



# 浙江大学

## 本科实验报告

课程名称:	应用运筹学基础
实验名称:	编程实现单纯形法和对偶单纯形法
姓 名:	胡晨旭 蒋仕彪 刘明锐 章启航
学 号:	3170104243 3170102587 3170105696 3170104343
专 业:	求是科学班（计算机）
指导教师:	张国川

2020 年 01 月 07 日

# 应用运筹学基础-实验

## 1. Simplex 实现

### 1.1 原理说明

- 线性规划 (Linear Programming)

$$\begin{array}{l} \min_x \quad c^T x + d \\ \text{s.t.} \quad Ax \leq b \\ \quad \quad Px = q \end{array} \quad \Rightarrow \quad \begin{array}{l} \max_x \quad c^T x \\ \text{s.t.} \quad Ax \leq b \\ \quad \quad Px = q \\ \quad \quad x \geq 0 \end{array} \quad \Rightarrow \quad \begin{array}{l} \max_x \quad c^T x \\ \text{s.t.} \quad Ax = b \\ \quad \quad x \geq 0 \end{array}$$

- 由于仿射函数既是凸函数又是凹函数，所以优化问题是 min 还是 max 问题不大；常数  $d$  对优化问题的解没有影响，一般也可以去掉。
  - 对于  $x \leq 0$  的变量可以取反代替，无限制的变量可以取  $x = x_0 - x_1$  代替。
  - 对于  $Ax \geq b$  的约束可以取反代替，等式  $Ax = b$  可以拆成  $Ax \geq b$  和  $Ax \leq b$  代替。
  - 对于  $Ax \leq b$  这个约束，可以通过添加非负变量将其松弛成等式。所以我们总能将线性规划转成右侧的形式。
- 本代码中，将中间的形式（去除  $Px = q$ ）视为标准输入形式，随后在计算时使用右侧形式。
  - 单纯形法 (Simplex Method) (以 max 模型为例)
    1. 将  $A$  中的基变量消成单位矩阵，并把目标函数基变量的系数都消成 0。
    2. 以字典序顺序找一个  $c_j > 0$  的非基变量  $j$  入基。
    3. 以字典序顺序考察  $b_i > 0$  的行，确定一行  $i$  使得  $\frac{b_i}{A_{ij}}$  最小（对于  $j$  最紧的限制）。
    4. 拿第  $i$  行去消，把每一行的  $A_{i,j}$  以及目标函数的  $c_j$  都消成 0。即第  $i$  行的基变量出基。
    5. 重复步骤 2 ~ 4 直到检验数全大于 0。
    - 根据 Bland's 法则，按照字典序入基出基，一定能够停止。

- 单纯形表 (Simplex Tableau)

- 变量分成基变量和非基变量：设  $c^T = [c_B^T \quad c_N^T]$ ,  $A = [A_B \quad A_N]$ ,  $x = [x_B^T \quad x_N^T]^T$
- 显然我们有  $A_B x_B + A_N x_N = b$  且  $z = c_B^T x_B + c_N^T x_N$
- 通过简单的线性变换有：

$$\begin{array}{c|cc|c} & c_B^T & c_N^T & 0 \\ \hline x_B & A_B & A_N & b \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c|cc|c} & c_B^T & c_N^T & 0 \\ \hline x_B & I & A_B^{-1} A_N & A_B^{-1} b \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c|cc|c} & 0 & c_N^T - c_B^T A_B^{-1} A_N & -c_B^T A_B^{-1} b \\ \hline x_B & I & A_B^{-1} A_N & A_B^{-1} b \end{array}$$

- 这其实就是单纯形法的形式化迭代过程

- 基可行解 (以 max 模型为例)

- 这里使用一个不同于课上讲的方法。
- 对于存在  $b_i < 0$  的问题，将松弛变量作为基并不是一个可行解，因此需要找到一个基可行解。
- 设松弛变量  $x_0 \geq 0$ ，辅助目标  $\max_x -x_0$ ，并修改限制  $Ax - 1x_0 = b$  ( $1$  是全 1 向量)。
- 第一步找到  $b_i < 0$  中绝对值最大的行  $i$  出基， $x_0$  入基。可以发现这样之后有  $b \geq 0$ ，可以对该线性规划跑单纯形法。
- 若结果  $x_0 > 0$ ，有原问题无可行解；否则将  $x_0$  删除，则已经找到原问题的一可行解。

