

# 有限差分法

## 案例 1: 弦的平衡问题

1

## 弦的平衡问题

- 背景问题
- 数学建模
- 有限差分法
- 算法设计与实现
- 数值实验
- 理论分析

设一根长为  $l$  的弦，水平放置，两端固定在  $A, B$  两点。现有强度为  $f(x)$  的小荷载作用在弦上，其作用方向是垂直向下或向上。在该荷载作用下，弦会发生形变，由于荷载强度较小，因而发生的形变也很小，最终会达到平衡。

试给出平衡状态下弦的曲线函数。

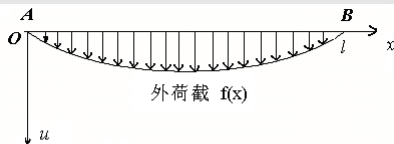


图 (a)

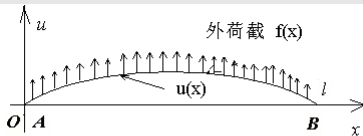


图 (b)

## 坐标系

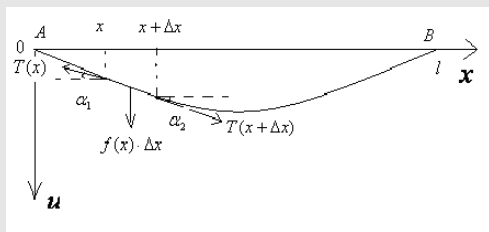
- ① 将  $x$  轴的正向取为水平方向向右;
- ② 纵轴 ( $u$ 轴) 的正向, 有两种取法:
  - 当荷载垂直向下, 正向垂直向下(见图(a))
  - 当荷载垂直向上, 正向垂直向上(见图(b))

在此坐标系的规定下, 平衡状态下弦的曲线

$$u = u(x) > 0$$

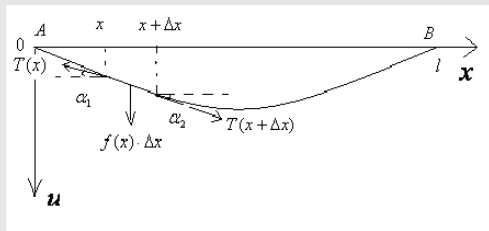


考虑  $[x, x + \Delta x]$  所对应的弦段



该弦段受以下几个力的作用：

- ▶ 向下的合外力  $f(x)\Delta x$
- ▶ 两端各有一个张力，其方向是沿着弦的切线向外的，这里设张力的大小为常量  $T$



该弦段沿水平所受张力的力平衡方程为

$$T \cos \alpha_2 - T \cos \alpha_1 = 0 \quad (1)$$

沿垂直方向上的力与外力平衡，所以有

$$T \sin \alpha_2 - T \sin \alpha_1 + f(x) \cdot \Delta x = 0$$

上式等价于

$$T \cos \alpha_2 \cdot \tan \alpha_2 - T \cos \alpha_1 \cdot \tan \alpha_1 + f(x) \cdot \Delta x = 0 \quad (2)$$

将(1)代入(2)整理得

$$\cos \alpha_1 \cdot T \cdot [\tan \alpha_2 - \tan \alpha_1] + f(x) \cdot \Delta x = 0$$

而  $\tan \alpha_1 = u'(x)$ ,  $\tan \alpha_2 = u'(x + \Delta x)$ , 在小扰动假设下 ( $\cos \alpha_1 \approx 1$ ), 上式可以改写成

$$T \frac{u'(x + \Delta x) - u'(x)}{\Delta x} + f(x) \approx 0,$$

当  $\Delta x \rightarrow 0$  时, 可得平衡曲线  $u$  在点  $x$  处所满足的关系式

$$-Tu''(x) = f(x), \quad 0 < x < l \quad (3)$$



由已知条件知  $u$  还应满足边值条件

$$u(0) = 0, u(l) = 0 \quad (4)$$

(3) 和 (4) 便构成了两点边值问题, 可以证明解的存在  
唯一性

本案例将针对如下两点边值问题介绍有限差分法.

$$-\frac{d^2u}{dx^2} = f, \quad x \in I, \quad (5)$$

$$u(a) = \alpha, \quad u(b) = \beta, \quad (6)$$

其中  $I = (a, b)$  ( $a < b$ ),  $f$  为  $\bar{I} = [a, b]$  上的连续函数,  $\alpha, \beta$  为给定常数.

## 有限差分法的步骤

对给定的微分方程模型：

- ① 对求解区域做网格剖分，得到计算网格
- ② 对微分方程中的各阶导数进行差分离散，得到差分方程
- ③ 根据边界条件，进行边界处理
- ④ 解线性代数方程组，得到数值解向量

将上述前3步工作称为有限差分离散.

# 1 网格剖分

对求解区间  $I$  做下图所示的网格剖分



其中

$$a = x_0 < x_1 < \cdots < x_{n-1} < x_n = b$$

称为网格节点;  $x_i (i = 1, 2, \cdots, n-1)$  被称为第  $i$  个内部节点;  $x_0$  和  $x_n$  被称为边界节点.

