

---

# 算法导论习题课讲义

---

## 作业解答

**Author**

舒文炫

USTC

June 28, 2023

# Contents

<b>1</b>	<b>hw4</b>	<b>3</b>
1.1	P1 . . . . .	3
1.2	P2 . . . . .	4
1.3	P3 . . . . .	5
1.4	P4 . . . . .	7
<b>2</b>	<b>hw5</b>	<b>10</b>
2.1	P1 . . . . .	10
2.2	P2 . . . . .	11
2.3	P3 . . . . .	12
2.4	P4 . . . . .	13
<b>3</b>	<b>hw6</b>	<b>13</b>
3.1	P1 . . . . .	13
3.2	P2 . . . . .	14
3.3	P3 . . . . .	14
3.4	P4 . . . . .	15
3.5	P5 . . . . .	15

# 1 hw4

## 1.1 P1

给定一颗树  $T$ , 在  $O(|T|)$  的时间内找出  $T$  的最长非平凡路径。

**Solution:** 考虑从任意顶点  $v$  出发先找到距离其最远的顶点, 然后再从该顶点找到离它最远的顶点, 则这两顶点之间的路径就是最长的非平凡路径。

正确性说明: 由于树的边数有限, 最长路径总是存在的, 并且最长路径端点必定是叶子节点, 否则再加上该端点的孩子可以得到更长的路径。

我们将证明拆为两个简单的引理。

**引理 1.** 如果某顶点  $v_1$  恰好是某最长路径的一个端点, 那么距其最远的点一定在其对应的某一条最长路径上。

**证明:** 设从  $v_1$  出发距其最远的点为  $v_n$ , 其中的路径  $P_1 = v_1 \dots v_n$ , 则  $v_n$  必定是其另一个端点, 否则存在一个其他的端点  $x$ , 使得  $P = v_1 v_2 \dots v_i \dots x$  是该最长路径, 其中  $v_i$  是  $P$  首次离开  $P_1$  的节点. 结合  $v_n$  距离  $v_1$  最远, 可以得到  $\text{len}(v_i \dots x) \geq \text{len}(v_i \dots v_n)$ , 而  $P$  是最长路径, 从而  $\text{len}(v_i \dots x) \leq \text{len}(v_i \dots v_n)$ . 从而  $\text{len}(P_1) = \text{len}(P)$ , 即得到  $P_1$  也是一条最长路径. 即  $v_n$  在某条最长路径上。

**引理 2.** 从任意一个顶点  $v_1$  出发, 距离其最远的顶点一定在某条最长路径上。

**证明:** 由引理, 如果  $v_1$  恰好是某最长路径的端点的情况, 已经得证。

我们证明  $v_1$  不是最长路径的端点的情况. 此时设从  $v_1$  出发距其最远的点为  $v_n$ , 其中的路径  $P_1 = v_1 \dots v_n$ 。

假设还有一条最长路径  $P_2 = s_1 s_2 \dots s_m$ 。则  $P_1, P_2$  有两种情况, 其一, 相交, 即存在一个  $i_1, j_1, l$  使得  $v_{i_1+h} = s_{j_1+h}, \forall h \leq l$ 。然后根据  $v_n$  距离  $v_1$  最远, 可以得到  $\text{len}(v_{i_1+l} \dots v_n) \geq \text{len}(v_{i_1+l} \dots s_m)$ 。从而可以得到

$$\text{len}(s_1 \dots v_{i_1}) + \text{len}(v_{i_1} \dots v_{i_1+l}) + \text{len}(v_{i_1+l} \dots v_n) \geq \text{len}(s_1 \dots v_{i_1}) + \text{len}(v_{i_1} \dots v_{i_1+l}) + \text{len}(v_{i_1+l} \dots s_m)$$

记  $P_3 = s_1 \dots v_{i_1} \dots v_{i_1+l} \dots v_n$ , 也即  $\text{len}(P_3) \geq \text{len}(P_2)$  而  $P_2$  是最长的路径, 可以得到  $\text{len}(P_2) \geq \text{len}(P_3)$ , 从而  $\text{len}(P_3) = \text{len}(P_2)$ , 也即  $P_3$  是一条最长路径。而  $v_n$  是其中端点。得证。

第二种情况, 不相交。注意到  $v_n$  肯定是叶子节点, 从  $v_n$  到  $s_1$  有一条路径, 和  $P_1$  交于  $v_{i_2}$  和  $P_2$  交于  $s_{j_2}$ 。类似的分析可以得到  $P_4 = s_1 \dots s_{j_2} \dots v_{i_2} \dots v_n$  是一条最长路径, 从而同样得证。

