运筹作业

131110009 王瑾旸

1. 比尔霍夫定理

(a) 证:按照定义,所求的多边形为:

$$\begin{cases} -x \le 0 \\ Cx = d \end{cases}$$

若 X 为置换矩阵,则存在 1 到 n 的一个排列 $j_1j_2j_3\cdots j_n$,使得 X 中有且仅有

$$X_{1j_1}, X_{2j_2}, \dots, X_{nj_n}$$
这 n 项为 1,其余均为 0。

则 $A_{J(\hat{x})}$ 为:(不积极的约束对应的行均记为 0,对结果没有影响)

 j_i 个为 0。

下面求 $rank \begin{pmatrix} A_{J(\hat{x})} \\ C \end{pmatrix}$,由于 $j_1 j_2 j_3 \cdots j_n$ 为一个排列,因此这些指标互不相同。将 C 中的后 n 行与 A 中的 0 对应的行交换位置,可以得到:

$$rank \binom{A_{J(\hat{x})}}{C} = rank \binom{B_1}{B_2} \\ \vdots \\ B_2 \\ \vdots \\ B_n \\ I \quad I \quad I \quad I \end{pmatrix}, \quad \not\exists + B_i = \begin{pmatrix} -1 \\ & \ddots \\ & & -1 \\ 1 \quad 1 \quad 1 \quad 1 \quad 1 \quad 1 \\ & & & -1 \\ & & & & -1 \\ & & & & -1 \\ & & & & & -1 \end{pmatrix} \overrightarrow{\sqcap}$$

知:

$$rank \begin{pmatrix} A_{J(\hat{x})} \\ C \end{pmatrix} = rank \begin{pmatrix} B_1 & & & \\ & B_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & B_n \\ I & I & I & I \end{pmatrix} \geq rank \begin{pmatrix} B_1 & & & \\ & B_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & B_n \end{pmatrix} = n^2$$

所以
$$rank \begin{pmatrix} A_{J(\hat{x})} \\ C \end{pmatrix} = n^2$$
,因此 X 为顶点。

(b) 先求 rank(C) 。由于 C 的前 n 行和和后 n 行和相等,均为 $\mathbf{1}_{n^2}^T$,因此秩最多为 2n-1 。

再由 C 可通过行变换变为: $\begin{pmatrix} I & I & \cdots & I \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1^T & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1^T \end{pmatrix},$ 这个矩阵的秩为 2n-1,因此 rank(C) =2n-1。

由之前的结论,若 x 为顶点,则 x 中至多有 2n-1 个非零元。因此,必然存在 X 的某行或者某列,使得改行只有一个非零元(否则与至多 2n-1 个非零元矛盾)。由双随机矩阵的定义,该行的非零元必定为 1。则 X 除去该行和该列后剩余部分组成的矩阵为(n-1)×(n-1) 维的双随机矩阵。从 A 和 C 中去掉已满足的约束后,A 的剩余部分为 $(n-1)^2$ × $(n-1)^2$ 对角阵,C 的剩余部分为相同格式的 2(n-1)× $(n-1)^2$ 阶矩阵,所以剩余部分的秩为 n-1,因此这个(n-1)×(n-1) 的矩阵依然是(n-1)×(n-1) 双随机矩阵的顶点。这样的过程可以依次做下去。由归纳可知,顶点均为置换矩阵。

2. 高曼塔克定理

(a) 记:
$$A_1 = (a_2 \quad a_3 \quad \cdots \quad a_M), A_2 = (a_{M+1} \quad a_{M+2} \quad \cdots \quad a_N)$$
 则原命题为:

$$\exists v, s.t \begin{pmatrix} a_1^T \\ A_1^T \\ A_2^T \\ -A_2^T \end{pmatrix} v \le \begin{pmatrix} \varepsilon \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

由择一定理,得若原命题不成立,则下面的命题成立:

$$\exists u = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ s \end{pmatrix}, s.t \begin{cases} (a_1 \quad A_1 \quad A_2 \quad -A_2) \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ s \end{pmatrix} = 0$$

$$\begin{pmatrix} \varepsilon \quad 0 \quad 0 \quad 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ s \end{pmatrix} < 0$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ y \\ z \\ s \end{pmatrix}$$

由第三个不等式得: x>0。令 $w=\begin{pmatrix}1\\y\\x\\z-s\\x\end{pmatrix}$,即为题目中第二个命题所对的形式。

(b) 考虑互补松弛条件:

$$\begin{cases} z_{i}^{*} = 0, i = 1, \dots, M \\ z_{i}^{*} > 0, i = M + 1, \dots, N \\ z_{i}^{*} = 0, i = N + 1, \dots, m \end{cases}$$

$$b_{i} - a_{i}'(x^{*} + \varepsilon v) = b_{i} - a_{i}'x^{*} - \varepsilon a_{i}'v = 0$$

$$i = M + 1, \dots, N$$

因此 $x^* + \omega$ 也满足互补松弛条件,因而是最优解。

此时,找适当的 ε 使得 ϵa_i 'v较小,此时有:

$$\begin{cases} a_1'(x^* + \varepsilon v) < b \\ a_i'(x^* + \varepsilon v) \le b, i = 2, \dots, N \\ a_i'(x^* + \varepsilon v) = b, i = N + 1, \dots, M \\ a_i'(x^* + \varepsilon v) < b, i = M + 1, \dots, m \end{cases}$$