$l_i = [x_{i-1}, x_i]$  称为第  $i$  个 剖分单元;

$h_i = x_i - x_{i-1}$  称为单元  $l_i$  的剖分步长;

记  $h = \max_{1 \leq i \leq n} h_i$ , 特别对均匀 (或等距) 剖分

$$h = \frac{b - a}{n}$$

## 2 导数的差分离散

任一给定的内部节点  $x_i$  处的微分方程:

$$-\frac{d^2 u(x_i)}{dx^2} = f(x_i) \quad (7)$$

离散的关键: 给出

$$\left[ \frac{d^2 u}{dx^2} \right]_i := \frac{d^2 u}{dx^2} \Big|_{x_i}$$

的离散公式.

模板点要求:

$$x_i, x_{i-1}, x_{i+1}$$

下面在步长为  $h$  的均匀网格剖分假设下, 介绍建立离散 (或近似) 公式的两种方法.

## 方法一. 待定系数 + Taylor 展开

$$\left[ \frac{d^2 u}{dx^2} \right]_i \approx \alpha_i u(x_i) + \alpha_{i-1} u(x_{i-1}) + \alpha_{i+1} u(x_{i+1})$$

要求截断误差

$$\left[ \frac{d^2 u}{dx^2} \right]_i - \alpha_i u(x_i) - \alpha_{i-1} u(x_{i-1}) - \alpha_{i+1} u(x_{i+1}) = O(h^m) \quad (8)$$

中的非负整数  $m$  尽可能的大.



利用 Taylor 展开, 有(设  $u \in C^5[\bar{I}]$ )

$$u(x_{i\pm 1}) = u(x_i) \pm h \left[ \frac{du}{dx} \right]_i + \frac{h^2}{2} \left[ \frac{d^2u}{dx^2} \right]_i \pm \frac{h^3}{6} \left[ \frac{d^3u}{dx^3} \right]_i + \frac{h^4}{24} \left[ \frac{d^4u}{dx^4} \right]_i + O(h^5), \quad (9)$$

可知

$$\begin{aligned} \alpha_i u(x_i) + \alpha_{i-1} u(x_{i-1}) + \alpha_{i+1} u(x_{i+1}) &= (\alpha_i + \alpha_{i-1} + \alpha_{i+1}) u(x_i) h^0 \\ &+ (\alpha_{i+1} - \alpha_{i-1}) \left[ \frac{du}{dx} \right]_i h^1 + \frac{1}{2} (\alpha_{i+1} + \alpha_{i-1}) \left[ \frac{d^2u}{dx^2} \right]_i h^2 \\ &+ \frac{1}{6} (\alpha_{i+1} - \alpha_{i-1}) \left[ \frac{d^3u}{dx^3} \right]_i h^3 + \frac{1}{24} (\alpha_{i+1} + \alpha_{i-1}) \left[ \frac{d^4u}{dx^4} \right]_i h^4 + O(h^5), \quad (10) \end{aligned}$$

将 (10) 代入 (8) 的左端, 可得

$$\begin{aligned} & \left[ \frac{d^2 u}{dx^2} \right]_i - \alpha_i u(x_i) - \alpha_{i-1} u(x_{i-1}) - \alpha_{i+1} u(x_{i+1}) \\ &= -(\alpha_i + \alpha_{i-1} + \alpha_{i+1}) u(x_i) h^0 - (\alpha_{i+1} - \alpha_{i-1}) \left[ \frac{du}{dx} \right]_i h^1 \\ &+ \left[ 1 - \frac{h^2}{2} (\alpha_{i+1} + \alpha_{i-1}) \right] \left[ \frac{d^2 u}{dx^2} \right]_i \\ &- \frac{1}{6} (\alpha_{i+1} - \alpha_{i-1}) \left[ \frac{d^3 u}{dx^3} \right]_i h^3 - \frac{1}{24} (\alpha_{i+1} + \alpha_{i-1}) \left[ \frac{d^4 u}{dx^4} \right]_i h^4 + O(h^5) \end{aligned}$$

为了 (8) 中  $m$  尽量大, 应有

$$\begin{cases} \alpha_i + \alpha_{i-1} + \alpha_{i+1} = 0 \\ \alpha_{i+1} - \alpha_{i-1} = 0 \\ 1 - \frac{h^2}{2}(\alpha_{i+1} + \alpha_{i-1}) = 0 \end{cases}$$

解此方程组, 有

$$\alpha_i = -\frac{2}{h^2}, \quad \alpha_{i+1} = \alpha_{i-1} = \frac{1}{h^2}$$

带入 (11), 可得

$$\frac{u(x_{i+1}) - 2u(x_i) + u(x_{i-1}))}{h^2} = \left[ \frac{d^2 u}{dx^2} \right]_i + R_i(u) \quad (11)$$