结合这两个引理, 原问题的正确性可以得到说明。

时间复杂度, 由于只需要两次 dfs, 时间复杂度为  $O(|T|)$ . 算法大致如下

---

**Algorithm 1: DFS**

---

**Input:** 树  $T$ , 节点  $V$ , 当前距离  $l$   
**Output:** 最长非平凡路径  $P$   
// 这里考虑用一般图的数据结构, 方便从任意节点开始做 DFS, 树还得用  
     $child, parent$

```
1 全局变量  $maxl$  初始化为 0,  $P1, P$  初始化为空,  $P1$  保存当前路径,  $P$  保存最长
   路径;
2  if  $u == NULL$  then
3     if  $l > maxl$  then
4          $maxl = l$ ;
5          $P = P1$ ;
6         Return ;
7     end
8      $P1.append(v)$ ;
9     for  $u$  in  $v.adjacent$  do
10        DFS( $T, u, l+1$ );
11         $P1.delete(u)$ ;
12    end
13 end
```

---

---

**Algorithm 2: 最长非平凡路径**

---

**Input:** 树  $T$   
**Output:** 最长路径  $P$

```
1 任取一个节点  $v$ ;
2  $P = DFS(T, v, -1)$ ;
3  $P$  最后一个节点即为最远节点, 记为  $u$ ;
4  $P = DFS(T, u, -1)$ ;
5 Return  $P$ ;
```

---

## 1.2 P2

1 给定前序中序确定后序, 要求时间复杂度  $O(n)$ 。

简单分析, 前序遍历第一个节点为树的根节点, 如果可以在中序遍历中找到这个节点位置为  $s$ , 那么在其左边的部分为左子树中序遍历, 右边为右子树中序遍历, 先序遍历序列之后的  $s$  长度为左子树的先序遍历, 剩下的为右子树的先序遍历, 从而可以很自然用递归的方式恢复出整颗树, 自然也能给出其后序遍历序列, 后序遍历序列为左子树

后序遍历序列 + 右子树后序遍历序列 + 根节点。算法如下。

---

**Algorithm 3: PTW**

---

**Input:** 序列  $P[1:l] = p_1p_2\dots p_l$ , 序列  $I[1:l] = i_1\dots i_l$ , 当前序列长度  $l$   
**Output:** 序列  $W[1:l] = w_1\dots w_l$   
 // find(A,a) 返回, a 在序列 A 中的位置  
 1  $s = \text{find}(I, P[1]);$   
 //  $P[2:s+1]$  表示取出 P 的 2 到  $s+1$  构成的新序列  
 2  $W1 = \text{PTW}(P[2:s], I[1:s-1], s-1);$   
 3  $W2 = \text{PTW}(P[s+1:l], I[s+1:l], l-s);$   
 4  $W = w1 + W2 + P[1];$   
 5 return W;

---



---

**Algorithm 4: 给定前序中序确定后序**

---

**Input:** 序列  $P[1:n] = p_1p_2\dots p_n$ , 序列  $I[1:n] = i_1\dots i_n$ , 当前序列长度  $n$   
**Output:** 序列  $W[1:n] = w_1\dots w_n$   
 1  $W = \text{PTW}(P[1:n], I[1:n], n);$   
 2 return W;

---

时间复杂度因为每个节点只会访问一次故为  $O(n)$ , 满足题目要求。

**2 给定前序后序确定中序。**

实际上给定前序后序无法唯一确定一颗树, 故无法给出其后序排列。反例很容易, 这里不再赘述。

### 1.3 P3

给定无向带权图  $G = (V, E, w)$ , 找出代价最小的两颗生成树  $T_1, T_2$ 。

如果只要一颗最小生成树比较容易得到, 可以使用 Prim 算法, 使用二叉最小堆, 时间复杂度为  $O(E \log V)$ 。如果有不同的最小生成树, 需要返回两个不同的最小生成树, 否则返回的是一个最小生成树以及一个次小生成树。要得到次小生成树, 我们考虑基于如下的定理。

**Theorem 1.1.** 如果  $|V| \leq |E|$ , 设  $T$  为  $G$  的一颗最小生成树, 则图  $G$  中包含边  $(u, v) \in T$  和边  $(x, y) \notin T$ , 使得  $(T - \{(u, v)\}) \cup \{(x, y)\}$  是  $G$  的一颗次优生成树。

**证明:** 考虑在生成最小生成树的过程中产生的一个切割  $(S, V - S)$ , 跨越切割的边如果存在两条或以上, 在生成最小生成树的过程中, 我们选择的是权值最小的边, 可以记为  $(u, v)$ , 为了生成次优的生成树, 我们选择另一条边  $(x, y)$ , 满足  $w_{xy} \geq w_{uv}$ , 否则我们只会得到最小生成树。则我们得到一个新的生成树  $T' = (T - \{(u, v)\}) \cup \{(x, y)\}$ 。如果改变了多条边只会使得权值更大, 不满足次优的定义。因此这里有且只有一条边被改变。所有这样得到的生成树取总权值最小的, 即得到了次优生成树。

从而我们的算法可以考虑从最小生成树出发, 每次添加一条不在最小生成树中的边, 此时会生成一个环, 找到环除去加入的边之外权值最大的边, 将其删去, 记录此时的权值, 最后找到所有这样生成的树权值最小的, 即为我们所要的代价最小的第二颗生

