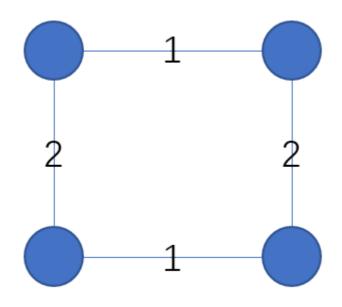
两个图有相同的边权大小序, 且由于边权各不相同, MST唯一。

10.17

- 假设 $\exists e = \{u,v\} \in T \cap H$,且e不是H的任意一个MST上。
- $T' = T \{e\}$ 后, u和v在T'的两个不相交点集 V_1, V_2 上。
- $T' \cap H$ 应该也是两个不相交点集 V_1, V_2 。
- 又因为H的MST上没有e,但是有u,v,则必然有条边e',连接着 V_1,V_2 。
- 因为e'是H的MST,所以e'. $weight \leq e$. weight.
- 但是e也是G的MST,所以e. $weight \leq e'$. weight.
- file. weight = e'. weight.
- 那么就可以把e'替换成e, 还是H的MST, 矛盾。

10.21

不正确。反例:



- 1) MST铺设管道,在挖井代价最小的房子挖井。
- 2) 增加一个超级源点,连向所有房子,边权为房子的挖井代价。在新图上求MST。

10.25

```
+---B---+
2 | |-2
A-----C
3
```

10.27

- 设负权边为 $e = (\{u, v\}, w)$ 。
- $G'=G-\{e\}$,以s、u、v为源点在G'上运行三次Dijkstra算法,得到 $dis_s[t],dis_u[t],dis_v[t]$ 。
- $dis[t] = min\{dis_s[t], dis_s[u] + w + dis_v[t], dis_s[v] + w + dis_u[t]\}$

10.31

- 最小生成树不变,因为偏序关系不变。
- 最短路径可能发生变化。例如四条边权重为1、1、1、4,增加1后变为2、2、2、5,明显改变了最短路径。

10.33

对Dijkstra增加点权操作。

- $Cost[s] = c_s$
- $Cost[v] = min\{Cost[v], Cost[u] + l_e + c_v\}, e = (u, v)$

10.34

仍然正确。

Fringe以外的边仍然是正的,不影响证明。

注意 $l_e > 0$,所以可以边Dijkstra边求best[u]。

- best[s] = 0.
- 若 $dis[v] > dis[u] + l_e, e = (u, v)$,更新best[v] = best[u] + 1。
- 若 $dis[v] = dis[u] + l_e, e = (u, v)$, 更新 $best[v] = min\{best[v], best[u] + 1\}$ 。

也可以在最短路径生成图上跑一遍BFS。

10.38

- 1) 把权值大于L的边删去,从s出发DFS搜t即可。
- 2) 更改Dijkstra的三角不等式: $cap[v] = min\{cap[v], max\{cap[u], l_e\}\}, e = (u, v)$

11.1

- 将S写成c进制的形式。
- 记该算法得出的是 (a_{n-1},\ldots,a_1,a_0) ,假设有更优的做法,得出的是 $(a'_{n-1},\ldots,a'_1,a'_0)$ 。

则有
$$i_0 > i_1 > \ldots > i_t, a'_{i_0} < a_{i_0}$$
,且

$$a_{i_0}c^{i_0} + \Sigma_{j=1}^t a_{i_j}c^{i_j} = a_{i_0}'c^{i_0} + \Sigma_{j=1}^t a_{i_j}'c^{i_j}$$

$$(a_{i_0} - a_{i_0}')c^{i_0} = \Sigma_{j=1}^t (a_{i_j}' - a_{i_j})c^{i_j} < c^{i_0}\Sigma_{j=1}^t (a_{i_j}' - a_{i_j})$$

$$a_{i_0} + \Sigma_{j=1}^t a_{i_j} < a_{i_0}' + \Sigma_{j=1}^t a_{i_j}'$$

不是更优解,矛盾。

12.1

- 初始化: GO[i][j] = j
 - 更新时加入: GO[i][j] = Go[i][k]
- 初始化: FROM[i][j] = i

更新时加入: FROM[i][j] = FROM[k][j]

12.2

- 1) 类似10.38,更改三角不等式: $cap(s,v)=max\{cap(s,v),min\{cap(s,u),c(u,v)\}\}$,注意每次取的是最大的cap(s,u)。
- 2) 同样更改三角不等式: $D[i][j] = max\{D[i][j], min\{D[i][k], D[k][j]\}\}$ 。