- 将  $x_0$  删除时若  $x_0$  是非基变量，可直接删除对应列；否则需要先将  $x_0$  出基，取任意  $i$  入基。由于  $x_0 = 0$ ，这一次转轴不会造成影响。
- **对偶单纯形法**（以 max 模型为例）
  1. 取一组检验数全都  $\leq 0$  的基。
  2. 以字典序顺序找一个  $b_i < 0$  的行  $i$ ，将基变量  $i$  出基。
  3. 我们想找某个非基变量从 0 变成大于 0 来增加  $b_i$ 。在这一行中，以字典序顺序找一个  $A_{i,j} < 0$  的  $j$  使得  $|\frac{c_j}{A_{i,j}}|$  最小（这样  $j$  消完目标函数后检验数依然全都  $\geq 0$ ），让  $j$  入基。
  4. 重复步骤 2 ~ 3 直到约束右侧的值均  $\geq 0$ 。
    - 根据Bland's法则，按照字典序入基出基，一定能够停止。

## 1.2 程序设计

- **转化为标准型**

```
//将读入的问题翻译成标准形式
//这里标准形式是max z=... s.t. sigma(aijxj)<=bi xi>=0
//totn为转化后变量数，totm为转化后限制数
int totn=n,totm=0;
//min转max取负
r(j,n)c[j]=-c[j];
//考虑每个变量
r(j,n)if(e[j]==-1){
    //如果<=0，取负
    r(i,m)a[i][j]=-a[i][j];
    c[j]=-c[j];
}else if(e[j]==0){
    //如果无限制，转为x=x1-x2
    //x1占用原编号，x2占用编号为mus[j]
    mus[j]=++totn;
    r(i,m)a[i][mus[j]]=-a[i][j];
    c[mus[j]]=-c[j];
}
//输入目标函数
r(j,totn)LP::a[0][j]=c[j];
//考虑每个限制
r(i,m){
    if(d[i]<=0){// < 或 = 需要增加一个形如aix<=bi的限制
        ++totm;
        r(j,totn)LP::a[totm][j]=a[i][j];
        LP::a[totm][0]=b[i];
    }
    if(d[i]>=0){// = 或 > 需要增加一个形如aix>=bi的限制,即-aix<=-bi
        ++totm;
        r(j,totn)LP::a[totm][j]=-a[i][j];
        LP::a[totm][0]=-b[i];
    }
}
//输入矩阵大小
LP::n=totn;LP::m=totm;
```

- 这里使用前文中提到的替代方法，将读入的各种限制转化为标准形式。
  - 为了统一性，在数组  $A$  中我们将目标函数储存在  $A_{0,j}$ ，将  $b$  储存在  $A_{i,0}$ 。
- **基可行解**

```

bool init(){
    int fx=1;
    rep(i,2,m)if(a[i][0]<a[fx][0])fx=i;
    if(sgn(a[fx][0])>=0)return 1;//没有负行，已经得到初解
    pivot(fx,n+1);//取出abs最大的负行，和辅助变量转轴
    for(;;){//以m+1行为目标函数，做单纯形
        int x=0,y=0;
        rep(j,1,n+1)if(sgn(a[m+1][j])==1&&idn[j]<idn[y])y=j;//找到可以入基的变量，系数为正，取字典序最小
        if(!y)break;//没有，代表已经得到最优解
        rep(i,1,m)if(sgn(a[i][y])==1){//找到对应的出基变量
            if(!x)x=i;
            else{
                db temp=a[i][0]*a[x][y]-a[x][0]*a[i][y];//多个选择时，选增量最小的出基变量
                if(sgn(temp)==-1||(sgn(temp)==0&&idm[i]<idm[x]))//还是相同时取字典序最小
                    x=i;
            }
        }
        if(!x)assert(0);//不可能存在：init返回无界
        pivot(x,y);//转轴
    }
    if(-a[m+1][0]<=-1e-6)return 0;//如果辅助变量最后不为0，代表无解
    //将辅助变量转到n+1来舍弃
    rep(i,1,m)if(idm[i]==n+m+2){//如果辅助变量在基变量位
        int fy=1;
        rep(j,2,n+1)if(abs(a[i][j])>abs(a[i][fy]))fy=j;
        pivot(i,fy);//找系数非0位转轴，转到非基变量
        //由于已知辅助变量为0，因此转到非基变量不会导致问题
        break;
    }
    rep(j,1,n)if(idn[j]==n+m+2){//如果辅助变量不在n+1
        swap(idn[j],idn[n+1]);
        rep(i,0,m)swap(a[i][j],a[i][n+1]);//交换到n+1
        break;
    }
    //成功找到初解
    return 1;
}

