# **Problem 1:Possion Equation**

Ruipeng Li, School of Physics, 1400011365

June 9, 2017

#### **Abstract**

程序的具体说明请参见 README.md 文件,本报告主要是进行一些算法的分析以及结果的报告。首先我们给出问题的描述和分析,接着我们会分析具体的算法和表现、误差,最后我们会讨论下计算结果的物理意义。代码请参见 https://github.com/Viciberty/CP.

## 1 Analysis

我们要求的是 Poisson 方程的电势场。主流的做法有两大类,第一类是先对一个维度做傅里叶变换,然后求解 ODE,第二大类是直接采用格点空间法,常见的成熟做法有有限元方法、有限差分法。在本题中,我们采用的是格点空间法,利用中心差分,然后再用迭代方法对该方程组进行迭代求解。

- 先取网格, 由边界条件, 我们取柱坐标划分;
- 选取中心差分, 用差分方程代替微分方程;
- 确认边界条件,采用电四极矩展开,并列出方程组;
- 利用超松弛迭代法对该方程组进行求解;

我们的目标是尽量提高计算的精度与速度(迭代方法还有收敛速度)。

## 1.1 列出柱坐标下微分方程

$$\begin{split} \nabla^2 \phi &= \frac{1}{\rho} \frac{\partial}{\partial \rho} (\rho \frac{\partial \phi}{\partial \rho}) + \frac{\partial^2 \phi}{\partial z^2} \\ &= \frac{\partial^2 \phi}{\partial \rho^2} + \frac{1}{\rho} \frac{\partial \phi}{\partial \rho} + \frac{\partial^2 \phi}{\partial z^2} \\ &= -\frac{0.8}{1 + e^{(\sqrt{\rho^2 + z^2} - 10(1 + 1.0Y_2^0 + 0.5Y_3^0))/0.6}} \end{split}$$

where,

$$Y_2^0(\rho, z) = \frac{1}{4} \sqrt{\frac{5}{\pi}} \left( \frac{3z^2}{\rho^2 + z^2} - 1 \right)$$

$$Y_3^0(\rho, z) = \frac{1}{4} \sqrt{\frac{7}{\pi}} \left( \frac{5z^3}{(\rho^2 + z^2)^{1.5}} - \frac{3z}{\sqrt{\rho^2 + z^2}} \right)$$

我们采用柱坐标划分,取  $\{r_k\}\{z_k\}(k=0,1,2,\cdots,N)$  分别代表  $\rho$  和 z,对此均匀划分了 N 段。

### 1.2 利用中心差分方法求出导数

记  $\phi_{i,i}$  第一个下标代表  $\mathbf{r}$ , 第二个下标代表  $\mathbf{z}$ .

$$\left(\frac{\partial^2 \phi}{\partial r^2}\right)_{i,j} = \frac{\phi_{i-1,j} + \phi_{i+1,j} - 2\phi_{i,j}}{(\Delta r)^2}$$
$$\left(\frac{\partial^2 \phi}{\partial z^2}\right)_{i,j} = \frac{\phi_{i,j-1} + \phi_{i,j+1} - 2\phi_{i,j}}{(\Delta z)^2}$$
$$\left(\frac{1}{r}\frac{\partial \phi}{\partial r}\right)_{i,j} = \frac{\phi_{i+1,j} - \phi_{i-1,j}}{2\Delta r r_i}$$

化为线性方程组

$$\left[\frac{1}{(\Delta r)^2} - \frac{1}{2(\Delta r)r_i}\right]\phi_{i-1,j} + \left[\frac{1}{(\Delta r)^2} + \frac{1}{2(\Delta r)r_i}\right]\phi_{i+1,j} + \frac{1}{(\Delta z)^2}\phi_{i,j-1} + \frac{1}{(\Delta z)^2}\phi_{i,j+1} 
= 2\left[\frac{1}{(\Delta z)^2} + \frac{1}{(\Delta r)^2}\right]\phi_{i,j} - \frac{0.8}{1 + e^{(\sqrt{r_i^2 + z_j^2} - 10(1 + 1.0Y_2^0 + 0.5Y_3^0))/0.6}}$$