成树。算法如下

---

**Algorithm 5:** 代价最小两颗生成树

---

**Input:**  $G = (V, E, w)$   
**Output:** 代价最小的两颗生成树  $T_1, T_2$   
// 先调用 **prim** 算法得到最小生成树以及其对应的权值。  
1  $T_1, \text{weight} = \text{Prim}(G);$   
// 这里实现可以给所有边初始化 **flag=0**, 然后在 **prim** 算法中对所有在最小生成树的边标记一个 **flag=1**, 然后从任意点进行 DFS, 只选出 **flag=0** 的点  
2 **for**  $e=(u,v)$  **in**  $E/T_1$  **do**  
3      $p = \text{Find\_max\_weight}(u, v, T_1);$   
   // 返回最大边权值对应的边  
4      $\text{weight1} = \text{INF};$   
5      $\text{weight2} = \text{weight} - p.\text{weight} + e.\text{weight};$   
6     **if**  $\text{weight2} < \text{weight1}$  **then**  
7          $\text{weight1} = \text{weight2};$   
8          $T_2 = T_1 - p + e;$   
9     **end**  
10 **end**  
11 **Return**  $T_1, T_2;$ 

---

---

**Algorithm 6:** Find\_max\_weight

---

**Input:**  $u, v, T$ **Output:** 最大权值对应的边

```
1 对每一个节点初始化  $2^i$  级节点祖先数组  $v.father[i]$ , 考虑递推公式
    $v.father[i+1] = (v.father[i]).father[i]$ 。;
2 初始化节点的深度, 保存在  $v.depth$  中;
3 初始化节点到  $2^i$  节点祖先路径中最大权值对应的边的数组  $v.max[i]$ , 递推公式
    $v.max[i+1] = \text{argmax}(v.max[i], v.father[i].max[i])$ ;
4 if  $u.depth < v.depth$  then
5   | swap( $u, v$ );
6 end
7  $i = \text{floor}(\log(u.depth))$ ;
8  $maxe = u.max[0]$ ;
9 while  $u.depth \neq v.depth$  do
10  | if  $u.father[i].depth < v.depth$  then
11  |   |  $i--$ ;
12  | end
13  | else
14  |   |  $maxe = \text{argmax}(maxe, u.max[i])$ ;
15  |   |  $u = u.father[i]$ ;
16  | end
17 end
18 for  $i = \text{floor}(\log(u.depth)); i \geq 0; i--$  do
19  | if  $u.father[i] \neq v.father[i]$  then
20  |   |  $maxe = \text{argmax}(maxe, u.max[i], v.max[i])$ ;
21  |   |  $u = u.father[i]$ ;
22  |   |  $v = v.father[i]$ ;
23  | end
24 end
25 return  $maxe$ ;
```

---

这里考虑使用倍增的方法寻找最近公共祖先, 并且在寻找最近公共祖先的过程中保持当前已知最大权值对应的边。初始化时间只需要  $V \log V$ , 最后只需要  $\log V$  时间即能实现返回最大权值对应的边, 最多执行  $E$  次, 所以总时间复杂度  $O(E \log V)$ 。

#### 1.4 P4

考虑有向带权图  $G = (V, E, w)$ , 其中  $w$  表示  $E$  上的权重, 有正有负。对图的路径  $(v_1, v_2, \dots, v_k)$ , 定义它的乘积:  $\prod_{i=1}^k w(v_i, v_{i+1})$  其中要求  $(v_i, v_{i+1}) \in E$ 。输入  $G$  和点对  $(s, t)$ , 请设计快速算法找出  $s$  至  $t$  的一条乘积最大路径。如果这样的路径不存在, 请输出 N/A。

**方法一:** 首先分析一下路径中有环的情况, 记环  $C$  的权值的乘积为  $W_C$ , 那么可以分为下面五种情况讨论, 如果  $W_C > 1$  那么不断经过这个环可以使乘积不断增大, 此

时乘积最大路径不存在。如果  $-1 \leq W_C < 1$ , 此时经过此环会使乘积绝对值减小, 故乘积最大的路径不会经过这个环。如果恰好为 1, 乘积不会变, 所以是否经过此环不影响结果。如果  $W_C < -1$  经过此环偶数次可以是乘积不断增大, 所以乘积最大路径不会存在。如果  $-1 < W_C < 0$  此时经过此环偶数次会减小, 所以乘积最大路径不能经过这个环。

综上, 可以考虑修改 Bellman-Ford 算法, 我们所需要的只有经过权值乘积绝对值大于 1 的环, 对于负的环只需要经过两次就可以让权值增大, 所以我们需要运行 BF 算法, 其中需要松弛  $2|V|$  次。为了判断乘积最大路径是否存在, 还需要再运行一次这样的 BF 算法看权值乘积是否继续增加。