```

- 运用上述方法找到一个基可行解。
- 这里将松弛变量存储在  $A_{i,n+1}$  的位置，辅助目标在  $A_{m+1,j}$ 。
- $idn$  与  $idm$  用于记录目前该行对应基变量、该列对应变量的编号。这种记录方法可以使得基变量对应的单位矩阵在  $A$  中省略。

## • 单纯形法

```

bool spx(){//单纯形，以0行为目标函数
    for(;;){
        int x=0,y=0;
        rep(j,1,n)if(sgn(a[0][j])==1&&idn[j]<idn[y])y=j;//找到可以入基的变量，系数为正，取字典序最小
        if(!y)return 1;//没有，代表已经得到最优解
        rep(i,1,m)if(sgn(a[i][y])==1){//找到对应的出基变量
            if(!x)x=i;

```

```

        else{
            db temp=a[i][0]*a[x][y]-a[x][0]*a[i][y];//多个选择时，选增量最小的
出基变量
            if(sgn(temp)==-1||(sgn(temp)==0&&idm[i]<idm[x]))//还是相同时取字典序最小
                x=i;
        }
    }
    if(!x)return 0;//找不到出基变量：答案无界
    pivot(x,y);//转轴
}
}

```

- 按照上述操作跑单纯形法。
- 注意到使用 *idn* 与 *idm* 找到字典序最小的入基变量和出基变量。
- 对偶单纯形法

```

bool dual(){//对偶单纯形，以0行为目标函数
    for(;;){
        int x=0,y=0;
        rep(i,1,m)if(sgn(a[i][0])==-1&&idm[i]<idm[x])x=i;//找到必须出基的变量，系数为负，取字典序最小
        if(!x)return 1;//没有，代表已经得到可行解（可行+对偶可行=最优）
        rep(j,1,n)if(sgn(a[x][j])==-1){//找到对应的入基变量
            if(!y)y=j;
            else{
                db temp=a[0][j]*a[x][y]-a[0][y]*a[x][j];//多个选择时，选减量最小的
入基变量
                if(sgn(temp)==-1||(sgn(temp)==0&&idn[j]<idn[y]))//还是相同时取字典序最小
                    y=j;
            }
        }
        if(!y)return 0;//找不到入基变量：对偶无界，原问题无解
        pivot(x,y);//转轴
    }
}
}

```

- 若初始解检验数全都  $\leq 0$ ，程序会选择使用对偶单纯形法。
- 可以发现，对偶单纯形法和普通单纯形法实现上一一对应。
- 转轴（入基+出基）

```

void pivot(int x,int y){//转轴
    swap(idm[x],idn[y]);//交换行列对应的变量
    //修改行数据
    db t=a[x][y];
    rep(j,0,n+1)a[x][j]/=t;//本行除以对应列的系数，使a[x][y]=1
    a[x][y]=1/t;//现在y列编号为原本的x行编号，因此这个位置值为基变量系数1除以t
    rep(i,0,m+1)if(i!=x){//修改其他行
        t=a[i][y];//取出系数，使相减后对应位a[i][y]=0
        a[i][y]=0;//现在y列编号为原本的x行编号，因此这个位置值为基变量系数0除以t
        rep(j,0,n+1)a[i][j]-=t*a[x][j];//相减
    }
}
}