我们将  $\phi_{i,j}$  排为  $N_r \times N_Z$  维向量,转为一维数组储存, $(i,j)->(i\times N_Z+j)$ ,接下来我们要求解这个稠密线性方程组 AX=b,A 为  $(N_r*N_Z)^2$  维度。

$$A_{i \times N_z + j, (i-1) \times N_z + j} = \frac{1}{(\Delta r)^2} - \frac{1}{2(\Delta r)r_i}$$

$$A_{i \times N_z + j, (i+1) \times N_z + j} = \frac{1}{(\Delta r)^2} + \frac{1}{2(\Delta r)r_i}$$

$$A_{i \times N_z + j, i \times N_z + j - 1} = A_{i \times N_z + j, i \times N_z + j + 1} = \frac{1}{(\Delta z)^2}$$

$$A_{i \times N_z + j, i \times N_z + j} = -2\left[\frac{1}{(\Delta z)^2} + \frac{1}{(\Delta r)^2}\right]$$

$$b_{i \times N_z + j} = -\frac{0.8}{1 + e^{(\sqrt{r_i^2 + z_j^2} - 10(1 + 1.0Y_2^0 + 0.5Y_3^0))/0.6}}$$

A 的其余同行元素为 0

### 1.3 确认边界条件

#### **1.3.1** r = 0 处边界条件

方程改写为:

$$2\frac{\partial^2 \phi}{\partial r^2} + \frac{\partial^2 \phi}{\partial z^2} = -f$$

其中:

$$\left(\frac{\partial^2 \phi}{\partial z^2}\right)_{0,j} = \frac{\phi_{0,j-1} + \phi_{0,j+1} - 2\phi_{0,j}}{(\Delta z)^2}$$
$$\left(\frac{\partial^2 \phi}{\partial r^2}\right)_{0,j} = \frac{2\phi_{1,j} - 2\phi_{0,j}}{(\Delta r)^2}$$

联立方程知道:

$$\frac{1}{(\Delta z)^2}\phi_{0,j-1} + \frac{1}{(\Delta z)^2}\phi_{0,j+1} + \frac{4}{(\Delta r)^2}\phi_{1,j} = \left[\frac{4}{(\Delta r)^2} + \frac{2}{(\Delta z)^2}\right]\phi_{0,j} - f$$

这样我们有

$$A_{0 \times N_z + j, 0 \times N_z + j - 1} = \frac{1}{(\Delta z)^2}$$

$$A_{0 \times N_z + j, 0 \times N_z + j + 1} = \frac{1}{(\Delta z)^2}$$

$$A_{0 \times N_z + j, 1 \times N_z + j} = \frac{4}{(\Delta r)^2}$$

$$A_{0 \times N_z + j, 0 \times N_z + j} = -\left[\frac{4}{(\Delta r)^2} + \frac{2}{(\Delta z)^2}\right]$$

# 1.3.2 $z = z_{max}$ 或 $z = z_{min}$ 或 $r = r_{max}$ 处边界条件

对于远场行为,我们可以有两种求法。第一种就是直接积分  $\int \frac{\rho(r)}{r} dV$  利用蒙卡均匀取点近似得到  $E[\frac{\rho(r)}{r}]$  或其他数值积分办法得到边界值,第二种就是利用电动力学里的电多极矩展开,展开到电四极矩。当然,我们也可以取特殊情况,即自然的边界条件,认为边界上的电势已经趋于 0,来看看大致的形状。

第一种方法: 计算二重积分

$$\int_{D} \frac{\rho(\vec{\xi})}{|\vec{r} - \vec{\xi}|} dV_{\xi} = \int_{D} \frac{\rho(\vec{\xi})}{|\vec{r} - \vec{\xi}|} \xi_{r} d\xi_{\varphi} d\xi_{r} d\xi_{z}$$

,我们简单取 D 为矩形,用计算机产生在 D 上均匀分布,且相互独立的随机变量的序列观测值  $\{\xi_n\}$  定义为  $\{g(\xi_i)\}$ ;  $j=1,2,\cdots$  是独立同分布随机序列,利用强大数律知道,

$$\lim_{n \to \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} g(\xi_i) = E[g(\xi_1)] = \frac{1}{m(D)} \int_D g(x) dV, a.s.$$