12.4

- 添加点s, 连向S的所有点, 权值为0。
- 添加点t, 连向T的所有点, 权值为0。
- 从s使用Dijkstra算法,答案为dis[t]。

- 以 v_0 为源点使用Dijkstra算法。
- 对转置图以 v_0 为源点使用Dijkstra算法。
- $dis(i, j) = dis(i, v_0) + dis(v_0, j)$

```
• S_{ij}=\emptyset时,c[i,j]=0
• S_{ij}
eq\emptyset时,c[i,j]=\max_{a_k\in S_{ij}}\{c[i,k]+c[k,j]+1\}
```

初始化 $(O(n^3))$:

状态转移:

```
for i := n downto 1 do
    for j := 1 to n do
        if S[i, j].empty() then
            c[i, j] = 0
        else
            for k in S[i, j] do
            c[i][j] = max(c[i][j], c[i][k]+c[k][j]+1)
```

13.2

f[i,j]表示A的前i个数是否存在元素和为j。

• 初始化:

```
egin{array}{ll} \circ & f[i,0] = True \ \circ & f[i,j] = False, \ i=0 \ \&\& \ j 
eq 0 \end{array}
```

• 状态转移:

$$\begin{array}{l} \circ & f[i,j] = f[i-1,j] \; if \; s_i > j \\ \circ & f[i,j] = f[i-1,j] ||f[i-1,j-s_i], \; if \; s_i \leq j \end{array}$$

时间复杂度O(nS)

13.4

f[i]表示以第i个数结尾的最长非减序列的长度

```
• 初始化: f[1] = 1
```

• 状态转移: $f[i] = \max\{1, f[j] + 1\}, j < i, A[j] \le A[i]$

时间复杂度 $O(n^2)$

13.5

f[i,j]表示前i个数的j-划分最低代价。

先求出X的前缀和S[1..n]

- 初始化:
 - f[i,1] = S[i]f[1,j] = S[1]
- 状态转移: $f[i,j] = \min_{k=1}^{i-1} \{ \max\{f[k,j-1], S[i] S[k] \} \}$

时间复杂度 $O(kn^2)$, 空间复杂度O(kn)

改进:

- f[k,j-1]是关于k的增函数,而S[i]-S[k]是关于k的减函数,可以转化成找两函数交点的问题,可以用二分法解决,时间复杂度为O(knlogn)
- f[*,j]只与f[*,j-1]有关,空间复杂度可以降为O(n)

13.8

- 1) f[i,j]表示X的前i个字符组成的串和Y的前j个字符组成的串的最长公共子序列。
 - 初始化: f[i,j] = 0, i = 0 | |j = 0|
 - 状态转移: $f[i,j] = \max\{f[i,j-1], f[i-1,j], f[i-1,j-1] + I\{X[i] = Y[j]\}\}$
- 2) f[i,j]表示X的前i个字符组成的串和Y的前j个字符组成的串的最长公共子序列。
 - 初始化: f[i,j] = 0, i = 0 | |j = 0|
 - 状态转移:

$$f[i,j] = \max\{f[i,j-1], f[i-1,j], f[i-1,j-1] + I\{X[i] = Y[j]\}, f[i,j-1] + I\{X[i] = Y[j]\}\}$$

- 3) f[i,j,k]表示X的前i个字符组成的串和Y的前j个字符组成的串的最长公共子序列(X的字符重复出现次数不超过k次)。
 - 初始化: f[i,j,k] = 0
 - 状态转移:
 - \circ 若X[i] = Y[j]:
 - $f[i, j, 1] = \max\{f[i-1, j-1, k] + 1\}$
 - $f[i, j, k] = \max\{f[i, j 1, k 1] + 1\}$
 - o 若 $X[i] \neq Y[j]$:
 - $f[i, j, 0] = \max\{f[i, j 1, k], f[i 1, j, k]\}$

13.9

f[i,j]表示以T[i]开头和以T[j]结尾的两个相同连续字串的长度。

- 初始化: f[i,j] = 0
- 状态转移: f[i,j] = f[i+1,j-1] + 1, T[i] = T[j]
- $ans = \max\{f[i,j]\}$