```

- 转轴将  $x$  行的基变量出基，将  $y$  列的非基变量入基。

- 由于使用了  $idn$  与  $idm$ ，在转轴时需要特殊处理  $x$  行和  $y$  列，其他位置的行为和消元法一致。

注意：程序中的计算流程是先检查是否直接就是对偶可行解，是的话就使用对偶单纯形法求解，不是就使用普通单纯形法求解。

## 2. Simplex 测试

### 2.1 测试方法

- 数据生成

数据生成的思路是首先随机生成一个向量，以此向量为可行解不断添加约束条件。假设随机生成的向量为  $\hat{x}$ ，随机生成一组约束系数为  $a$ ，再随机生成一个偏移量  $o$ ，就得到了一个约束：

$a \cdot x \leq a \cdot \hat{x} + o$ 。（生成无解数据的时候仅需要添加若干组反向的约束，让  $\hat{x}$  不在约束的空间内）。

```
# randomize a feasible solution
feasible = np.random.rand(n,1) * SCALE - 0.5 * SCALE if 1 else
np.random.randint(0,100,(n,1))

# randomize the cost
cost = np.random.rand(n,1) * SCALE if 1 else np.random.randint(0,100,(n,1))

# randomize the constraint (a,b,d,e)
a = np.random.rand(n,m) * SCALE - 0.5 * SCALE if 1 else
np.random.randint(0,100,(n,m))
d = np.random.randint(0,3,(1,m)) - 1
d = np.random.randint(0,3,(1,m)) - 1
b = np.sum(feasible * a, 0) - d * np.random.rand(1,m) * SCALE if 1 else
np.random.randint(0,100,(1,m))
for i in range(n):
    tmp = random.randint(1,10)
    e[i,0] = 0 if not tmp % 3 else (1 if feasible[i,0]>0 else -1)
```

