

# 有限元第二次编程作业

W Huang

日期: 2023 年 11 月 26 日

## 1 编程第一题

### 1.1 求解设置

求解 PDE

$$\begin{cases} -u'' = f, & \text{in } \Omega = (0, 1), \\ u(0) = u(1) = 0. \end{cases} \quad (1)$$

取一右端项  $f \in L^2_{\text{loc}}(\Omega)$ :

$$f(x) = \frac{1}{x}. \quad (2)$$

显然  $f$  在 0 处不连续, 且  $f \notin L^2(\Omega)$ 。我们导出精确解:

$$u(x) = x \ln x. \quad (3)$$

注意到  $u \in H^1(\Omega) \cap C(\overline{\Omega})$ 。使用非均匀网格  $x_i = (i/N)^2$ , 取  $\mathcal{P}_1$  元。使用预优共轭梯度法 (Preconditioned CG) 求解, 用超松弛迭代 (SSOR) 作为预优因子, 超松弛系数取  $2 - \varepsilon$ , 其中  $\varepsilon = 10^{-12}$ 。右端项的数值积分由单元中点处的取值代替。注意: 对于  $x_0 = 0$  的节点基函数  $\Phi_0$ , 我们知道  $\langle f, \Phi_0 \rangle$  是发散的, 但在 Dirichlet 边界条件下, 我们不需要这一项。

### 1.2 编译说明

请安装 deal.ii 及其依赖库, 见 <https://www.dealii.org/developer/readme.html>; 安装完毕后, 在本文档目录下打开终端, 依次运行:

```
cd src-p1
mkdir build
cd build
cmake ..
make release
make
```

等待编译完成后, 用以下命令执行测试:

```
./elliptic 10 u
```

上述测试采用 1.1 节所述的非均匀网格, 规模为  $N = 2^{10}$ , 如果需要改变网格规模, 将 10 换成别的正整数即可。另外, 如果想测试均匀网格, 只需将上述命令中的 `u` 删去即可。

### 1.3 测试结果

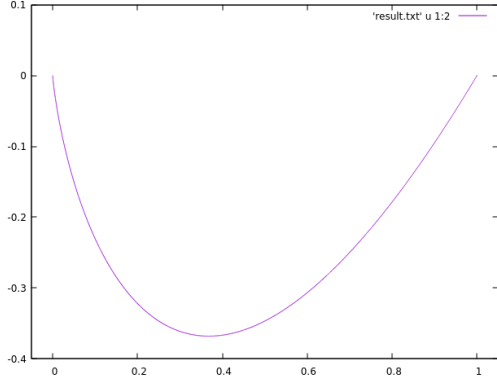


图 1:  $N = 2^{14}$  时非均匀网格的数值解  $u_h$

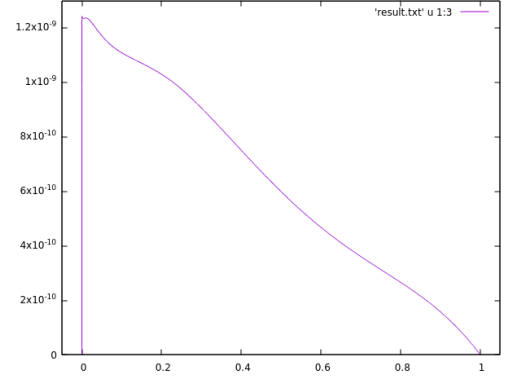


图 2:  $N = 2^{14}$  时非均匀网格的误差  $u_h - u$

可以看到，误差集中在奇异点附近。

单元数量	$2^{14}$	阶数	$2^{15}$	阶数	$2^{16}$	阶数	$2^{17}$
$\ u - u_h\ _{L_2}$	1.90e-09	1.92	5.02e-10	1.51	1.76e-10	2.16	3.95e-11
$\ u - u_h\ _{L_\infty}$	2.91e-09	2.00	7.30e-10	1.59	2.42e-10	1.18	1.07e-10
$\ u - u_h\ _{H_1}$	1.60e-04	0.96	8.24e-05	0.96	4.25e-05	0.96	2.19e-05
CG 迭代次数	14		16		17		19
装配耗时 (s)	0.019		0.035		0.072		0.15
求解耗时 (s)	0.0051		0.010		0.024		0.048