13.10

f[i,j]表示A[1..i]和B[1..j]的最短公共超序列。

$$f[i,j] = \begin{cases} B[1..j], & i = 0 \\ A[1..i], & j = 0 \\ S[i-1,j-1]. \ add(A[i]), & i,j > 0 \&\&A[i] = B[j] \\ S[i,j-1]. \ add(B[i]), & i,j > 0 \&\&A[i] \neq B[j]\&\&||S[i,j-1]|| < ||S[i-1,j]|| \\ S[i-1,j]. \ add(A[i]), & i,j > 0 \&\&A[i] \neq B[j]\&\&||S[i,j-1]|| \geq ||S[i-1,j]|| \end{cases}$$

- 1) 不正确。 $X = \langle ABC \rangle, Y = \langle BACA \rangle, Z = \langle A_XB_YA_YC_YB_XA_YC_X \rangle, Z' = \langle ABAC \rangle$
- 2) f[i,j]为X[1..i]和Y[1..j]能否合成为Z[1..i+j]。
 - f[i,j] = (f[i-1,j] &&Z[i+j] = X[i]) ||(f[i,j-1] &&Z[i+j] = Y[j])
- 3) f[i,j,k]为X[1..i]和Y[1..j]合成为Z[1..k]需要删除的元素集合。

$$f[i,j,k] = \min \begin{cases} f[i-1,j,k-1], & Z[k] = X[i] \\ f[i,j-1,k-1], & Z[k] = Y[j] \\ f[i-1,j,k]. \ add(X[i]) \\ f[i,j-1,k]. \ add(Y[j]) \\ f[i,j,k-1]. \ add(Z[k]) \end{cases}$$

- 1) f[i]表示s[1..i]是否合法。
 - $f[i] = True \ iff \ \exists j < i, f[j] \&\&dict(s[j+1..i])$
- 2) f[i]表示s[1..i]的最后一个合法单词的起始位置-1。
 - f[i] = j iff f[j] > 0 && dict[j+1..i]
 - 递归求解合法单词序列: getSeq(n) = getSeq(f[n]) + S[f[n] + 1..n]

13.13

- 1) f[i,j]表示S[i...j]的最长回文子序列长度。
 - 初始化: f[i,j] = 0
 - 状态转移: $f[i,j] = \max\{f[i+1,j], f[i,j-1], f[i+1,j-1] + 2I\{S[i] = S[j]\}\}$

2)

- 免根据1) 求出f[i, j]。
- s[i]表示S[1..i]可以拆分的最少会问数量。
 - 初始化: $s[0] = 0, s[i] = \infty (i > 0)$
 - 。 状态转移: $s[i] = \min_{j=0}^{i-1} \{s[j]+1\}, f[j+1][i] = i-j$

时间复杂度和空间复杂度都为 $O(n^2)$

13.15

- 1) f[i,j]表示x[1..i]能否兑换金额j。
 - $f[i,j] = f[i-1,j]||f[i,j-x_i]|$
- 2) f[i,j]表示x[1..i]能否兑换金额j。
 - $f[i, j] = f[i-1, j] ||f[i-1, j-x_i]|$
- 3) f[i,j,k]表示x[1..i]能否兑换金额j,且使用不超过k枚硬币。
 - $f[i, j, k] = f[i-1, j, k]||f[i, j-x_i, k-1]|$
 - 时间复杂度为O(nvk)

13.16

f[i]表示顶点i所在子树的最小顶点覆盖的大小,且顶点i在该最小顶点覆盖中。

g[i]表示顶点i所在子树的最小顶点覆盖的大小,且顶点i不在该最小顶点覆盖中。

• 状态转移:

$$\circ \ \ f[i] = 1 + \Sigma_{parent[j]=i} \min\{f[j], g[j]\}$$

$$\circ \ g[i] = \sum_{parent[j]=i} f[j]$$

时间复杂度为O(n)

13.18

f[i]表示到第i个旅店的最小惩罚。

• 状态转移:
$$f[i] = \min_{j=1}^{i-1} \{f[j] + (200 - (a_i - a_j))^2, a_i - a_j < 200\}$$

更新f[i]时记录每个旅店最小惩罚对应的前一个旅店位置last[i]