其中

$$R_i(u) = \frac{h^2}{12} \left[ \frac{d^4 u}{dx^4} \right]_i + O(h^3) \quad (12)$$

## 方法二. 差商逼近导数

利用一阶中心差商, 有

$$\left[ \frac{du}{dx} \right]_{i-\frac{1}{2}} \approx \frac{u(x_i) - u(x_{i-1}))}{h}, \quad \left[ \frac{du}{dx} \right]_{i+\frac{1}{2}} \approx \frac{u(x_{i+1}) - u(x_i)}{h}$$

和

$$\left[ \frac{d^2u}{dx^2} \right]_i \approx \frac{\left[ \frac{du}{dx} \right]_{i+\frac{1}{2}} - \left[ \frac{du}{dx} \right]_{i-\frac{1}{2}}}{h}$$

因此, 有

$$\left[ \frac{d^2u}{dx^2} \right]_i \approx \frac{u(x_{i+1}) - 2u(x_i) + u(x_{i-1}))}{h^2}$$

将 (11) 代入 (7) 可得

$$-\frac{u(x_{i+1}) - 2u(x_i) + u(x_{i-1}))}{h^2} = f(x_i) + R_i(u) \quad (13)$$

在 (13) 中, 丢弃小量  $R_i(u)$ , 则得到数值解向量

$$U_{n-1} := (u_1, \dots, u_{n-1})^T \in R^{n-1}$$

在  $x_i$  处满足的满足的计算公式(格式):

$$-\frac{u_{i+1} - 2u_i + u_{i-1}}{h^2} = f_i, i = 1, \dots, n-1 \quad (14)$$

### 3 边界处理

由 (6) 可得

$$u_0 = \alpha, \quad u_n = \beta \quad (15)$$

称 (14), (15) 为逼近 (5), (6) 的差分方程或差分格式, 并称相应的数值解向量  $U_{n-1}$  为差分解,  $u_i$  为  $u(x_i)$  的近似值。

**注意** 由于 (14) 是用二阶中心差商代替 (5) 中二阶微商得到的, 故也称 (14) 为中心差分格式。

至此就完成了对微分方程模型 (5) (6) 的有限差分离散。

## 导数差分逼近的其它格式

一阶、二阶导数的差分逼近, FD=前向差分, BD=后向差分, CD=中心差分

导数	有限差分逼近	类型	误差
$u_x$	$\frac{u_{i+1}-u_i}{\Delta x}$	FD	$O(\Delta x)$
	$\frac{u_i-u_{i-1}}{\Delta x}$	BD	$O(\Delta x)$
	$\frac{u_{i+1}-u_{i-1}}{2\Delta x}$	CD	$O(\Delta x)^2$
	$-\frac{u_{i+2}+4u_{i+1}-3u_i}{2\Delta x}$	FD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{3u_i-4u_{i-1}+u_{i-2}}{2\Delta x}$	BD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{-u_{i+2}+8u_{i+1}-8u_{i-1}+u_{i-2}}{12\Delta x}$	CD	$O(\Delta x)^4$
$u_{xx}$	$\frac{u_{i+2}-2u_{i+1}+u_i}{(\Delta x)^2}$	FD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{u_i-2u_{i-1}+u_{i-2}}{(\Delta x)^2}$	BD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{u_{i+1}-2u_i+u_{i-1}}{(\Delta x)^2}$	CD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{-u_{i+2}+16u_{i+1}-30u_i+16u_{i-1}-u_{i-2}}{12(\Delta x)^2}$	CD	$O(\Delta x)^4$

## 4 离散化线性代数方程组及其求解

由 (14), (15), 可得

$$\frac{2}{h^2}u_1 - \frac{1}{h^2}u_2 = f_1 + \frac{\alpha}{h^2}, \quad i = 1$$

$$\frac{2}{h^2}u_i - \frac{1}{h^2}u_{i-1} - \frac{1}{h^2}u_{i+1} = f_i, \quad i = 2, \dots, n-2$$

$$\frac{2}{h^2}u_{n-1} - \frac{1}{h^2}u_{n-2} = f_{n-1} + \frac{\beta}{h^2}, \quad i = n-1$$

利用矩阵和向量可将上述线性方程组表示为



$$A_{n-1}U_{n-1} = F_{n-1} \quad (16)$$

其中

$$A_{n-1} = \begin{bmatrix} \frac{2}{h^2} & -\frac{1}{h^2} & & \\ -\frac{1}{h^2} & \frac{2}{h^2} & -\frac{1}{h^2} & \\ \ddots & \ddots & \ddots & \\ & -\frac{1}{h^2} & \frac{2}{h^2} & -\frac{1}{h^2} \\ & & -\frac{1}{h^2} & \frac{2}{h^2} \end{bmatrix}$$
$$U_{n-1} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_{n-2} \\ u_{n-1} \end{bmatrix} \quad F_{n-1} = \begin{bmatrix} f_1 + \frac{\alpha}{h^2} \\ f_2 \\ \vdots \\ f_{n-2} \\ f_{n-1} + \frac{\beta}{h^2} \end{bmatrix}$$