表 1: 预优共轭梯度法，预优因子：SSOR，超松弛系数： $2 - \varepsilon$  ( $\varepsilon = 10^{-12}$ )

由于网格尺寸太细，在机器精度的限制下， $L_2$  和  $L_\infty$  范数已经无法继续下降。另外可以看到，SSOR 作为预优因子效果非常好，随着网格加密，CG 迭代次数基本不会增加。换言之，当超松弛系数趋近于 2 时，在 SSOR 的作用下，迭代矩阵的条件数与网格尺寸几乎无关。

刚度矩阵条件数（二范数下）的数值结果如下，数值结果支持  $\kappa(A) \sim O(N^3)$ ：

单元数量	256	阶数	512	阶数	1024
$\kappa(A)$	1.93116e+06	2.99	1.53591e+07	3.00	1.22513e+08

表 2: 刚度矩阵的二范数条件数，即  $\kappa(A) = \|A\|_2 \cdot \|A^{-1}\|_2$

为了测试刚度矩阵的条件数对求解性能的影响，我们不使用预优因子再进行一次测试。与预优 CG 相比，朴素 CG 的求解性能大大降低，我们只好将网格规模减小以进行测试。

单元数量	$2^{12}$	增长率	$2^{13}$	增长率	$2^{14}$
CG 迭代次数	42996	2.86	122781	2.85	350164
装配耗时 (s)	0.005		0.01		0.02
求解耗时 (s)	0.49		2.35		12.7

表 3: 朴素共轭梯度法

## 2 编程第二题

### 2.1 求解设置

求解 PDE

$$\begin{cases} -u'' + u = f, & \text{in } \Omega = (0, 1), \\ u'(0) = u'(1) = 0. \end{cases} \quad (4)$$

取精确解：

$$u(x) = \cos(\pi x). \quad (5)$$

导出右端项：

$$f(x) = (1 + \pi^2) \cos(\pi x). \quad (6)$$

网格为均匀网格  $\mathcal{T}_1, \dots, \mathcal{T}_5$ ，其剖分节点为

$$0 = x_{j,0} < x_{j,1} < \dots < x_{j,N_j} = 1, \quad (7)$$

其中  $x_i = i/N_j$ ,  $N_j = 2^{2j+5}$ 。求解器使用 deal.ii 提供的 PreconditionSOR，松弛系数取 1.0，从而等价于 Gauss-Seidel 迭代法。

对于一些简单的积分，我们直接计算。我们记

$$s(j, k) = \begin{cases} 1, & k = 0 \text{ or } k = N_j, \\ 2, & \text{otherwise,} \end{cases} \quad (8)$$

有梯度积分公式：

$$(\nabla \phi_{(j,k)}, \nabla \phi_{(j,k)}) = s(j, k) N_j, \quad (9)$$

$$(\nabla \phi_{(j,k)}, \nabla \phi_{(j,k\pm 1)}) = -N_j, \quad (10)$$

$$(\nabla \phi_{(j+p, 4^p k)}, \nabla \phi_{(j,k)}) = (\nabla \phi_{(j,k)}, \nabla \phi_{(j+p, 4^p k)}) = s(j, k) N_j, \quad (11)$$

$$(\nabla \phi_{(j+p, 4^p(k\pm 1))}, \nabla \phi_{(j,k)}) = (\nabla \phi_{(j,k)}, \nabla \phi_{(j+p, 4^p(k\pm 1))}) = -N_j, \quad (12)$$

$$\text{otherwise: } (\nabla \phi_{(j,k)}, \nabla \phi_{(l,m)}) = 0. \quad (13)$$

