# 2019 年春季学期应用数学导论大作业

### 有限元方法简介

考虑

$$\begin{cases} -\frac{d^2u}{dx^2} = f & \Omega = (0, L) \\ u(0) = u(L) = 0 \end{cases}$$
 (0.1)

其中  $f \in C^0([0,L])$ .

#### 变分问题

定义空间  $V_0$ 

$$V_0 = \{v : \int_0^L v^2 dx < \infty, \int_0^L (\frac{dv}{dx})^2 dx < \infty, v(0) = v(L) = 0\}$$

在方程  $-\frac{d^2u}{dx^2}=f$  两端同时乘以测试函数 (test function) $v(假设 v \in V_0)$ ,再使用分部积分:

$$\int_0^L fv \ dx = -\int_0^L \frac{d^2u}{dx^2} v \ dx$$

$$= \int_0^L \frac{du}{dx} \frac{dv}{dx} \ dx - \frac{du}{dx} v|_{x=L} + \frac{du}{dx} v|_{x=0}$$

$$= \int_0^L \frac{du}{dx} \frac{dv}{dx} \ dx$$

$$(0.2)$$

得到问题 (0.1) 的变分形式: 求  $u \in V_0$ , 使得

$$\int_0^L \frac{du}{dx} \frac{dv}{dx} dx = \int_0^L fv dx, \quad \forall v \in V_0$$
 (0.3)

#### 有限元问题

对区域 [0,L] 进行剖分,节点  $\{x_i\}_{i=0}^n$ ,由此 n+1 个节点定义的剖分记作  $\mathcal T$ 

$$\mathcal{T}: 0 = x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_{n-1} < x_n = L \tag{0.4}$$

如图所示

$$x_0$$
  $x_1$   $x_2$   $x_3$   $\cdots$   $x_{n-1}$   $x_n$ 

子区域  $\Omega_i = [x_{i-1}, x_i], \ i = 1, 2, 3, ..., n$ ,称作第 i 个单元,区间长度  $h_i = x_i - x_{i-1}$ . 在网格  $\mathcal{T}$  上,定义分片线性函数空间

$$V_h = \{ v : v \in C^0(\Omega), v | \Omega_i \in P_1(\Omega_i) \}$$
(0.5)

其中  $P_1(\Omega_i)$  代表  $\Omega_i$  上的线性函数空间. 定义空间

$$V_{h,0} = \{ v \in V_h : v(0) = v(L) = 0 \}$$

问题 (0.1) 有限元问题为: 求  $u_h \in V_{h,0}$ , 使得

$$\int_0^L \frac{du_h}{dx} \frac{dv}{dx} dx = \int_0^L fv dx \quad \forall v \in V_{h,0}$$
(0.6)

## 线性系统的导出

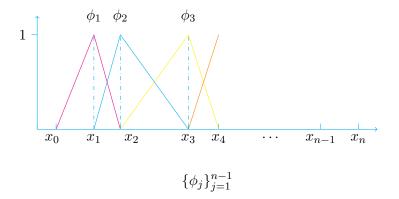
#### 基函数

函数空间  $V_{h,0}$  的一组基函数  $\{\phi_i\}_{i=1}^{n-1}$  由如下定义

$$\phi_{i} = \begin{cases} (x - x_{i-1})/h_{i}, & if \ x \in \Omega_{i} \\ (x_{i+1} - x)/h_{i+1}, & if \ x \in \Omega_{i+1} \\ 0, & otherwise \end{cases}$$

$$(0.7)$$

如图所示



因此, 任意  $u_h \in V_{h,0}$ ,  $u_h$  可以写成

$$u_h(x) = \sum_{i=1}^{n-1} \mu_i \phi_i(x)$$
 (0.8)

#### 线性系统

数值求解有限元问题 (0.6), 求  $u_h \in V_{h,0}$ , 等价于求解

$$\int_{0}^{L} \frac{du_{h}}{dx} \frac{d\phi_{i}}{dx} dx = \int_{0}^{L} f\phi_{i} dx \quad i = 1, 2, ..., n - 1$$
(0.9)