因为这里权值有正有负, 所以在松弛时需要考虑每个顶点最小的乘积和最大的乘积, 初始化为正无穷和负无穷。用 `v.pmax` 保存最大乘积路径的前驱, `v.pmin` 保存最小乘积路径的前驱。

---

**Algorithm 7:** relax

---

**Input:** 节点 `u, v`, 边权值 `w(u,v)`

```

1 if v.max < max(u.max × w(u,v), u.min × w(u,v)) then
2   v.max = max(u.max × w(u,v), u.min × w(u,v)) v.pmax=u if
   u.max × w(u,v) > u.min × w(u,v) then
3     v.choose=max
4   end
5 else
6   v.choose=min
7   end
8 end
9 if v.min > min(u.max × w(u,v), u.min × w(u,v)) then
10  v.min = min(u.max × w(u,v), u.min × w(u,v)) v.pmin=u if
    u.max × w(u,v) < u.min × w(u,v) then
11    v.choose=max
12  end
13 else
14   v.choose=min
15  end
16 end

```

---

最后如果 `t.max` 为负无穷, 则 `s` 不可达 `t`, 如果权值还会更新, 则存在绝对值大于 1 的环, 乘积最大路径不存在, 其他情况下根据 `choose` 来判断通过 `max` 回溯还是 `min` 回溯, 最后通过回溯得到乘积最大路径。

**方法二:** 考虑到权值中没有 0, 同时权值中有正有负, 我们先考虑绝对值的情况, 如果有一个乘积绝对值最大的路径

$$|w_1 w_2 \dots w_n| = \max$$

, 同时取一个对数, 再加一个符号, 即转化为求权值为  $-\ln|w_i|$  求和的最小值, 也即将原图的权值替换为  $-\ln|w_i|$  的最短路径。之后想去掉绝对值, 考虑出现奇数个符号最后乘积为负, 偶数个符号最后乘积为正, 我们可以将这两种情况分开考虑。将边的权



值拆分成权值的绝对值  $e.weight$  和权值的符号  $v.symbol$ 。通过记录经过符号的次数的奇偶来分为正路径和负路径, 分别存储在  $v.distance[0]$  和  $v.distance[1]$  中。这里可以直接使用 Bellman-Ford 算法来更新, 这样如果存在正的最短路径, 就是我们想要的结果。如果原图没有正的最短路径, 也就是更新到最后  $v.distance[0]=inf$ , 但是存在负的路径, 我们其实需要负的最长路径, 这是可以通过重新考虑权值为  $ln|w_i|$  的图, 寻找负的最短路径得到。如果两种路径都不存在, 那就不存在输出 N/A。当然如果 Bellman-Ford 判断出了负环, 也输出 N/A。必要的 relax 需要调整如下

---

**Algorithm 8:** relax

---

**Input:** 节点  $u, v$ , 边  $e$

```

1  if  $e.symbol = 1$  then
2      if  $v.distance[1] > u.distance[0] + e.weight$  then
3           $v.distance[1] = u.distance[0] + e.weight;$ 
4           $v.p[1]=u;$ 
5      end
6      if  $v.distance[0] > u.distance[1] + e.weight$  then
7           $v.distance[0] = u.distance[1] + e.weight;$ 
8           $v.p[0]=u;$ 
9      end
10 end
11 else
12     if  $v.distance[1] > u.distance[1] + e.weight$  then
13          $v.distance[1] = u.distance[1] + e.weight;$ 
14          $v.p[1]=u;$ 
15     end
16     if  $v.distance[0] > u.distance[0] + e.weight$  then
17          $v.distance[0] = u.distance[0] + e.weight;$ 
18          $v.p[0]=u;$ 
19     end
20 end

```

---

实际上有环的话回溯也不是很方便, 可能得用一个栈来记录多次经过同一个节点所选择的边。

## 2 hw5

### 2.1 P1

1. 给定二分图，设计算法找出最大匹配。分析时间复杂度与正确性。

方法一，匈牙利算法，图论里面已经介绍过，时间复杂度  $O(VE)$

方法二，考虑到转化为图的最大流问题，添加一个源点  $s$  和一个汇点  $t$ ，对于二分图  $(X, Y, E)$ ，添加  $s$  到  $X$  中所有点的有向边，将  $X, Y$  之间的无向边替换为  $X$  到  $Y$  的有向边，然后添加  $Y$  中点到  $t$  的有向边。对每条边我们赋最大容量为 1。这样我们得到了新图  $G$ ，以及图  $G$  上每条边的容量限制。我们有如下引理：

**引理 3.** 如果二分图  $(X, Y, E)$  有一个匹配  $M$ ，那么  $G$  中存在一个整数值的流  $f$  使得  $|f| = |M|$ 。反之  $G$  中的整数值流  $f$  也可以对应二分图中的一个匹配  $M$ ，使得  $|f| = |M|$ 。