于是对于较大的 n,

$$\frac{m(D)}{n} \sum_{i=1}^{n} g(\xi_i) \approx \int_D g(x) dx$$

在本题中,我们需要计算如下积分,另D取三维 $[0,r\_int\_Max] \times [0,2\pi] \times [z\_int\_Min,z\_int\_Max]$ 

$$\frac{m(D)}{4\pi n} \sum_{i=1}^{n} \frac{f(\vec{\xi_i})}{|\vec{\xi_i} - \vec{r}|} \times (\xi_r)_i$$

where

$$\begin{split} m(D) &= r\_int\_Max \times 2\pi \times (z\_int\_Max - z\_int\_Min) \\ |\vec{\xi_i} - \vec{r}| &= \sqrt{\xi_r^2 + r^2 - 2r\xi_r cos\xi_\varphi + (\xi_z - z)^2} \end{split}$$

第二种方法: 计算电多极矩展开

$$\varphi(\vec{x}) = \frac{1}{4\pi\epsilon_0} \left[ \frac{Q}{R} - \vec{p} \cdot \nabla \frac{1}{R} + \frac{1}{6} \sum_{i,j} D_{ij} \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} \frac{1}{R} \right] + \cdots$$

,where

$$Q = \int_{V} \rho(\vec{x}')dV' = \sum_{V} f(\rho, z)\Delta V = \sum_{V} f(\rho, z)2\pi\rho\Delta\rho\Delta z,$$

由对称性知系统只有沿z方向的电偶极矩

$$\vec{p} = \int_{V} \rho(\vec{x}')\vec{x}'dV', p_z = \sum_{V} f(\rho, z)z\Delta V = \sum_{V} f(\rho, z)z \cdot 2\pi\rho\Delta\rho\Delta z$$

由对称性知,系统有轴对称性, $\mathbf{D}$  仅有对角分量,且  $D_{xx}=D_{yy}=-\frac{1}{2}D_{zz}$ ,只需计算  $D_{zz}$ 

$$D_{ij} = \int_{V} 3x'_{i}x'_{j}\rho(\vec{x}')dV', D_{zz} = \sum_{V} f(\rho, z)(3z^{2} - (\rho^{2} + z^{2}))\Delta V = \sum_{V} f(\rho, z)(2z^{2} - \rho^{2}) \cdot 2\pi\rho\Delta\rho\Delta z$$

这样,我们知道:

$$\varphi^{(0)} = \frac{Q}{4\pi\epsilon_0 R}$$
 
$$\varphi^{(1)} = -\frac{1}{4\pi\epsilon_0} \vec{p} \cdot \nabla \frac{1}{R} = \frac{\vec{p} \cdot \vec{R}}{4\pi\epsilon_0 R^3}$$
 
$$\varphi^{(2)} = \frac{1}{24\pi\epsilon_0} \sum_{ij} D_{ij} \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} \frac{1}{R}$$
 
$$\varphi = \frac{1}{4\pi\epsilon_0} \left( \frac{Q}{\sqrt{\rho_0^2 + z_0^2}} + \frac{\vec{p} \cdot \vec{r}}{(\rho_0^2 + z_0^2)^{\frac{3}{2}}} + \frac{\mathbf{D} : \vec{e}_r \vec{e}_r}{2(\rho_0^2 + z_0^2)^{\frac{3}{2}}} \right)$$
 
$$\varphi = \frac{1}{4\pi\epsilon_0} \left( \frac{Q}{\sqrt{\rho_0^2 + z_0^2}} + \frac{p_z z_0}{(\rho_0^2 + z_0^2)^{\frac{3}{2}}} + \frac{D_{zz}(z_0^2 - \frac{1}{2}\rho_0^2)}{2(\rho_0^2 + z_0^2)^{\frac{5}{2}}} \right)$$

这样,我们通过计算电多极矩,带入如上的公式,就可以得到最后的 $\varphi$ 。在编程时,我们需要做的就是积分得到电多极矩,在带入电势公式,求出边界上的电势值。但这里要注意电多极矩的展开条件l << r,其中l为电荷尺度,r为电荷到要计算的场点的距离,本题中即边界值的电势。