13.23

f[i]表示顶点i所在子树的友好度评分总和最大值,且顶点i在名单中。

g[i]表示顶点i所在子树的友好度评分总和最大值,且顶点i不在名单中。

• 状态转移:

$$ullet f[i] = \Sigma_{parent[j]=i} g[j]$$

$$\circ \ g[i] = \Sigma_{parent[j]=i} \max\{f[j], g[j]\}$$

13.24

换个角度思考, 想象是两个骑手。

f[i,j]表示对前i个店划分后的最短路程, i>j, 且第一个骑手以i店为结尾, 第二个骑手以j店为结尾。

- 初始化: f[1,1] = 0, f[2,1] = dist(1,2)
- 状态转移:

$$\begin{array}{l} \circ & f[i+1,j] = f[i,j] + dist(i,i+1), j = 1,2,\ldots,i-1 \\ \circ & f[i+1,i] = \min_{j=1}^{i-1} \{f[i,j] + dist(j,i+1)\} \end{array}$$

$$\circ f[i+1,i] = \min_{i=1}^{i-1} \{f[i,j] + dist(j,i+1)\}$$

本质上是讨论 p_{i+1} 分配给哪个骑手。

时间复杂度为 $O(n^2)$

1)

- CLIQUE
 - 。 优化问题:输入无向图,输出最大团大小。
 - · 判定问题: 输入无向图和k, 判断图中是否有大小为k的团。
- KNAPSACK
 - 优化问题: 输入n个物品、每个物品大小和价值、背包大小, 输出背包能装物品的最大价值。
 - 判定问题:输入*n*个物品、每个物品大小和价值、背包大小和价值k,输出背包能否装价值不小于*k*的物品。
- INDEPENDENT-SET
 - 。 优化问题:输入无向图,输出最大独立集。
 - o 判定问题:输入无向图和k,输出图中是否存在大小为k的独立集。
- VERTEX-COVER
 - 。 优化问题:输入无向图,输出最小点覆盖。
 - · 判定问题,输入无向图和k,输出图中是否存在大小为k的点覆盖。

2)

- CLIQUE
 - 优化=>判定: 多项式内解出优化问题, 再把优化结果和k比较即可。
 - 。 优化<=判定: 对k的所有取值进行判定,即可解决优化问题,因为k不超过|V|,故还是多项式时间。
- KNAPSACK
 - 优化=>判定: 多项式内解出优化问题, 再把优化结果和k比较即可。
 - 优化<=判定: 对k的所有取值进行判定,即可解决优化问题,因为k不超过价值总和,故还是多项式时间。
- INDEPENDENT-SET
 - 优化=>判定: 多项式内解出优化问题, 再把优化结果和k比较即可。
 - 。 优化<=判定: 对k的所有取值进行判定,即可解决优化问题,因为k不超过|V|,故还是多项式时间。
- VERTEX-COVER
 - 优化=>判定: 多项式内解出优化问题, 再把优化结果和k比较即可。
 - 。 优化<=判定: 对k的所有取值进行判定,即可解决优化问题,因为k不超过|V|,故还是多项式时间。

3)

- CLIQUE
 - 。 给定无向图和k, 验证一个点集其是不是大小为k的团。
 - 验证完全图 $O(V^2)$, 验证点数为k, O(V).
 - o 所以是NP问题。
- KNAPSACK
 - \circ n个物品、每个物品大小和价值、背包大小、价值k, 验证一个物品集合是不是能放入背包且价值不小于k。

- \circ 验证大小之和不大于背包容量O(n), 验证价值之和不小于k也是O(n)
- o 所以是NP问题。
- INDEPENDENT-SET
 - 给定无向图和k, 验证一个点集其是不是大小为k的点独立集。
 - \circ 验证点和点之间是否相邻 $O(V^2)$, 验证点数为k, O(V).
 - o 所以是NP问题。
- VERTEX-COVER
 - 。 给定无向图和k, 验证一个点集其是不是大小为k的点覆盖。
 - \circ 验证每个边的两个端点是不是至少有一个在点覆盖中O(EV), 验证点数为k, O(V)。
 - o 所以是NP问题。

假设 $P <_P Q$ 且 $Q <_P R$ 。

- $P \leq_P Q$: 存在一个转换函数 $T_1(x)$,**且** $T_1(x)$ **为多项式时间**,使得对于P的合法输入x,转换为 $T_1(x)$ 是Q的合法输入,且两者输出相同。
- $Q \leq_P R$: 存在一个转换函数 $T_2(x)$,**且** $T_2(x)$ **为多项式时间**,使得对于Q的合法输入x,转换为 $T_2(x)$ 是R的合法输入,且两者输出相同。

对于P的合法输入x, $T_1(x)$ 为Q的合法输入, $T_2(T_1(x))$ 是R的合法输入, $\mathbf{L}T_2(T_1(x))$ **为多项式时间**, 三者输出相同。