如果二分图存在一个匹配  $M$ ，我们定义流  $f$  如下：如果  $(u, v) \in M$ ，则  $f(s, u) = f(u, v) = f(v, t) = 1$  对于其他的边定义  $f(u, v) = 0$ 。容易验证  $f$  满足容量限制和流量守恒。横跨切割  $(\{s\} \cup X, \{t\} \cup Y)$  的流量  $|f| = |M|$

如果  $G$  存在一个整数值的流  $f$ ，我们定义匹配

$$M = \{(u, v) : u \in X, v \in Y, f(u, v) > 0\}.$$

因为每个节点  $u$  只有一条进入的边  $(s, u)$ ，所有  $u$  至多有一个单位流量进入，根据流量守恒，至多有一个流量流出，但是  $f$  是整数值的，故流入  $u$  的一个单位流量至多只能从一条边流出，也就是恰好存在一个节点  $v \in Y$  使得  $f(u, v) = 1$ 。对每个  $v \in Y$  也有对称的结论，从而  $M$  是一个匹配。且  $|f| = |M|$ 。

为了说明说明可以从最大流推出最大匹配，我们还需要证明如果容量函数只能取整数值，那么用 Ford-Fulkerson 方法生成的最大流只能是整数值的，且对所有的节点  $u, v$  都有  $f(u, v)$  是整数。

这点我们只需要注意 Ford-Fulkerson 算法在每次迭代是寻找增广路径，所增加的流量是增广路径上容量的最小值，而这个值为整数。从而迭代每次归纳可以得到结果。

最后我们只需要在新图  $G$  上运行 Ford-Fulkerson 算法，然后取出其中流量大于 0 且端点不是  $s, t$  的边，即构成原来二分图的最大匹配。转化时间复杂度  $O(V + E)$ ，Ford-Fulkerson 算法时间复杂度  $O(VE)$ ，最后得到最大匹配时间复杂度  $O(V + E)$ ，从而总时间复杂度  $O(VE)$ 。

2. 给定二分图，请找出它的最大独立集，给出时间复杂度并提供严格的正确性分析。提示：考虑最小割与最大独立集的关系。

首先我们如果得到图的一个覆盖集  $C$ ，将该覆盖集中顶点从原图中删去，就能得到原图的一个独立集。且在原图中对独立集取补相应的也能得到原图的覆盖集。那么我们要找最大独立集，实际上就是找原图的最小覆盖集，然后取顶点集的补集。

为了找到原图的最小覆盖，我们证明最小覆盖数等于最大匹配数。

首先给定一个匹配  $M$ ，以及任意一个覆盖  $C$ ，我们有如果  $e = (u, v) \in M$ ，即有  $u \in C$  或者  $v \in C$ ，从而  $|C| \geq |M|$ 。

如果我们从最大匹配  $M$  构造出一个点覆盖  $C$ ，使得  $|C| = |M|$  即证明了最小覆盖数等于最大匹配数。

考虑二分图  $(X, Y)$ , 我们用第一题的算法先得到了该图的最大匹配  $M$ , 那么从  $Y$  中未被匹配且未被标记的点出发, 按照经过一条未匹配边, 一条匹配边的顺序遍历尽可能所有路径, 将有可能路径经过  $X, Y$  的点标记, 最后取  $X$  中被标记的点和  $Y$  中未被标记的点取出来, 即为该二分图的一个覆盖. 这个操作只需要从每个  $Y$  中寻找不在  $M$  中的且未被标记的点, 做 DFS, 并在选择边时按照交错的方法选择即可, 时间复杂度在  $O(VE)$ .

如果  $Y$  中有点没有被匹配且没有被标记, 那么一定会被选择作为交错路径的起点而被标记, 所以  $Y$  中所有没有被标记的点一定被  $M$  匹配, 同时对应  $X$  中的点如果没有被匹配, 交错路径一定不会经过这个点, 从而我们选出的点一定为匹配  $M$  其中边的一个端点, 且由交错路径的选取不会存在选出  $XY$  的点为  $M$  中一条边的两个端点的情况, 所有这个点集大小为  $|M|$ .

下面证明所有边都被这样的点覆盖, 实际上只需要证不存在顶点在  $X$  中未被标记而  $Y$  中被标记的边即可. 如果这条边不在  $M$  中, 我们会从  $Y$  中该点出发经过该边到底  $X$  中对应的点, 那么  $X$  中点会被标记, 如果这条边在  $M$  中, 那么我们就不会将其作为交错路径的起点, 但是其有标记, 那么只能是从  $X$  中经过这一条边过来, 这样  $X$  中对应的点一定会被标记. 从而所有的边都被该点集覆盖了.

综上我们的算法, 先使用 1 中算法得到最大匹配  $M$ , 基于该最大匹配  $M$  从  $Y$  中未被匹配且未被标记的顶点出发走交错路径, 将沿途顶点标记, 取  $X$  中标记顶点和  $Y$  中未被标记顶点, 即为所求最小覆盖, 最后将最小覆盖关于点集求补集得到最大独立集

## 2.2 P2

给定有向图  $G = (V, E)$  以及  $f : E \rightarrow R^+$  与  $g : V \rightarrow R^+$ , 其中  $f$  代表经过边  $e$  的代价,  $g$  代表访问节点  $v$  的收益. 设计算法找出有向环  $C$  使得收益比  $\frac{\sum_{v \in C} g(v)}{\sum_{e \in C} f(e)}$  最大. 分析时间复杂度与正确性.