或者可表示为

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ a_1 & d_1 & c_1 & 0 & & & \vdots \\ 0 & a_2 & d_2 & c_2 & 0 & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & 0 & a_{n-2} & d_{n-2} & c_{n-2} & 0 \\ \vdots & & & 0 & a_{n-1} & d_{n-1} & c_{n-1} \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_0 \\ u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_{n-2} \\ u_{n-1} \\ u_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha \\ f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_{n-2} \\ f_{n-1} \\ \beta \end{bmatrix} \quad (17)$$

其中

$$a_i = -\frac{1}{h^2}, \quad d_i = \frac{2}{h^2}, \quad c_i = -\frac{1}{h^2}$$

可以证明差分方程(14), (15) (或线性代数方程组(16))的解存在且唯一(见后面介绍的理论部分).

注意线性代数方程组(16)的系数矩阵为三对角矩阵, 下面分别介绍三种求解方法:

- ▶ 追赶法
- ▶ Jacobi 迭代法
- ▶ Gauss-Seidel 迭代法

为叙述方便, 记上述线性代数方程组为

$$Ax = b$$

其中

$$A = \begin{bmatrix} d_1 & c_1 & 0 & \cdots & 0 \\ a_2 & d_2 & c_2 & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & a_{N-1} & d_{N-1} & c_{N-1} \\ 0 & \cdots & 0 & a_N & d_N \end{bmatrix}$$

特别, 关于对线性系统 (17)  $N = n + 1$ .

## 三对角矩阵分解 (Crout 分解)

可将上述三对角矩阵分解为

$$A = \begin{bmatrix} l_1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_2 & l_2 & 0 & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & a_{N-1} & l_{N-1} & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & a_N & l_N \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & u_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & u_2 & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & 0 & 1 & u_{N-1} \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = LU$$

其中

$$\begin{cases} l_1 = d_1, & u_1 = \frac{c_1}{l_1}, \\ l_i = d_i - a_i u_{i-1}, & i = 2, \dots, N, \\ u_i = \frac{c_i}{l_i}, & i = 2, \dots, N-1. \end{cases}$$

利用矩阵的Crout分解:

$$Ax = b \Rightarrow \begin{cases} Ly = b \\ Ux = y \end{cases}$$

$$\begin{bmatrix} l_1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_2 & l_2 & 0 & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & a_{N-1} & l_{N-1} & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & a_N & l_N \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{N-1} \\ y_N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_{N-1} \\ b_N \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & u_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & u_2 & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & 0 & 1 & u_{n-1} \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{N-1} \\ x_N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{N-1} \\ y_N \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} y_1 = \frac{b_1}{l_1} \\ y_i = \frac{b_i - a_i y_{i-1}}{l_i}, \quad i = 2, 3, \dots, N \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_N = y_N \\ x_i = y_i - u_i x_{i+1}, \quad i = N-1, N-2, \dots, 1 \end{cases}$$

即为解三对角方程组的追赶法:

$$\begin{cases} \text{追} : y_1 \rightarrow y_2 \rightarrow \dots \rightarrow y_N \\ \text{赶} : x_N \rightarrow x_{N-1} \rightarrow \dots \rightarrow x_1 \end{cases}$$

对一般的 $n$ 阶线性代数方程组

$$Ax = b, \quad A = (a_{ij})_{N \times N}, \quad b = (b_1, b_2, \dots, b_N)^T$$

其相应的Jacobi迭代算法为:

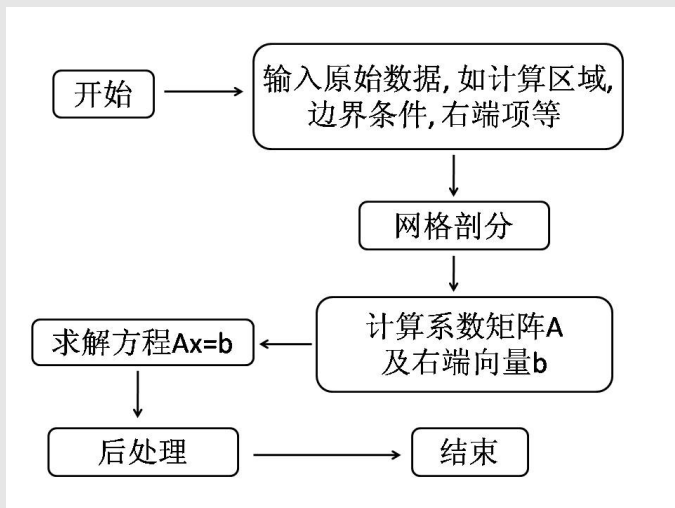
$$x_i^{k+1} = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j^k - \sum_{j=i+1}^N a_{ij}x_j^k}{a_{ii}}, \quad i = 1, 2, \dots, N$$

Gauss-Seidel迭代算法为:

$$x_i^{k+1} = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j^{k+1} - \sum_{j=i+1}^N a_{ij}x_j^k}{a_{ii}}, \quad i = 1, 2, \dots, N$$



## 算法流程



后处理包括：误差估计，可视化，...