通过数值积分我们知道

$$\frac{Q}{\epsilon_0} = 4551.8, \frac{p_z}{\epsilon_0} = 9528.8, \frac{D_{zz}}{\epsilon_0} = 5.8513 \times 10^5$$

以上的结论是通过上次作业用蒙卡完成的数值积分,也经过了 matlab 的数值模拟验证,基本是一致的。

#### 特殊情况:

我们只要边界取得足够大,就可以做到让边界上的值趋于 0。在这样的自然边界条件下,我们可以求得电势的分布,形状应该也是大致类似的。我们可以比较与以上两种情况的差别,从而看出边界条件对整个电势求解的影响。

以上三种情况的精确程度取决于远场条件的满足情况,即我们取的边界的大小。在本题中,我们取了

$$r \in [0, 50] fm, z \in [-50, 50] fm$$

,这时电势已基本趋于0,也不至于运算量过大。

### 1.4 迭代求解线性方程组

这里我们讨论经典的迭代办法,而不考虑共轭梯度法,在柱坐标下, A 并非一个对称正定的矩阵,故由共轭梯度法无法得到精确的解。

程序中分别实现了雅克比迭代法和超松弛迭代法,由于矩阵规模太大,验证谱半径的难度比较大,故在此略去了验证收敛性和收敛速度的论证。通过经验性的尝试测试了下松弛系数,取了一个收敛速度较为优化的值。

#### 雅克比迭代法:

这是比较经典的一种迭代算法,迭代法收敛的充要条件是迭代矩阵 B 的谱半径  $\rho(\mathbf{B}) < 1$ .  $\rho(\mathbf{B})$  越小,收敛速度越快。

#### Algorithm 1 Jacobi 迭代法

1: **Do k=1,M** 

2: 
$$x_i := (b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} x_j^{(0)}) / a_{ii} \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

- 3: if  $(||x-x^{(0)}||<\epsilon)$  and  $k\leq \mathbf{M}$  STOP
- 4: if (k>M) STOP Not converged at given M and  $\epsilon'$
- 5:  $x_i^{(0)} := x_i \quad (i = 1, \dots, n)$
- 6: Enddo

#### 超松弛迭代法:

这是高斯-赛德尔法的推广,可以加快高斯-赛德尔的收敛速度。而其中的松弛系数  $\omega$  是一个在 [1,2] 的一个常数,一般通过经验来确定。

#### Algorithm 2 逐次超松弛迭代法 (SOR)

1: **Do k=1,M** 

2: 
$$x_1 := (1 - \omega)x_1^{(0)} + \omega(b_1 - \sum_{j=2}^n a_{1j}x_j^{(0)})/a_{11}$$

3: 
$$x_i := (1 - \omega)x_i^{(0)} + \omega(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j^{(0)})/a_{ii}$$
  $(i = 2, ..., n-1)$ 

4: 
$$x_n := (1 - \omega)x_n^{(0)} + \omega(b_n - \sum_{j=1}^{n-1} a_{nj}x_j)/a_{nn}$$

- 5: if  $(||x x^{(0)}|| < \epsilon)$  and  $k \le \mathbf{M}$  STOP
- 6: if (k>M) STOP Not converged at given M and  $\epsilon'$
- 7:  $x_i^{(0)} := x_i \quad (i = 1, \dots, n)$
- 8: Enddo

### 2 Results

### 2.1 蒙卡计算的边界条件

首先,我们给出蒙卡计算的边界条件下计算出的柱坐标电势分布。**可以看出,沿r轴方向,z=0处明显有一道沟!**一道沟!一道沟!

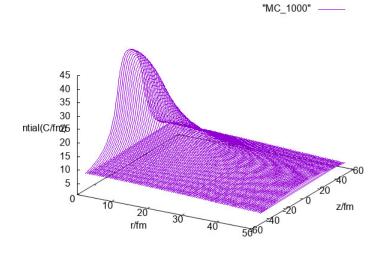


Figure 1: 蒙卡计算的边界条件下的电势分布

## 2.2 电多极矩展开下的边界条件

接着,我们给出电多极矩展开下的边界条件下的电荷分布。**可以看出,沿r轴方向,z=0 处明显有一道沟!** 一道沟! 一道沟!