则 $T_2(T_1(x))$ 为 $P \leq_P R$ 的转换函数。

所以≤₽是一个传递关系。

20.3

 $O(n^2) + O(n^4) = O(n^4)$

20.4

- 如果P问题能在多项式时间内归约到Q问题,说明P问题可以通过多项式时间的计算以及多项式次黑 盒的调用Q问题的算法来解决。
- 排序问题多项式归约到选择问题,排序算法可以是n次调用选择算法。
- 选择问题多项式归约到选择问题,选择算法可以是调用1次排序算法然后遍历一遍完成选择。

20.5

更一般的,我们把问题求解阶为p的数归约到求解阶为q的数。即求解阶为q的算法(简称Q算法)解决求解阶为p的算法(简称P算法)。

- 第一步,调用一次Q算法,找到第q小的数t。
- 第二步,比较p和q的关系,再遍历一遍数组并和t进行比较,删除不可能是阶为p的数。当删到只剩一个数时算法停止,输出该数。否则继续第三步。
- 第三步, 更新p的值, 返回第一步。

第二步至少删一个数,所以调用O(n)次算法即可实现p算法。

p是一个变动的值,q是一个固定值,因为Q算法是已知算法。

如果还剩余k个元素 (k < q) ,此时q算法无法调用,但可用 $O(q^2)$ 的代价额外处理即可。

- 1) 如果任意一个NP完全问题可以在多项式时间内解决,则所有NP问题都可以在多项式时间内归约到NP完全问题,从而多项式时间内解决。
- 2) 证逆否命题:如果存在一个NP完全问题可能在多项式时间内解决,则所有NP完全问题都存在多项式时间的解。(因为NPC问题也是NP问题,根据1)的结论可以直接得出)

- 1) 从n个点中选k个点,验证者k个点是否是团。 $O(\binom{n}{k}) = O(\frac{n!}{k!(n-k)!}) = O(n^k)$
- 2) 伪最大团问题和最大团问题的区别在于k的性质:
 - 伪最大团问题*k*是一个常数,不依赖于n;
 - 最大团问题*k*是一个参数,依赖于*n*。

所以该多项式算法不能证明P=NP。

21.4

- 1) 对于一个析取范式 $C_1 \vee C_2 \vee \cdots \vee C_n$ 只需要一项 C_i 为真即可。
 - $\exists C_i$ 为真时当且仅当 $\forall l \in C_i, \neg l \notin C_i$.
 - 多项式时间内可以检查一个项是否为真, 即平方级别代价遍历即可。
- 2) CNF-SAT的输入转化为DNF-SAT的输入这一步暂未发现多项式级别算法,转换函数T(x)不是多项式时间的。

21.5

- 1) 子集和问题: 给定自然数S和 $A = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$ 。
 - 令背包大小为S, 且k = S, 物品大小和价值都是 $A = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$, 使用背包问题的算法, 输出是否存在大小和不超过S, 且价值和不低于k = S的放法。
 - 输出结果就是子集和问题的结果。
- 2) f[i,j]表示前i个物品装进大小为j背包的最大价值。
 - 状态转移: $f[i,j] = \max\{f[i-1,j], f[i-1,j-weight[i]] + value[i]\}$
- 3) 时间复杂度和空间复杂度都是O(nW)。
 - 时间复杂度讲的是算法相对于输入规模的代价。
 - 输入规模的代价指的是输入的二进制编码的长度。
 - 输入规模,其实是 $logW + \sum_{i=1}^{n} log \ weight[i] + \sum_{i=1}^{n} log \ value[i] = O(nlogW)$ 。
 - O(nW)相对于O(nlogW)是指数级别的,因此不代表找到了一个多项式时间的算法。

- 先证明SET-COVER是NP问题:
 - 对于一个给定解,判定其大小是否为k, 再检查全集中每个元素是否都在这个解中,多项式时间代价。
- 再证明DOMINATION-SET可以多项式归约到SET-COVER:
 - o 对于一个DOMINATION-SET,给定无向图G,令全集U为顶点集合V,对于每个顶点 v_1,v_2,\cdots,v_n ,将其和其所有邻居为子集,也就是 S_1,S_2,\cdots,S_n ,调用集合覆盖算法,判定 是否存在大小为k的集合覆盖。
 - · 集合覆盖算法的判定结果就是支配集问题的判定结果,即是否存在大小为k的支配集。
- 所以SET-COVER是NPC问题。