记误差向量  $e = (e_1, \dots, e_{n-1})^T \in R^{n-1}$ ，其中  $e_i = u(x_i) - u_i$  为真解与数值解在网格节点  $x_i$  处的误差。

为了度量误差，引入如下范数(其证明见后面的理论部分)

$$\|e\|_C = \max_{1 \leq i \leq n-1} |e_i|, \quad \|e\|_0^2 = \sum_{i=1}^{n-1} h e_i^2, \quad \|e\|_1^2 = \|e\|_0^2 + |e|_1^2$$

其中

$$|e|_1^2 = \sum_{i=1}^n h \left( \frac{e_i - e_{i-1}}{h} \right)^2$$

# 对于两点边值问题(5)-(6)，以下是相应的Matlab代码

```
function [x,U] = FD1d_bvp(N, f, a, b,u)

%*****80
%% FD1d_bvp 利用中心差分格式求解两点边值问题.
%
% 参数:
%     输入参数:
%         整数  $N$ , 网格节点数.
%         函数  $f(x)$ , 计算右端函数  $f(x)$ ;
%          $a$ , 计算区间左端点
%          $b$ , 计算区间右端点
%          $u$ , 真解函数
%     输出参数:
%         差分解向量  $U$ .
%
% 均匀剖分区间  $[a,b]$ , 得到网格  $x(i)=a+(i-1)*(b-a)/(N-1)$ 
```

```
h=(b-a)/(N-1);
x = (a:h:b)';

%
% 创建线性差分方程组系数矩阵
%

c1 = -1/h/h;
c2 = 2/h/h;
g = [c1*ones(1,N-2), 0];
c = [0, c1*ones(1,N-2)];
d = [1, c2*ones(1,N-2), 1];
A = diag(g, -1)+diag(d)+diag(c,1);

%
% 创建线性差分方程组右端项
%

rhs = f(x);
rhs(1) = u(x(1));
rhs(N) = u(x(N));

%
% 求解上述代数系统.
%

U = A \ rhs;
end
```

算例 1: 我们利用有限差分法去求解

$$\begin{aligned} -u''(x) &= 16\pi^2 \sin(4\pi x), \\ u(0) &= 0, \quad u(1) = 0. \end{aligned}$$

问题的真解为

$$u(x) = \sin(4\pi x)$$

下面给出相应的数值实验代码

```
function f=f(x)
```

```
f=16*pi*pi*sin(4*pi*x);
```

```
end
```

```
function u=u(x)
```

```
u=sin(4*pi*x);
```

```
end
```

```
function [e0,e1,emax] = FD1d_error(x,U,u_exact)
```

```
%% FD1D_ERROR 计算有限差分误差
```

```
%
```

```
%
```

```
% 参数:
```

```
% 输入参数:
```

```
%  $x$ , 网格节点坐标向量
```

```
%  $U$ , 上的有限差分数值解向量  $Ux$ 
```

```
%  $u\_exact$ , 真解函数
```

```
% 输出参数:
```

```
%  $e0$ , 范数误差  $e0L2$ 
```

```
%  $e1$ , 范数误差  $H1$ 
```

```
%  $emax$ , 无穷范数误差  $emaxL$ 
```

```
N = length(x);  
h = (x(end) - x(1))/(N-1);  
ue=u_exact(x);% 真解在网格点处的值  
ee=ue-U;  
  
e0 = h*sum(ee.^2);  
e1 = sum((ee(2:end)-ee(1:end-1)).^2)/h;  
e1 = e1+e0;  
  
e0 = sqrt(e0);  
e1 = sqrt(e1);  
emax=max(abs(ue-U));  
end
```

%% 测试脚本 *FD1d\_bvp\_test.m*

% 初始化相关数据

```
N = [6,11,21,41,81];  
L = 0;  
R = 1;  
emax = zeros(5,1);  
e0 = zeros(5,1);  
e1 = zeros(5,1);
```

%% 求解并计算误差

```
for i = 1:5
    [x,U] = FD1d_bvp(N(i),@f,L,R,@u);
    [e0(i),e1(i),emax(i)]=FD1d_error(x,U,@u);
    X{i} = x;
    UN{i} = U;
end
ue = u(X{5});

%% 显示真解及不同网格剖分下的数值解
plot(X{5}, ue, '-k*', X{1}, UN{1}, '-ro', X{2},...
    UN{2}, '-gs', X{3}, UN{3}, '-bd',...
    X{4}, UN{4}, '-ch', X{5}, UN{5}, '-mx');
title('The solution plot');
xlabel('x'); ylabel('u');
legend('exact','N=6','N=11','N=21','N=41','N=81');

%% 显示误差
format shorte
disp('*****emax*****e0*****e1');
disp([emax, e0, e1]);
```