其中,任意  $u_h \in V_{h,0}$  可以写成

$$u_h = \sum_{j=1}^{n-1} \mu_j \phi_j \tag{0.10}$$

 $\phi_j$  如式(0.7)定义, $\mu_j, j = 1, 2, ..., n - 1$  是 n-1 个未知系数(待求,求得之后,便有了  $u_h$  的表达式). 将式(0.10)带入到式(0.9)可得

$$\int_{0}^{L} f\phi_{i} dx = \int_{0}^{L} \left(\sum_{j=1}^{n-1} \mu_{j} \frac{d\phi_{j}}{dx}\right) \frac{d\phi_{i}}{dx} dx$$

$$= \sum_{j=1}^{n-1} \mu_{j} \int_{0}^{L} \frac{d\phi_{j}}{dx} \frac{d\phi_{i}}{dx} dx \quad i = 1, 2, ..., n-1$$
(0.11)

记

$$A_{ij} = \int_0^L \frac{d\phi_j}{dx} \frac{d\phi_i}{dx} dx, \quad i, j = 1, 2, ..., n - 1$$
$$b_i = \int_0^L f\phi_i dx, \quad i = 1, 2, ..., n - 1$$

有

$$b_i = \sum_{j=1}^{n-1} A_{ij}\mu_j, \quad i = 1, 2, ..., n-1$$

得到一个  $(n-1) \times (n-1)$  的线性系统

$$A\mu = b$$

其中

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1,n-1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{2,n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{n-1,1} & A_{n-1,2} & \cdots & A_{n-1,n-1} \end{bmatrix} \quad \mu = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_{n-1} \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_{n-1} \end{bmatrix}$$

### 数值积分

首先简单介绍梯形公式

$$\int_{x_0}^{x_1} f(x) \ dx \approx \frac{f(x_0) + f(x_1)}{2} h$$

考虑系统

$$A\mu = b$$

考虑到每个基函数仅在有限个小区域不为0,因此上面的线性系统可以进一步化简

$$A_{ii} = \int_0^L (\frac{d\phi_i}{dx})^2 dx$$

$$= \int_{x_{i-1}}^{x_i} (\frac{d\phi_i}{dx})^2 dx + \int_{x_i}^{x_{i+1}} (\frac{d\phi_i}{dx})^2 dx$$

$$\approx \frac{1}{h_i} + \frac{1}{h_{i+1}} \quad i = 1, 2, ..., n-1$$
(0.12)

$$A_{ii+1} = \int_{0}^{L} \left(\frac{d\phi_{i+1}}{dx}\right) \left(\frac{d\phi_{i}}{dx}\right) dx$$

$$= \int_{x_{i}}^{x_{i+1}} \left(\frac{d\phi_{i+1}}{dx}\right) \left(\frac{d\phi_{i}}{dx}\right) dx$$

$$\approx -\frac{1}{h_{i+1}} \quad i = 1, ..., n-1$$
(0.13)

$$b_{i} = \int_{0}^{L} f \phi_{i} dx$$

$$= \int_{x_{i-1}}^{x_{i+1}} f \phi_{i} dx$$

$$= \int_{x_{i-1}}^{x_{i}} f \phi_{i} dx + \int_{x_{i}}^{x_{i+1}} f \phi_{i} dx$$

$$\approx f(x_{i})(h_{i} + h_{i+1})/2 \quad i = 1, ..., n - 1$$
(0.14)

因此

$$A = \begin{bmatrix} \frac{1}{h_1} + \frac{1}{h_2} & -\frac{1}{h_2} \\ -\frac{1}{h_2} & \frac{1}{h_2} + \frac{1}{h_3} & -\frac{1}{h_3} \\ & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & -\frac{1}{h_{n-1}} & \frac{1}{h_{n-1}} + \frac{1}{h_n} \end{bmatrix}$$
(0.15)

$$b = \begin{bmatrix} f(x_1)(h_1 + h_2)/2 \\ f(x_2)(h_2 + h_3)/2 \\ \vdots \\ f(x_{n-1})(h_{n-1} + h_n)/2 \end{bmatrix}$$
(0.16)

所求

$$\mu = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_{n-1} \end{bmatrix}$$

# 后验无差估计子 $\eta_i$

有如下后验误差估计结果:

定理: 问题 (0.6) 的有限元解  $u_h$  满足如下估计

$$\left\| \frac{d(u - u_h)}{dx} \right\|_{L^2(\Omega)}^2 \le C \sum_{i=1}^n \eta_i^2(u_h)$$
 (0.17)