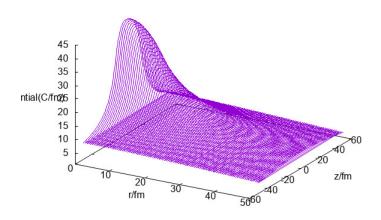


Figure 2: 电多极矩展开下的边界条件

# 2.3 自然边界条件

接着,我们给出自然边界计算出的电势分布。**可以看出,沿 r 轴方向, z=0 处明显有一道沟!**一道沟!一道沟!

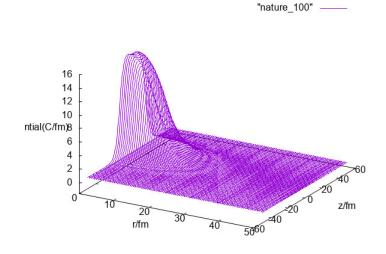


Figure 3: 自然边界下的电势分布

#### 2.4 分析

我们对比分析了下三张图。可以看出在电多极矩展开算的边界条件下和蒙卡积分边界条件下,采用超松弛算法得到的最终电势几乎是一样的。而在边界取为 0 的时候,对电势的估计是有较大的误差的,边界的影响会相当大的影响峰值。同时也可以看出,大致形状也是基本类似的,符合我们的物理直觉。

同时采用超松弛的迭代算法,收敛速度还是可以的,在精度要求不高的前提下(取无穷范数为 1e-3 次方时),可以在 3325 步左右得到一个收敛的电势场分布。收敛性较 jacobi 方法稍微好些。

**物理意义**:在这里我们求解了有源的静电学电势分布。这个源衰弱的特别快,我们取了一定的远场行为,求解了整个电场的分布情况。

# 3 Appendix: Code

```
//
//
    main.cpp
//
    PDE
//
//
    Created by RP on 6/5/17.
//
    Copyright © 2017 RP. All rights reserved.
using namespace std:
#include <iostream>
#include <math.h>
#include <cstdlib>
#include <ctime>
#define pi 3.1415926
#define N_r 100 //r division
#define N z 200 // z division
#define r Min 0 //r min(fm)
#define r Max 50 //r max(fm)
#define z Min -50 //z min(fm)
#define z Max 50 //z max(fm)
#define epsilon 1e-20 //interval epsilon
#define step 500 // steps
const double r delta = r Max * 1.0/N r;
const double z delta = (z \text{ Max-z Min})*1.0/N z;
const int r point = N + 1;
const int z_point = N_z+1;
double phi[r point*z point];
double phi 0[r point*z point];
```

```
double b [r point*z point];
double A_[r_point*z_point][r_point*z_point];
int z int Min=0;
int z int Max=N z;
int r int Min=0;
int r int Max=N r;
Assistance Function
 double f(double r, double z)
    const double radius = sqrt(z*z+r*r);
    double \cos = (radius == 0)?0 : z / radius; // origin
    const double Y20 = 0.25 * sqrt (5.0/pi) * (3 * cos * cos - 1);
    const double Y30 = 0.25* sqrt (7.0/pi)*(5*cos*cos*cos-3*cos);
    const double r0 = 10.0*(1+1.0*Y20+0.5*Y30):
    const double f value = 0.8/(1 + \exp((radius - r0)/0.6));
    return f value;
double r(int i)
    if (i < r point) {return r Min+i*r delta;}
    return -9999999999:
double z(int j)
    if (j < z point) {return z Min+j*z delta;}
    return -999999999;
void print (double (*f) (double, double), double r start=r Min,
  double z start=0, double r n=r point)
// print the value when z=z start
    int i = 0;
    for (i=0; i < r \ n; i++)
        cout << f(r start+i*r delta, z start) << endl;
    }
```