考虑如果存在一个最优解  $r^*$ , 那么对于任意的环  $C$  我们都有

$$\frac{\sum_{v \in C} g(v)}{\sum_{e \in C} f(e)} \leq r^*$$

, 从而问题转化为

$$r^* \sum_{e \in C} f(e) - \sum_{v \in C} g(v) \geq 0$$

对所有的环都成了. 反过来如果  $r \leq r^*$ , 那么必存在一个环  $C'$  使得

$$r \sum_{e \in C'} f(e) - \sum_{v \in C'} g(v) \leq 0$$

, 对于一个给定的  $r$ , 考虑图  $G' = (V, E, w)$  为其中  $V, E$  原图  $G$  的一个复制, 边  $e = (u, v)$  权值定义为  $rf(e) - g(v)$ , 这样如果  $G'$  中存在负环  $C$ , 我们就有  $r \sum_{e \in C} f(e) - \sum_{v \in C} g(v) \leq 0$ . 这时只需要取  $r = \frac{\max_v g(v)}{\min_e f(e)}$  开始对图  $G'$  运行 Bellman-ford 算法, 判断其中是否有负环, 然后用二分的方法, 最后可以在给定精度  $\epsilon$  下得到结果, 时间复杂度为  $O(VE \log \frac{\max_v g(v)}{\min_e f(e)})$ . 这里取  $r = \frac{\max_v g(v)}{\min_e f(e)\epsilon}$  是因为对于  $a, b, c, d \in R^+$ , 如果  $\frac{a}{b} \leq \frac{c}{d}$  那么  $\frac{a}{b} \leq \frac{a+c}{b+d} \leq \frac{c}{d}$ .

## 2.3 P3

**问题 3** (25 分). 给定 (无向) 图  $G = (V, E)$  以及  $f : E \rightarrow \mathbb{R}^+$  表示每条边的距离。已知下列线性规划问题可用于求解  $(s, t)$ -最短路径。

$$\begin{aligned} & \max d_t \\ \text{subject to} & \\ & d_s = 0, \\ & d_v \leq d_u + f((u, v)) \quad \forall (u, v) \in E, \\ & d_v \geq 0 \quad \forall v \in V. \end{aligned}$$

给出上述线性规划问题的对偶问题，并尝试通过最小费用流问题 (Min-Cost Flow) 解释该对偶问题可用于求解  $(s, t)$ -最短路径。

这里感觉是一个有向图，如果是无向图就会需要同时满足  $d_u \leq d_v + w(u, v)$  和  $d_v \leq d_u + w(v, u)$ ，这只能  $d_u = d_v, w(u, v) = w(v, u) = 0$  感觉很奇怪  
先把问题转成标准型

$$\begin{aligned} & \max d_t \\ & d_s \leq 0 \\ & d_u - d_v \leq f(u, v) \quad \forall (u, v) \in E \\ & d_v \geq 0 \quad \forall v \in V \end{aligned}$$

那么其对偶问题

$$\begin{aligned} & \min \sum_{(u, v) \in E} f(u, v) y_{(u, v)} \\ & \sum_v y_{(s, v)} + y_0 \geq 0 \\ & \sum_v y_{(u, v)} - \sum_v y_{(v, u)} \geq 0 \quad \forall (u, v), (v, u) \in E, u \in V / \{s, t\} \\ & \sum_v y_{(s, v)} - \sum_v y_{(v, s)} \geq 1 \\ & y_{(u, v)}, y_0 \in \{0, 1\} \quad \forall (u, v) \in E \end{aligned}$$

这里多出来的变量  $y_0$  是因为原问题有  $|E| + 1$  个约束，不过在目标函数中并没有体现  $y_0$  因为其前系数为 0，所以可以不考虑这个变量。

如果我们对  $(u, v) \notin E$ ，设置  $c(u, v) = 0, c(v, u) = 0$ ，对  $(u, v) \in E$ ，设置  $c(v, u) = 1, c(u, v) = 0$  该条边的费用为  $f(u, v)$ 。对于  $s$  设置  $c(s, v) = 0 \quad \forall v \in V$ 。那么上面对偶问

问题 4 (25 分). 考虑如下的线性规划问题  $P$ :

$$\begin{aligned} & \max c^T x \\ \text{subject to} & \\ & a_i^T \leq b_i \text{ for } 1 \leq i \leq m', \\ & a_i^T = b_i \text{ for } m' + 1 \leq i \leq m, \\ & x_j \geq 0 \text{ for } 1 \leq j \leq n', \\ & x_j \in \mathbb{R} \text{ for } n' + 1 \leq j \leq n. \end{aligned}$$