其中

$$\eta_i(u_h) = h_i \| f + \frac{d^2 u_h}{dx^2} \|_{L^2(\Omega_i)}$$

证明: 令  $e=u-u_h$  为误差,定义插值算子  $\Pi:V_0\to V_{h,0}$  为连续分片线性插值,根据前面(b) 题的结论,有

$$\begin{split} \|\frac{de}{dx}\|_{L^{2}(\Omega)}^{2} &= \int_{\Omega} (\frac{de}{dx})^{2} dx \\ &= \int_{\Omega} \frac{de}{dx} \frac{d(e - \Pi e)}{dx} dx \\ &= \sum_{i=1}^{n} \int_{x_{i-1}}^{x_{i}} \frac{de}{dx} \frac{d(e - \Pi e)}{dx} dx \\ &= \sum_{i=1}^{n} \int_{x_{i-1}}^{x_{i}} (-\frac{d^{2}e}{dx^{2}})(e - \Pi e) dx + \left[\frac{de}{dx}(e - \Pi e)\right]|_{x_{i-1}}^{x_{i}} \\ &= \sum_{i=1}^{n} \int_{x_{i-1}}^{x_{i}} (-\frac{d^{2}e}{dx^{2}})(e - \Pi e) dx \end{split}$$
(0.18)

因为

$$-\frac{d^2e}{dx^2} = -\frac{d^2(u - u_h)}{dx^2} = -\frac{d^2u}{dx^2} + \frac{d^2u_h}{dx^2} = f + \frac{d^2u_h}{dx^2}$$

又由 Cauchy-Schwarz 不等式,以及标准误差估计,有

$$\|\frac{de}{dx}\|_{L^{2}(\Omega)}^{2} = \sum_{i=1}^{n} \int_{x_{i-1}}^{x_{i}} (f + \frac{d^{2}u_{h}}{dx^{2}})(e - \Pi e) dx$$

$$\leq \sum_{i=1}^{n} \|f + \frac{d^{2}u}{dx^{2}}\|_{L^{2}(\Omega_{i})} \|e - \Pi e\|_{L^{2}(\Omega_{i})}$$

$$\leq \sum_{i=1}^{n} \|f + \frac{d^{2}u}{dx^{2}}\|_{L^{2}(\Omega_{i})} Ch_{i} \|\frac{de}{dx}\|_{L^{2}(\Omega_{i})}$$

$$= C \sum_{i=1}^{n} h_{i} \|f + \frac{d^{2}u_{h}}{dx^{2}}\|_{L^{2}(\Omega_{i})} \|\frac{de}{dx}\|_{L^{2}(\Omega_{i})}$$

$$\leq C (\sum_{i=1}^{n} h_{i}^{2} \|f + \frac{d^{2}u_{h}}{dx^{2}}\|_{L^{2}(\Omega_{i})}^{2})^{1/2} (\sum_{i=1}^{n} \|\frac{de}{dx}\|_{L^{2}(\Omega_{i})}^{2})^{1/2}$$

$$= C (\sum_{i=1}^{n} h_{i}^{2} \|f + \frac{d^{2}u_{h}}{dx^{2}}\|_{L^{2}(\Omega_{i})}^{2})^{1/2} \|\frac{de}{dx}\|_{L^{2}(\Omega_{i})}$$

$$= C (\sum_{i=1}^{n} h_{i}^{2} \|f + \frac{d^{2}u_{h}}{dx^{2}}\|_{L^{2}(\Omega_{i})}^{2})^{1/2} \|\frac{de}{dx}\|_{L^{2}(\Omega_{i})}$$

因此

$$\left\| \frac{de}{dx} \right\|_{L^{2}(\Omega)} \le C\left(\sum_{i=1}^{n} h_{i}^{2} \|f + \frac{d^{2}u_{h}}{dx^{2}} \|_{L^{2}(\Omega_{i})}^{2}\right)^{1/2}$$
(0.20)

### 1 问题与思考

#### 1.1 有限元方法的基本概念

- (a) 证明: 若  $f \in C^0([0, L])$ ,  $u \in V \cap C^2([0, L])$  是问题 (0.3) 的解,则它也是问题 (0.1) 的解. 称 (0.3) 为 (0.1) 的变分问题.
- (b) 证明:有限元问题 (0.6) 的解  $u_h$ ,满足

$$\int_{\Omega} \frac{d(u - u_h)}{dx} \frac{dv_h}{dx} dx = 0 \quad \forall v_h \in V_{h,0}$$

(选做)