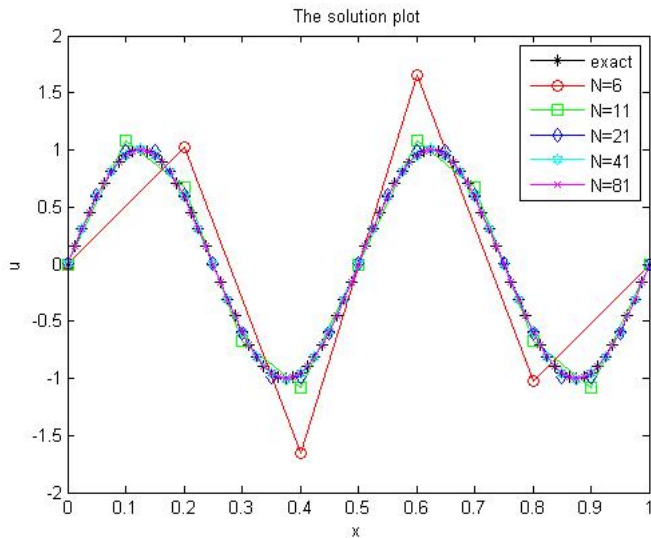
## 运行脚本测试脚本:

```
>> FD1d_bvp_test
```

emax	e0	e1
7.0935e-001	5.2740e-001	5.0435e+000
1.3569e-001	1.0089e-001	1.1903e+000
3.1916e-002	2.3729e-002	2.9427e-001
8.2654e-003	5.8445e-003	7.3376e-002
2.0587e-003	1.4557e-003	1.8332e-002

相邻粗细网格上的误差之比见下表:

N	6	11	21	41	81
$\ u - U\ _c$	0.7093	0.1357	0.0319	0.0083	0.0021
误差比	-	5.23	4.25	3.84	3.95
$\ u - U\ _0$	0.5274	0.1009	0.0237	0.0058	0.0015
误差比	-	5.23	4.25	4.08	3.87
$\ u - U\ _1$	5.0158	1.1860	0.2933	0.0731	0.0183
误差比	-	4.23	4.04	4.01	3.99



上机实践：利用有限差分法去求解

$$\begin{aligned} -u''(x) + u(x) &= f(x), \\ u(-1) &= 0, \quad u(1) = 0. \end{aligned}$$

真解为

$$u(x) = e^{-x^2}(1 - x^2)$$

## 适定性、稳定性与收敛性

针对差分格式 (14) 和 (15):

$$-\frac{u_{i+1} - 2u_i + u_{i-1}}{h^2} = f_i, \quad i = 1, \dots, n-1$$

$$u_0 = \alpha, \quad u_n = \beta$$

或其等价式 (见(17))

$$\begin{cases} d_0 u_0 + c_0 u_1 = \alpha; \\ a_i u_{i-1} + d_i u_i + c_i u_{i+1} = f_i, \quad i = 1, \dots, n-1; \\ a_n u_{n-1} + d_n u_n = \beta \end{cases} \quad (18)$$

其中

$$\begin{cases} a_i = -\frac{1}{h^2}, \quad d_i = \frac{2}{h^2}, \quad c_i = -\frac{1}{h^2}, \quad i = 1, \dots, n-1; \\ d_0 = 1; \quad c_0 = 0; \quad d_n = 1; \quad a_n = 0 \end{cases} \quad (19)$$

## 讨论

- ① 适定性: 解向量的存在唯一性.
- ② 稳定性: 解向量连续依赖于右端向量  $f_i$ ,  $i = 1, \dots, n-1$  和边值  $\alpha, \beta$ .
- ③ 收敛性: 当  $h \rightarrow 0$  时, 数值解向量是否收敛于真解向量, 即

$$U_{n-1} = (u_1, \dots, u_{n-1})^T \rightarrow (u(x_1), \dots, u(x_{n-1}))^T?$$

- ④ 收敛速度: 当  $h \rightarrow 0$  时, 收敛的快慢!

下面关于线性代数方程组 (18) (或差分格式 (14) 和 (15)), 回答上述理论问题.

## 截断误差

记

$$[Lu]_i := -\frac{d^2 u}{dx^2} \Big|_{x_i} \quad L_h u_i := -\frac{u_{i+1} - 2u_i + u_{i-1}}{h^2}$$

由(7)和(13), 有

$$R_i(u) = L_h u(x_i) - [Lu]_i \quad (20)$$

可见:  $R_i(u)$  为  $x_i$  处用差分算子  $L_h$  代替微分算子  $L$  所产生的误差, 称之为差分方程 (14) 的截断误差.

由 (12) 可知: 若  $u \in C^4(\bar{I})$ , 则有 (习题 1)

$$|R_i(u)| \leq Ch^2, \quad i = 1, \dots, n-1 \quad (21)$$

其中  $C = \max_{x \in \bar{I}} \left| \frac{d^4 u(x)}{dx^4} \right|$  是与  $h$  无关的正常数.