以及同层基函数的积分公式：

$$(\phi_{(j,k)}, \phi_{(j,k)}) = \frac{s(j, k)}{3N_j}, \quad (14)$$

$$(\phi_{(j,k)}, \phi_{(j,k\pm 1)}) = \frac{1}{6N_j}, \quad (15)$$

$$\text{otherwise: } (\phi_{(j,k)}, \phi_{(j,m)}) = 0. \quad (16)$$

两个不同层节点基函数相乘的积分值算起来比较麻烦，我们直接用两点高斯求积公式（具有三阶代数精度）。对于右端项数值积分，我们把每个积分区间划分成长度为  $1/N_5$  的小区间，在每个小区间上用中点处的值代替积分值，然后将小区间积分值累加。

### 2.2 编译说明

请安装 deal.ii 及其依赖库，见 <https://www.dealii.org/developer/readme.html>；安装完毕后，在本文档目录下打开终端，依次运行：

```
cd src-p2
cd GS
mkdir build
cd build
cmake ..
make release
make
./GS
```

即可测试在  $\mathcal{T}_5$  上的 Gauss-Seidel 迭代。重新在本文档目录下打开终端，依次运行：

```
cd src-p2
cd bigGS
mkdir build
cd build
cmake ..
make release
make
./bigGS
```

即可测试在  $\mathcal{T}_1, \dots, \mathcal{T}_5$  上的 big Gauss-Seidel 迭代。

## 2.3 测试结果

起初，我们使用了 big Gauss-Seidel 迭代，取得了如下结果。

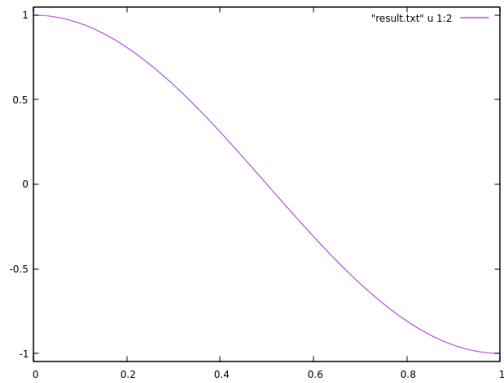


图 3: big Gauss-Seldel 的数值解

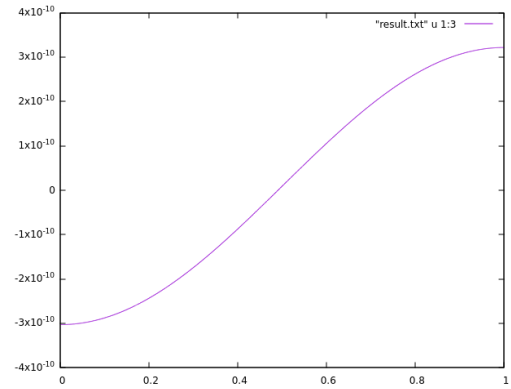


图 4: big Gauss-Seldel 的误差

我们计算误差函数的离散  $L_2$  范数，即

$$\|e_h\| = \sqrt{\frac{1}{N_5 + 1} \sum_{k=0}^{N_5} e_h^2(x_{5,k})}. \quad (17)$$

结果如下表。然而，Gauss-Seidel 的计算时间过长，我们不愿浪费计算资源继续计算，故在超过 4h 之后将计算进程终止。另外，我们也尝试将  $\mathcal{T}_1, \dots, \mathcal{T}_5$  五层网格离散出的 big 方程组用 symmetric SSOR 求解，结果一并列。

	离散 $L_2$ 误差	迭代次数	求解耗时
Gauss-Seidel			>4h
big Gauss-Seidel	2.21e-10	316344	211s
big symmetric SSOR	2.22e-10	41060	47s

**表 4:** GS 和 big GS 的效率对比