- (c) 写出当 L=1, f=1 时,问题(0.1)的变分形式;仍然使用有限元空间  $V_{h,0}$  进行离散,写出相应线性系统的刚度矩阵 A,并使用追赶法求解  $A\mu=b$ . 要求:
  - 写出变分形式;
  - 写出当单元个数为 5 的时候 A 的具体形式;
  - 写一个有限元程序,在单元数 n=10,20,40,80 的时候,采用均匀剖分,计算相应的 A,并用追赶法求解线性系统  $A\mu=b$ ,分别画出有限元解  $\mu$  的图像. (数值积分公式仍然使用梯形公式)

• n=2,4,8,16,32,64 时(均匀剖分),真解 u = x(1-x)/2,计算误差  $\|\frac{d(u-u_h)}{dx}\|_{L^2(\Omega)}^2$ ,观察 n 增加时,误差变化情况,并做表格,其中

$$\left\|\frac{d(u-u_h)}{dx}\right\|_{L^2(\Omega)}^2 = \left(\int_0^1 \left(\frac{d(u-u_h)}{dx}\right)^2 dx\right)^{1/2}$$

(数值积分公式仍然使用梯形公式).

#### 1.2 数值方法与自适应

注: 以下是一整道题拆分成了若干问,报告中简单写最终你的自适应算法,计算结果和自适应网格加密情况(画图即可),并与 f=1 时的网格加密情况进行对比。

- (e1) step1: L=1,  $f = exp(-100(x-0.5)^2)$  0 < x < 1, 且 u(0) = u(1) = 0, 考虑方程 (0.1); 当 n=10 时用有限元程序求解该问题,并画出有限元解;
- (e2) step2: while n < 20, 编程计算各个单元 (小区间  $[x_i, x_{i+1}]$ ) 上的  $\eta_i = h_i (\int_{x_i}^{x_{i+1}} f^2(x) dx)^{1/2}$  的值(数值积分仍然使用梯形公式),将所有  $\eta_i$  存入向量  $\eta$ ,  $\eta = [\eta_1, \eta_2, ..., \eta_n]$ .
- (e3) step3: 设加密参数为  $\alpha$ , 取  $\alpha = 0.5$ , 如果

$$\eta_i > \alpha \max_{i=1,\dots,n} (\eta_i)$$

将所在区间对分加密(将  $[x_i, x_{i+1}]$  中点作为一个新的节点),计算有限元解(转 step2);

- (e4) 考虑 step2 中, n < 40,80,  $\alpha = 0.5$  不变, 观察有限元解及其网格的图像;
- (e5) 考虑 step3 中, n=40 不变,  $\alpha = 0.1, 0.25, 0.5, 0.9$ , 观察有限元解及其网格的图像;

#### 1.3 自适应

(f) 考虑方程:

$$\begin{cases}
-\frac{d^2u}{dx^2} = f & \Omega = [0, 1] \\
\frac{du}{dx}|_{x=0} = \kappa_0 u(0) \\
\frac{du}{dx}|_{x=1} = 0
\end{cases}$$
(1.1)

其中  $f = exp(-100(x - 0.5)^2), \kappa_0 = 10^6$ .

- 请写出该问题的变分形式 (Hint:  $u(0) \neq 0, u(1) \neq 0$ )
- 令 *V<sub>h</sub>* 为分片线性有限元空间,最多单元个数分别为 8,16,32,64 时,使用题目(e)中的自适应有限元算法,观察自适应有限元解及其网格变化情况

### 2 二维热传导方程的数值方法

已知如下热传导方程:

$$\begin{cases} u_t = u_{xx} + u_{yy} & 0 < x, y < 1, 0 < t \le 1, \\ u(\cdot, t)|_{\partial\Omega} = 0, \Omega = (0, 1) \times (0, 1), 0 < t \le 1, \\ u(x, y, 0) = \sin(\pi x)\sin(\pi y). \end{cases}$$

问题的真解为: $u(x, y, t) = e^{-2\pi^2 t} sin(\pi x) sin(\pi y)$ . 要求如下:

- 1. 分别用显式、隐式(见讲义)和 Crank-Nicolson 格式离散方程计算方程的近似解,选择不同的网格比,比较三种格式的稳定性.
- 2. 对隐式格式,取空间步长  $h = h_x = h_y = \frac{1}{128}$ ,时间步长  $k = \frac{1}{512}$ ,比较用平方根法、Gauss-Seidel 迭代法、共轭梯度法(多重网格方法,选做)求解线性方程时从初始时间层计算到最后时间层的总计算时间. 对于迭代法,用稀疏存储方法存储矩阵,使用上一个时间层的离散解为初始值,迭代的终止条件是残量(向量)的 2 范数小于等于初始残量(向量)的 2 范数的  $10^{-6}$  倍.
- 3. 对三种离散格式,取空间步长为  $h=\frac{1}{8},\frac{1}{16},\cdots,\frac{1}{512}$ ,选取适当的时间步长 k 使得既能保持格式的稳定性,又有最优收敛性 (对空间步长),在最后一个时间层上,对离散解 (向量),用插值方法 (见讲义) 得到一个分片双线性函数,分别记为  $u_h^{(i)}(x,y,1), i=1,2,3$ ,再利用数值积分方法计算误差

$$||u(x,y,1) - u_h^{(i)}(x,y,1)||_0 = \left(\int_{\Omega} (u(x,y,1) - u_h^{(i)}(x,y,1))^2 dx dy\right)^{1/2},$$

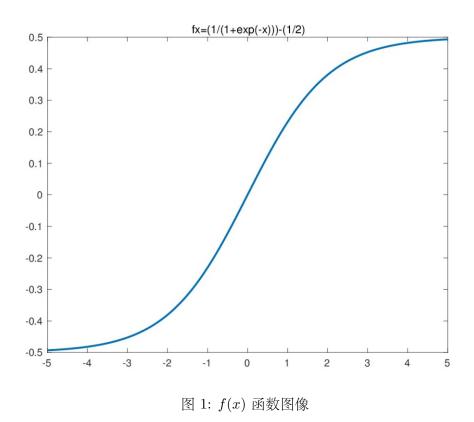
并画出误差图(横坐标为空间步长,纵坐标为误差,取对数坐标).

## 3 非线性方程求根

函数

$$f(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}} - \frac{1}{2} \qquad -5 \le x \le 5$$
 (3.1)

函数图像如下



使用下列方法求非线性方程 f(x) = 0 的根。

#### 

- (1) 使用 Newton 法,令  $tol = 10^{-3}$ ,当 |f(x)| < tol 时,迭代步数为多少,并写出求得的近似解 x.
- (2) 使用同伦法求解. 分别使用显式 Euler,隐式 Euler,梯形公式(或其它积分公式),4 阶 Runge-Kutta 方法求解常微分方程,取步长 h=0.1,求得  $\hat{x}$ . 以  $\hat{x}$  为初值,进行 Newton 迭代,此时考虑  $tol=10^{-16}$ ,求相应迭代步数,并写出求得的近似解.

#### 二. 当 $x_0 = -4$ 时

- (2) 使用同伦法求解,分别使用显式 Euler,隐式 Euler,梯形公式(或其它积分公式),4 阶 Runge-Kutta 方法求解常微分方程,取步长 h=0.1,求得  $\hat{x}$ . 以  $\hat{x}$  为初值,进行 Newton 迭代,仍旧考虑  $tol=10^{-16}$ ,求相应迭代步数,并写出求得的近似解.

#### 注: 请根据计算结果对上述方法进行简要总结.

### 4 指派问题

考虑指派 n 个员工去完成 n 个任务,每个人恰好完成一个任务.已知第 i 个员工完成第 j 个任务的成本为  $c_{ij} \geq 0$ ,  $i, j = 1, \cdots, n$ . 求一个指派方案,使得总成本之和最小.

用数学语言表述: 给定成本矩阵  $C \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $c_{ij} \geq 0$ , 求解如下优化问题:

$$\min_{\{x_{ij}\}_{i,j=1}^{n}} \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} c_{ij} x_{ij}$$
s.t. 
$$\sum_{j=1}^{n} x_{ij} = 1 \quad (i = 1, 2, \dots, n),$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_{ij} = 1 \quad (j = 1, 2, \dots, n),$$

$$x_{ij} \in \{0, 1\}.$$

#### 要求:

- 1. 问题规模 n 至少为 512.
- 2. 成本矩阵 C 的元素  $c_{ij}$  为 (0,100) 中均匀分布的随机数.
- 3. 使用课程第 9 节的嵌套分划方法求解该问题,详细描述你的算法的分划、采样、终止准则等细节.
- 4. 实现另一个求解指派问题的经典方法 (如: 匈牙利算法等) 并进行效率和最优解的对比.

如果你不是毕业生,提交大作业的时间是 2019 年 7 月 31 日前;如果你是毕业生,提交大作业的时间是 2019 年 6 月 24 日前.