// Funtion

```
double MC(int i, int j);
double Quadratic (int i, int j);
double boundary(int i, int j, int method=1)
switch (method)
            case 0: return MC(i, j);
            case 1: return Quadratic(i, j);
            case 2: return 0;
            default: return -999999999;
}
double b(int x)
            int j = x \% z point;
            int i = x / z_point;
            if ((j==0) \mid | (j==z point-1) \mid | (i==r point-1)) return
                    boundary(i, j);
            return -f(r(i),z(j));
}
double A(int x, int y)
            int j = x \% z point;
            int i = x / z point;
            // Inner Condition
            if ((i>0) \&\& (i< r point-1) \&\& (j>0) \&\& (j< z point-1))
            if (y==(i-1)*z point+j) {return 1/(r delta*r delta) -1/(2*
                     r delta*r(i));}
            if (y==(i+1)*z point+j) {return 1/(r delta*r delta)+1/(2*
                     r delta*r(i));}
            if (y==i*z point+j-1) {return 1/(z delta*z delta);}
            if (y=i*z point+j+1) {return 1/(z delta*z delta);}
            if (y==i*z point+j) {return -2*(1/(z delta*z delta)+1/(z delta*z d
                     r delta*r delta));}
            }
            //r = 0
            if ((i==0) \&\& (j>0) \&\& (j<z point-1))
                         if (y=i-1) return 1.0/(z \text{ delta*} z \text{ delta});
                        if (y==j+1) return 1.0/(z \text{ delta*} z \text{ delta});
                         if (y==z point+j) return 4.0/(r delta*r delta);
```

```
if (y==i) return -(4.0/(r delta*r delta)+2.0/(z delta*
          z_delta));
    // Boundary Condition
    if ((j==0) || (j==z point-1) || (i==r point-1))
           if (y==i*z point+i) return 1;
    return 0;
}
  Boundary Condition
 *************
void interval () // Assume an interval for integrate
   int i = 0;
    for (i=1; i < z \text{ point } /2; i++)
       if ((b(i)>0?b(i):-b(i)) < epsilon) z int Min = i;
    for (i=z point/2; i \le z point-1; i++)
       if ((b(i)>0?b(i):-b(i))> epsilon) z int Max = i+1;
   for (i=z point/2; i < (z point-1)*r point; i+=z point)
       if ((b(i)>0?b(i):-b(i))> epsilon) r int Max = i/z point
          +1;
   cout << z int Min <<" "<< z int Max <<" "<< r int Max << endl;
   endl;
}
double random (double start, double end)
   return start + (end-start) * rand() / (RAND MAX);
double MC(int i, int j)//r(i), z(j) boundary condition with MC
   const int N=1000000;
```

```
double D = r(r_int_Max) * 2.0 * pi * (z(z_int_Max) - z(
      z int Min));
   int count;
   double sum=0;
   double xi r, xi z, xi phi, distance;
   srand(unsigned(time(0)));
   for (count=0; count < N; count++)
       xi r = random(0, r(r int Max));
       xi phi = random(0,2*pi);
       xi_z = random(z(z_int_Min), z(z_int_Max));
//
         cout << xi r <<" "<< xi phi <<" "<< xi z << endl;
       distance = sqrt(xi r*xi r+r(i)*r(i)-2*r(i)*xi r*cos(
          xi phi)+(xi z-z(j))*(xi z-z(j));
       sum += f(xi r, xi z) *1.0/distance * xi r;
       return sum 1.0 D/N/4/pi;
   }
double Quadratic (int i, int j) // Multiple moment expansion
   double varphi 0, varphi 1, varphi 2;
   varphi 0 = 4551.8/sqrt(r(i)*r(i)+z(j)*z(j));
   varphi 1 = 9528.8*z(j)/(sqrt(r(i)*r(i)+z(j)*z(j))*sqrt(r(i)*r
      (i)+z(j)*z(j))*sqrt(r(i)*r(i)+z(j)*z(j));
   +z(j)*z(j))*sqrt(r(i)*r(i)+z(j)*z(j))*sqrt(r(i)*r(i)+z(j)
      ))* sqrt(r(i)*r(i)+z(j)*z(j)))* (sqrt(r(i)*r(i)+z(j)*z(j))*