因此存在满足所给条件的最优解。

$$\begin{cases} b_i - a_i ' x^* = 0, i = 1, \dots, M \\ b_i - a_i ' x^* = 0, i = M + 1, \dots, N \\ b_i - a_i ' x^* < 0, i = N + 1, \dots, m \end{cases}$$

$$z_i^* = 0, i = N + 1, \dots, m$$

因此 $z^* + \delta w$ 也是最优解。此时找适当小的 δ ,有:

$$\begin{cases} z_{1}^{*} > 0 \\ z_{i}^{*} \geq 0, i = 2, \dots, M \\ z_{i}^{*} > 0, i = M + 1, \dots, N \\ z_{i}^{*} = 0, i = N + 1, \dots, m \end{cases}$$

因此存在满足条件的最优解。

(d) 由(b)和(c)知,存在一对最优解 \tilde{z} 和 \tilde{x} ,使得 $\tilde{z}_i=0$ 和 b_i-a_i ' $\tilde{x}=0$ 仅在 i=2,···,M 内同时取到,即同时取 0 的约束个数至多为 M-1。

依次重复上面的过程,不断减小同时为0的项的个数,由归纳可知存在严格互补的最优解对。

3. 单纯形算法

程序:

A = [1, -2, -2, 3; 2, -3, -1, 1; 0, 0, 1, 0; -1, 0, 0, 0; 0, -1, 0, 0; 0, 0, -1, 0; 0, 0, 0, -1]

b=[0;0;1;0;0;0;0]

c=[-3;5;-1;2]

x=[0;0;0;0]

J=[4,5,6,7]

y=[0,0,0,0]

z=[0;0;0;0;0;0;0]

while 1

b0=b-A*x;

i=0;

i=1;

A0=A(J,:)';

z(:)=0;

```
z(J)=-inv(A0)*c
k=0;
for i=1:7
if z(i) < 0
k=i;
break
end
end
if k==0
break
end
for i=1:4
if J(i)==k;
y(i)=-1;
else
y(i)=0;
end
end
deltaX=inv(A0')*y'
A1=A*deltaX
a=min(b0(find(A1(:)>0))./A1(find(A1(:)>0)));
j=intersect(find(b0./A1(:)==a),find(A1(:)>0));
j=j(1);
for i=1:4
if J(i)==k;
J(i)=j;
end
end
J=sort(J)
x=x+a*deltaX;
end
X
输出: (最终结果)
\mathbf{x} =
     0.5000
           0
     1.0000
           0
```

4. 凸函数性质

(a) 在定义域上 $\phi'(x) = 1 - \frac{1}{1+x}$, $\phi''(x) = \frac{1}{(1+x)^2}$,因此由二阶导大于 0 可知 ϕ 是凸的,因

此最小值点处 $\phi'(x) = 0$, 求得 x=0 时取到最小值。

(b)
$$\Delta x_{nt} = -(\Delta \phi)^{-1} \nabla \phi = -(\frac{1}{(1+x^2)})^{-1} \frac{x}{1+x} = -x - x^2$$

因此有: $x_{k+1} = x_k + \Delta x_{nt} = -x_k^2$

因此有二次收敛性。

for i=1:7

(c) 当 $x \in (-1,1)$ 时牛顿法收敛于最小值点,收敛速度为二次收敛; $x \in [1,+\infty)$ 时发散(出现不在定义域内的点)。

5. 不可行原始对偶路径算法

```
程序:
A=[1,-2,-2,3;2,-3,-1,1;0,0,1,0;-1,0,0,0;0,-1,0,0;0,0,-1,0;0,0,0,-1];
b=[0;0;1;0;0;0;0];
c=[-3;5;-1;2];
x0=[0;0;0;0];
z=[1;1;1;1;1;1;1];
s0=[1;1;1;1;1;1;1];
delta=0.0001;
for j=1:100
p1=A*x0+s0-b;
d1=A'*z+c;
if norm(p1)<delta && norm(d1)<delta && dot(s0,z)<delta;
break;
end;
S=diag(s0);
Z=diag(z);
m=size(A,1); n=size(A,2);
A0=[zeros(m,m),A,eye(m);A',zeros(n,n),zeros(n,m);S,zeros(m,n),Z];
b0=[-p1;-d1;-s0.*z];
X=A0\b0;
z1=X(1:7);
x1=X(8:11);
s1=X(12:18);
p2=1;
for i=1:7
if s0(i)>0 && s1(i)<0
p2=min(p2,-s0(i)/s1(i));
end
end
d2=1;
```

```
if z(i)>0 && z1(i)<0
d2=min(d2,-z(i)/z1(i));
end
end
s=((s0+p2*s1)'*(z+d2*z1))/(s0'*z);
s=s*s*s;
b0(12:18)=b0(12:18)+s*(s0'*z/m)*ones(7,1);
X=A0\b0;
z1=X(1:7);
x1=X(8:11);
s1=X(12:18);
p2=1;
for i=1:7
if s0(i)>0 && s1(i)<0
p2=min(p2,-s0(i)/s1(i));
end
end
d2=1;
for i=1:7
if z(i)>0 && z1(i)<0
d2=min(d2,-z(i)/z1(i));
end
end
x0=x0+min(1,0.99*p2)*x1;
s0=s0+min(1,0.99*p2)*s1;
z=z+min(1,0.99*d2)*z1;
end
x0
```