将上述问题表示成  $\max c^T x'$  subject to  $A'x \leq b'$ ,  $x' \geq 0$  的标准形式, 并给出其对偶问题  $D$ 。  
继续给出  $D$  的对偶问题, 并证明其等于  $P$ 。

Figure 1: Caption

题还可以写为

$$\begin{aligned} \min & \sum_{(u,v) \in E} f(u,v) y_{(u,v)} \\ & y_{(u,v)} \leq c(u,v) \forall u,v \in V \\ & \sum_v y_{(u,v)} - \sum_v y_{(v,u)} \geq 0 \forall u \in V / \{s,t\} \\ & \sum_v y_{(t,v)} - \sum_v y_{(v,t)} \geq 1 \\ & y_{(u,v)}, y_0 \geq 0, \forall (u,v) \in E \end{aligned}$$

这里因为需要求最小值, 我们只需要约束条件里面取等号就可以了, 这其实就是认为将原图中所有边反向之后, 求从  $t$  点净流量为 1, 汇入到  $s, y_{(u,v)}$  表示通过的每一条反向边的流量, 每条边的费用为  $f(u,v)$  的最小费用流问题。其结果即为  $s$  到  $t$  的最短路径长度。

## 2.4 P4

题目约束那一块少了  $x_i$ , 应该是 typo

这一题按照标准型一步步转化为对偶, 以及对偶的对偶即可, 最后验证对偶的对偶恰好就是原问题, 不想码公式了 orz

## 3 hw6

### 3.1 P1

证明欧拉定理

证明: 考虑  $Z_n^*$  中所有元素, 设为

$$x_1, x_2, \dots, x_{\phi(n)},$$

其中每一个  $x_i$  满足  $\gcd(x_i, n) = 1$ 。对每一个  $x_i$  考虑  $y_i = ax_i \bmod n$ 。由于  $Z_n^*$  是模  $n$  乘法群, 故  $y_i \in Z_n^*$ , 下证每一个  $y_i$  各不相同, 否则  $\exists i, j, y_i - y_j = 0$  即  $a(x_i - x_j) \equiv 0 \bmod n$ 。

也即  $n|a(x_i - x_j)$  但是  $\gcd(n, a) = 1$ , 由贝祖定理,  $\exists x, y \in Z, \text{s.t. } xn + ay = 1$  两边同乘  $(x_i - y_i)$ , 可以证明  $n|(x_i - y_i)$  然而这是不可能的, 因为  $|x_i - y_i| < n$ 。推出矛盾, 也即  $y_i$  各不相同, 从而  $y_i$  是  $x_i$  的一个置换。那么我们有

$$\begin{aligned} x_1 \dots x_{\phi(n)} &= y_1 \dots y_{\phi(n)} \\ &= a^{\phi(n)} x_1 \dots x_{\phi(n)} \bmod n \end{aligned}$$

从而  $a^{\phi(n)} \equiv 1 \pmod n$

### 3.2 P2

设  $(e, n)$  与  $(d, n)$  为一对 RSA 公钥与私钥。张三将密文  $P$  加密为明文  $C = P^e \bmod n$ , 准备发送给李四。过程中, 王五截获明文  $C$ , 将其伪造为  $S = Cr^e \bmod n$ , 并发送给李四。李四尝试通过私钥解密该信息, 得到  $P = S^d \bmod n$ 。李四认为  $P$  是垃圾信息并丢弃, 被王五得到。

1. 为什么李四会认为  $P$  是垃圾信息?

**solution:** 考虑数字签名, 张三在发送消息  $P$  时会先使用函数  $h$  作用在  $P$  上, 得到  $h(P)$  然后使用私钥对其加密, 并将这个与加密后的明文同时发送给李四。李四在接收到消息后, 通过公钥解密消息摘要, 然后解密明文计算哈希, 对比发现哈希值不同, 故认为这是垃圾信息。

2. 王五能不能通过已知信息破译  $P$ ?

这取决于  $r$  的选取

3. 为使王五能破译成功,  $r$  需要如何选取?

因为李四按照私钥解密得到的是  $(Pr)^{ed} \equiv Pr \bmod n$ , 这个被王五得到, 如果我们可以使  $Pr \equiv P \bmod n$ , 那么王五就可以破译出密文  $P$ 。这时只需要选择  $r \equiv 1 \bmod n$  即可。

### 3.3 P3

给定一个无向图  $G$  和正整数  $k$ , 判断  $G$  中是否存在一条长度至少为  $k$  的简单路径 (经过每个顶点至多一次)。证明该问题是 NP 完全的。

**solution:** 定义  $\text{LONGEST-PATH} = \{ \langle G, k \rangle : \text{图 } G \text{ 存在一条长度至少为 } k \text{ 的简单路径} \}$ , 首先证明其为 NP 的。因为给定了一条长度为  $k+1$  的顶点串  $v_1 v_2 \dots v_{k+1}$  我们很容易在多项式时间内验证其是否为图  $G$  中的一条长度为  $k$  的简单路径。遍历一遍判断是否有重复的顶点并且对应的边是否在边集中即可。