      sqrt(r(i)*r(i)+z(j)*z(j))*sqrt(r(i)*r(i)+z(j)*z(j)));
   return (varphi 0+varphi 1+varphi 2)/(4*pi);
}
Linear Equation Solution
double norm (int n=-1)//n-norm
   int count;
   double sum=0;
   for (count=0; count < z point * r point; count++)
   {
       sum = ((phi \ 0 [count] - phi [count]) * (phi \ 0 [count] - phi [count]
          ])>sum)?(phi 0[count]-phi[count])*(phi 0[count]-phi[
          count]):sum;
```

```
return sqrt(sum);
}
double Jaccobi (int M, double e=1e-3)
    int count=0;
    int i, j=0;
    double sum=0;
    while (count \le M)
         for (i=0; i < r_point * z_point; i++) {
              sum=0;
              for (j=0; j \le r \text{ point} *z \text{ point}; j++)
                  if (i!=j) sum+=A_[i][j]*phi_0[j];
              phi[i]=(b[i]-sum)/A[i][i];
         if (norm(2)<e) {cout << "success!" << endl; break;}
         for (i=0; i < r_point * z_point; i++) {
              phi 0[i] = phi[i];
         count++;
    return 0;
}
double SOR(int M, double omega=1.1, double e=1e-3)
    int count=0;
    int tmp, i, j=0;
    double sum=0, sum2=0;
    while (count \le M)
    {
         for (i=0; i < r_point * z_point; i++) {
              sum=sum2=0;
              if (i==0)
                  for (j=1;j < r \text{ point} *z \text{ point};j++) \text{ sum}+=A [i][j]*
                 phi_0[j];
                  phi[i] = (1-omega)*phi 0[i]+omega*(b[i]-sum)/A[i]
                      ][i];
              else if (i==r_point*z_point-1)
```

```
for (j=0; j \le r_point * z_point - 1; j++) sum+=A_[r_point
                    *z_point -1][j]*phi[j];
                 phi[i] = (1-omega)*phi 0[i]+omega*(b[i]-sum)/A[i]
                    ][ i ];
             }
             else //其他
             {
                 for (j=0; j< i; j++) sum+=A [i][j]*phi[j];
                 for (j=i+1; j < r_point * z_point; j++) sum2+=A_[i][j]*
                    phi 0[j];
                 phi[i]=(1-omega)*phi_0[i]+omega*(b_[i]-sum-sum2)/
                    A [i][i];
             }
        }
        if (norm(2)<e) {cout << "success!" << endl; break;}
        for (i=0; i \le r \text{ point} * z \text{ point}; i++)
             phi 0[i] = phi[i];
        count++;
    }
    return 0;
 }
 ************
int main(int argc, const char * argv[]) {
    int i, j = 0;
// Initialization
    for (i=0;i<r_point*z_point;i++){
        phi[i]=0;
        phi 0[i]=0;
        b [i]=b(i);
        for (j=0; j < r_point * z_point; j++) A_[i][j]=A(i,j);
    }
/*
//test linear equation solution!
```

```
for (i=0; i < r_point * z_point; i++) {
         phi[i]=0;
         phi 0[i]=0;
         b [i]=0;
         for (j=0; j < r_point * z_point; j++) A_[i][j]=0;
    b [0]=b [1]=0;
    b [2]=b [3]=1;
    A_[0][0] = A_[1][1] = A_[2][2] = A_[3][3] = 4;
    A [0][1]=A [0][2]=A [1][0]=A [1][3]=A [2][0]=A [2][3]=A
        [3][1]=A [3][2]=-1;
*/
//
       interval();
       cout << re''r = < r(0) << re'' z = < r(200) << re'' < < MC(1,200) << endl;
//
       for (i=0; i < r_point; i++)
//
//
            cout << b(i*z point+1) << endl;
// Execution and Output
       Jaccobi (step);
    SOR( step );
    for (i=0; i < r \text{ point}; i++)
         for (j=0; j < z \text{ point}; j++) \text{ cout} << r(i) << "" << z(j) << "" << phi[i]
             *z point+j]<<endl;
    }
            cout << "Hello, World!\n";</pre>
    return 0;
}
```