## 网函数的概念

(1) 记内节点集合和所有节点的集合

$$I_h = \{x_1, x_2, \dots, x_{n-1}\}, \quad \bar{I}_h = \{x_0, x_n\} \cup I_h$$

(2) 称定义在  $I_h$  上的函数为  $I_h$  上的网函数, 记  $V_{n-1}$  为所有  $I_h$  上的网函数所构成的线性空间 (简称  $I_h$  上的网函数空间). 对

$\forall v_h \in V_{n-1}$ , 记

$$v_i = v_h(x_i), \quad i = 1, \dots, n-1$$

注: 类似的可定义  $\bar{I}_h$  上的网函数空间  $V_{n+1}$ .

对于任意  $v_h \in V_{n-1}$ , 引入如下(网函数)范数(习题 2\*)

$$\|v_h\|_C = \max_{1 \leq i \leq n-1} |v_i| \quad (22)$$

$$\|v_h\|_0^2 = \sum_{i=1}^{n-1} h v_i^2 \quad (23)$$

$$\|v_h\|_1^2 = \|v_h\|_0^2 + |v_h|_1^2 \quad (24)$$

其中

$$|v_h|_1^2 = \sum_{i=1}^n h \left( \frac{v_i - v_{i-1}}{h} \right)^2 \quad (25)$$



今后若不特别说明, 用  $\|\cdot\|$  表示上述三种范数中的某一种.

下面定义几种特殊的网函数.

- ① 真解网函数: 由于真解函数  $u$  的定义域为  $[a, b]$ , 特别在  $I_h$  上有定义, 称  $u$  是  $I_h$  上的限制函数为真解网函数, 不妨仍将其记为  $u$ .
- ② 差分解(网)函数: 称由差分解  $U_{n-1}$  所确定的网函数  $u_h$  为差分解(网)函数, 即  $u_h$  满足  $u_h(x_i) = u_i, i = 1, \dots, n-1$ .
- ③ 截断误差(网)函数: 称由截断误差向量  $(R_1(u), \dots, R_{n-1}(u))^T$  所确定的网函数  $R_h^u$  为截断误差(网)函数, 即有  $R_h^u(x_i) = R_i(u), i = 1, \dots, n-1$ .
- ④ 误差(网)函数: 记在  $x_i$  处的误差  $e_i = u(x_i) - u_i$ . 称由误差向量  $(e_1, \dots, e_{n-1})^T$  所确定的网函数  $e_h$  为误差(网)函数, 即有  $e_h(x_i) = e_i, i = 1, \dots, n-1$ .

## 收敛性的概念

**定义 1** 称差分解  $u_h$  收敛到边值问题的解  $u$ , 如果当  $h$  充分小时, (14), (15) 的解  $u_h$  存在, 且有

$$\lim_{h \rightarrow 0} \|e_h\| = 0 \quad (26)$$

可以证明误差(网)函数  $e_h$  满足如下差分方程

$$\begin{cases} L_h e_i = R_i(u), & i = 1, 2, \dots, n-1 \\ e_0 = e_n = 0, \end{cases} \quad (27)$$

事实上, 注意  $e_i = u(x_i) - u_i$ , 以及

$$L_h u(x_i) = f_i + R_i(u), \quad L_h u_i = f_i$$

所以

$$L_h e_i = R_i(u).$$

## 相容性的概念

为了保证差分解的收敛性, 要求 (27) 所对应的差分算子  $L_h$  满足一定条件.

**定义 2** 设  $\mathcal{M}$  是某一充分光滑的函数类,  $R_h^u$  是截断误差 (网) 函数. 若对任何  $u \in \mathcal{M}$ , 恒有

$$\lim_{h \rightarrow 0} \|R_h^u\| = 0, \quad (28)$$

则说差分算子  $L_h$  逼近微分算子  $L$ , 而称 (28) 为**相容条件**.

由 (21) 知: 若  $u \in \mathcal{M} := \{v : v \in C^4(\bar{I})\}$ , 则  $L_h$  所对应的截断误差函数满足

$$\|R_h^u\|_C = O(h^2), \quad \|R_h^u\|_0 = O(h^2), \quad \|R_h^u\|_1 = O(h).$$

即  $L_h$  满足相容条件.

关于相容条件的证明 (设  $u \in C^4(\bar{I})$ ).