此时限制  $k = |V| - 1$ , 添加一个新顶点  $u$  同时对于图  $G$  中的所有顶点  $v$  连边  $(v, u)$ , 构成新的图  $G'$ 。这个操作只需要在  $O(V)$  的时间内做完。从而在  $G'$  上如果存在哈密顿回路  $P = v_1 v_2 \dots v_i u v_{i+1} \dots v_n$ , 那么将  $(v_i, u), (v_{i+1}, u)$  删去, 就得到原图  $G$  中长度为  $|V| - 1$  的简单路径。反之也对。从而我们可以在多项式时间将哈密顿回路问题规约到存在长度为  $|V| - 1$  的简单路径问题。由于哈密顿回路问题是 NPC 的, 从而  $\text{LONGEST-PATH}$  是 NPC 的。

### 3.4 P4

已知问题 A 和问题 B 可互相多项式时间内 Karp 归约, 若 A 是 NP 完全的, 能否得出结论 B 也是 NP 完全的? 若是请给出证明, 若否请给出反例。

B 是 NP 完全的, 下面给出证明。

首先证 B 是 NP 的, 因为  $B \leq_P A$ , 所以存在一个多项式时间可计算的函数

$$f\{0,1\}^* \rightarrow \{0,1\}^*,$$

满足对所有的  $x \in \{0,1\}^*$ ,  $x \in B$  当且仅当  $f(x) \in A$ . 而 A 是 NPC 的, 所有 A 是 NP 的, 其存在一个多项式时间算法 P, 和一个多项式规模的证书 y, 验证语言 A. 那么对于  $x \in B$ , 我们可以在多项式时间内将其变成  $f(x) \in A$ , 并通过 A 的多项式时间算法 P 验证  $f(x)$ , 从而将  $P(f(x), y)$  的输出作为 B 的验证算法的输出, 这样我们得到了 B 的多项式时间验证算法, 也即 B 是 NP 的。

然后证任意 NP 问题可以多项式时间规约到 B, 这是因为任意 NP 问题  $LL \leq_P A$ , 同时我们有  $A \leq_P B$ , 由规约的传递性, 我们得到  $L \leq_P B$ .

综上, B 是 NPC 的。

### 3.5 P5

给定一个无向图  $G = (V, E)$  和正整数 k, G 的一个 k-因子是 G 的一个子图 H, 满足对于任意  $v \in V$ , v 出现在 H 中且 v 的度数为 k. (1-因子即为图的完美匹配) 给出判断一个图是否存在一个 k-因子的多项式时间算法

我们可以在多项式时间内解决一般图完备匹配问题 (blossom algorithm), 所以这里我们注意考虑将 k-factor 问题转化为另一个图上的完备匹配问题

考虑这样的规约, 对于所有的  $v \in G$ , 我们考虑拆成  $X(v) = \{x_1, \dots, x_{d(v)}\}$  和  $Y(v) = \{y_1, \dots, y_{d(v)-k}\}$  构成的完全二分图, 这里是合理的, 因为如果存在  $d(v) < k$ , 那么可以直接判断 k-factor 不存在。同时对于  $X(v)$  中的点, 还要和  $X(u)$  中对应的点连边, 如果  $(u, v) \in E$ . 所有的  $X(u), Y(u)$  以及对应的边构成图  $G'$ . 这样只需要关于图 G 规模的多项式时间构造出图  $G'$ .

下面证明图  $G'$  上存在完美匹配等价与原图 G 上存在 k-factor。

如果  $G'$  上存在完美匹配  $M'$ , 对每个  $u$  其  $Y(u)$  中顶点只能和  $X(u)$  中顶点相配, 这样  $X(u)$  中只能剩下  $d(u) - (d(u) - k) = k$  个点要与其他  $v$  对应的  $X(v)$  中的点相配, 且每个  $X(v)$  中有且只有一个点与  $X(u)$  中  $k$  个点之一相配, 将这样的  $X(u)$  中的点缩成原图中的  $u$  并且如果存在  $x_{ui} \in X(u), x_{vj} \in X(v)$  使得  $(x_{ui}, x_{vj}) \in M'$ , 我们就有  $(u, v) \in M$ . 那么这样 M 就是原图 G 的一个 k-factor。

如果原图 G 存在一个 k-factor 记为 M, 那么对于  $e = (u, v) \in M$ , 我们可以得到  $(x_{ui}, x_{vj}) \in M'$  对于某个  $i, j$ . 那么对于  $X(u)$  中剩下的  $d(u) - k$  个点我们让其和  $Y(u)$  对应的点分配相配, 将其加入  $M'$  中, 这样我们得到了  $M'$  为图  $G'$  的完备匹配。

综上, 我们得到了多项式时间判断是否存在 k-factor 的算法。

## References