- 标准答案计算

我使用了python的科学计算库scipy中的scipy.optimization.linprog作为标准程序进行对比。

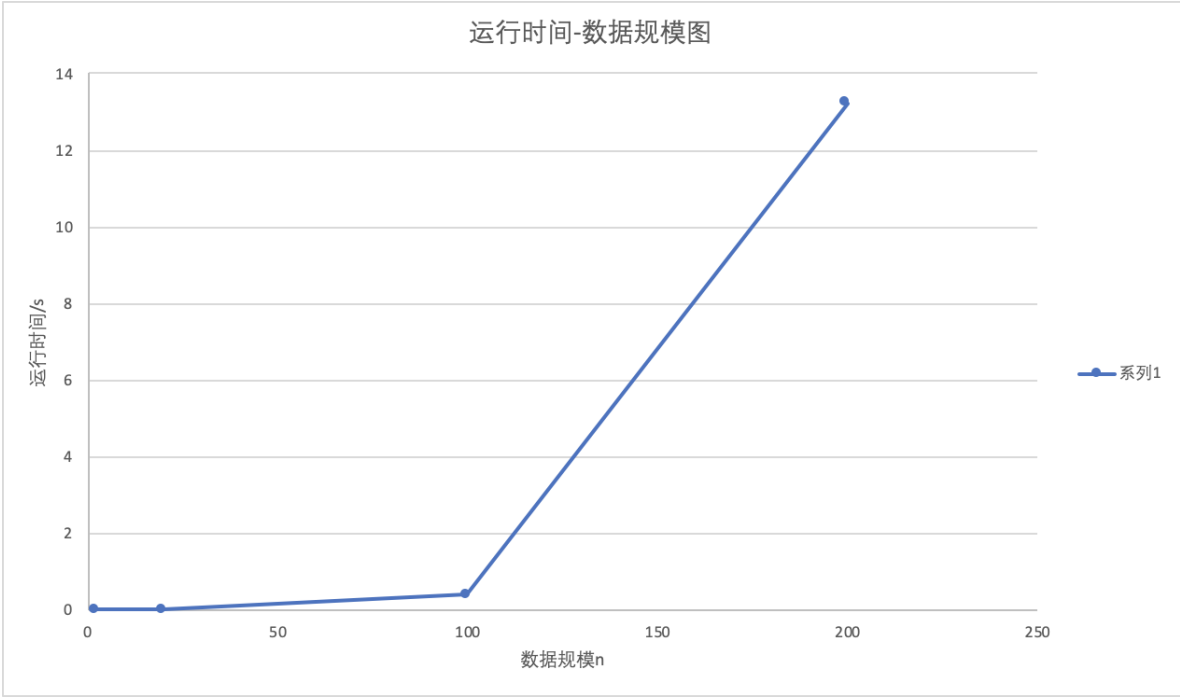
### 2.2 测试点

进行大数据的测试观察其时间与精度随着数据规模的变化情况。对于每一个数据规模，我都会随机生成100组数据，随后利用100组结果计算其平均值。

- $n:m = 2:5$ ，测试一般情况下的运行时间和精度

对于  $n:m = 2:5$  的数据，绝大多数情况下都是正常解，因此我只统计程序输出正常解的运行时间和精度。（无解和无界的情况发生比例低于1%）

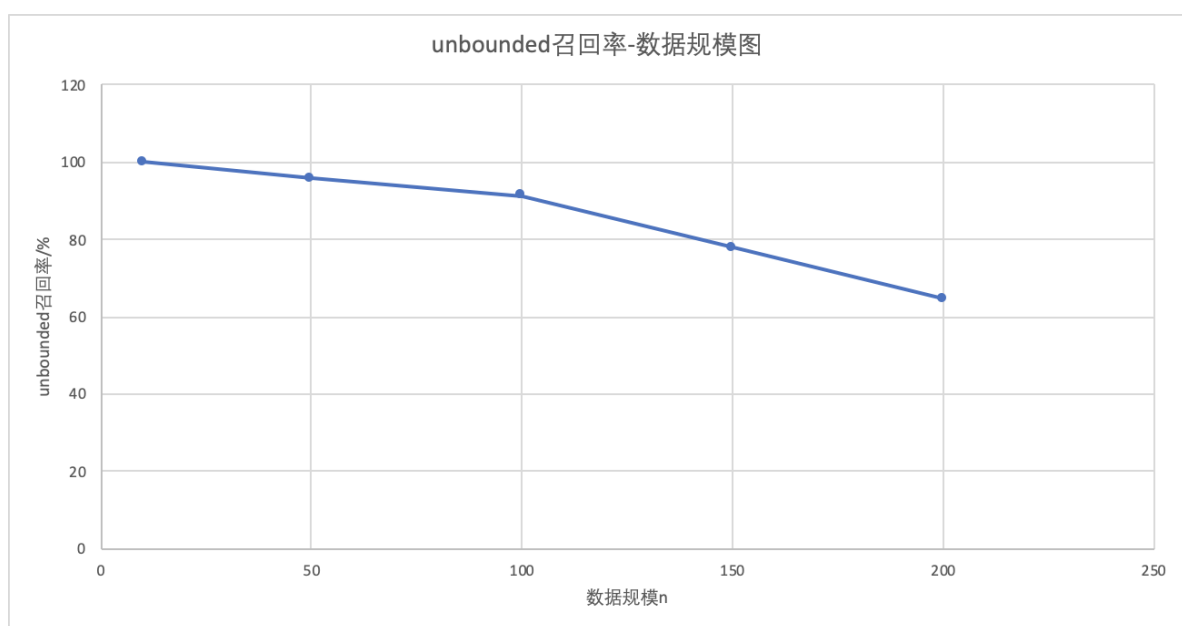
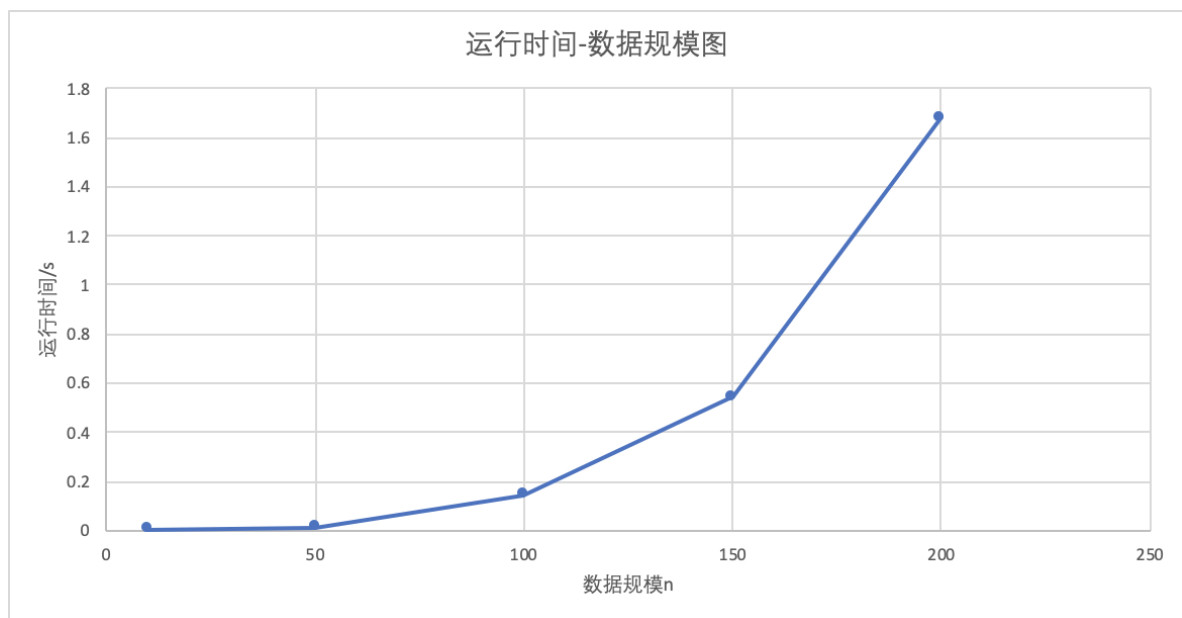
数据规模 (n,m)	运行时间	精度(%)
2,5	0.0058	1.27e-7
20,50	0.0072	1.78e-6
100,250	0.38	7.54e-7
200,500	13.23	3.57e-7



- $n:m = 1:1$ ，测试约束宽松的情况下的运行时间、精度和无界情况召回率

对于 $n:m=1:1$ 的数据，产生了很多 无界解的情况，因此除了统计计算出正常解的运行时间和精度之外，我还添加了一项无界解的召回率。

数据规模 (n,m)	运行时间	精度(%)	无界情况召回率(%)
10,10	0.0053	1.22e-7	100.0 (44/44)
50,50	0.0132	5.43e-8	95.8 (45/47)
100,100	0.1439	3.42e-8	91.2 (34/37)
150,150	0.5442	1.55e-8	77.8 (35/45)
200,200	1.6829	1.76e-8	64.7 (46/71)



- 测试对于无解测试点的判别和召回率

数据规模 (n,m)	无解召回率 (%)
20, 50	100
50, 100	100
100,100	100
150,300	100
200,500	100

## 2.3 分析

- 时间复杂度分析：单纯形法最坏情况下需要遍历每一组基可行解，对于每一组基可行解，挑出一个出基变量后，都需要遍历修改单纯形表中 $m * n$ 的单元，因此时间复杂度是 $O(C_m^n * m * n)$ 。
- 空间复杂度分析：我们的程序的最大存储单元是单纯形表。因此空间复杂度是 $O(m * n)$ 。



经过测试分析得出，我们实现的单纯形法能够解决较大规模的线性规划，在题目给出的极限情况（ $n=200, m=500$ ）下仍然取得了很高的精度，和scipy.optimize计算得出的解的误差不超过 $1e-6\%$ 。

同时，经过设置不同的数据规模，我们的程序也能够处理无有限解、无解的情况，成功达到了实验预期的目标。