仅证明以下估计式成立 ( $\|R_h(u)\|_C = O(h^2)$  可类似证得)

$$\|R_h^u\|_0 = O(h^2), \|R_h^u\|_1 = O(h)$$

为此, 仅需证得

$$\|R_h^u\|_0^2 = O(h^4), |R_h^u|_1^2 = O(h^2)$$

注意  $R_i(u) = O(h^2)$  (见 (12)), 因此

$$\begin{aligned}\|R_h^u\|_0^2 &= \sum_{i=1}^{n-1} h R_i(u)^2 = \sum_{i=1}^{n-1} h O(h^4) \\ &= (n-1) h O(h^4) = O(1) O(h^4) = O(h^4)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}|R_h^u|_1^2 &= \sum_{i=1}^n h \left( \frac{R_i(u) - R_{i-1}(u)}{h} \right)^2 = \sum_{i=1}^n h \left( \frac{O(h^2) - O(h^2)}{h} \right)^2 \\ &= n h O(h^2) = O(h^2)\end{aligned}$$

## 稳定性的概念

定义 3 称差分方程

$$\begin{cases} L_h v_i = f_i, & i = 1, 2, \dots, n-1 \\ v_0 = v_n = 0, \end{cases}$$

关于右端稳定, 如果存在与网格  $l_h$  及右端  $f_h$  无关的正常数  $M$  和  $h_0$ , 使

$$\|v_h\| \leq M \|f_h\|_R, \quad \text{当 } 0 < h < h_0, \quad (29)$$

其中, 网函数  $f_h$  和  $v_h$  满足

$$f_h(x_i) = f_i, \quad v_h(x_i) = v_i, \quad i = 1, 2, \dots, n-1$$

$\|f_h\|_R$  是关于右端网函数  $f_h$  的某一范数, 它可以和  $\|\cdot\|$  相同, 也可以不同.

(29) 通常称为关于差分方程的先验估计.

由 (29) 可得出结论: 解  $v_h$  连续依赖右端  $f_h$ , 即右端变化小时解的变化也小.

事实上, 设  $u_h^{(1)}, u_h^{(2)}$  是差分方程 (14), (15) 相应于右端  $f_h^{(1)}, f_h^{(2)}$  的解, 则  $v_h = u_h^{(1)} - u_h^{(2)}$  满足

$$L_h v_i = f_i^{(1)} - f_i^{(2)}, \quad v_0 = v_n = 0$$

这里  $v_i = v_h(x_i)$ ,  $f_i^{(l)} = f_h^{(l)}(x_i)$ ,  $u_i^{(l)} = u_h^{(l)}(x_i)$ ,  $l = 1, 2$ .  
由 (29) 可知

$$\|u_h^{(1)} - u_h^{(2)}\| = \|v_h\| \leq M \|f_h^{(1)} - f_h^{(2)}\|_R.$$



## 适定性理论

**定理 1** 若满足齐次边值条件(即 $\alpha = 0 = \beta$ )的差分方程 (14) (或(18)) 关于右端稳定 (29), 则差分解存在且唯一.

事实上, 只需证明 (14), (15) 相应的齐次方程组

$$\begin{cases} L_h u_i = 0, & i = 1, 2, \dots, n-1 \\ u_0 = u_n = 0, \end{cases}$$

只有零解. 注意由于这时  $f_h = (f_1, \dots, f_{n-1})^T = (0, \dots, 0)^T$ , 从而

$$\|f_h\|_R = 0$$

由此及 (29) 可知

$$\|u_h\| = 0 \Leftrightarrow u_i \equiv 0, i = 1, 2, \dots, n-1$$

## 收敛性理论

**定理 2** 若差分方程关于右端稳定, 即满足 (29), 则有误差估计式

$$\|e_h\| \leq M \|R_h^u\|_R \quad (30)$$

其中  $M$  是不依赖  $h$  的正常数. 进一步, 若边值问题的解  $u$  充分光滑, 差分方程按  $\|\cdot\|_R$  满足相容条件, 则差分解  $u_h$  按  $\|\cdot\|$  收敛到边值问题的解, 且有和  $\|R_h^u\|_R$  相同的收敛阶.



## 收敛性理论

事实上, 注意误差 (网) 函数  $e_h = u - u_h$  所满足的差分方程 (27), 所以利用 (29) 知 (30) 成立.

进一步, 由(30) 及差分方程按  $\|\cdot\|_R$  满足相容条件, 可得

$$\lim_{h \rightarrow 0} \|e_h\| \leq M \lim_{h \rightarrow 0} \|R_h^u\|_R = 0$$

即差分解  $u_h$  按  $\|\cdot\|$  收敛到边值问题的解, 且  $\|e_h\|$  和  $\|R_h^u\|_R$  具有相同的收敛阶. □

## 极值定理和稳定性理论

先给出线性代数方程组 (18) 和 (19) (或差分方程 (14), (15)) 的系数矩阵  $A$  的若干性质:

- ①  $A$  为稀疏矩阵: 每行最多 3 个非零元素.
- ②  $A$  的对角元素是正的, 非对角元是非正的.
- ③ 对角占优性

$$d_i - |a_i| - |c_i| = d_i + a_i + c_i \geq 0, \quad i = 1, \dots, n-1$$

# 极值定理

定理 3 (极值定理) 若

$$L_h u_i \leq 0 \text{ (或 } L_h u_i \geq 0), \quad i = 1, \dots, n-1$$

则  $u_i$  不可能在内点取正的极大 (或负的极小), 除非

$$u_i \equiv \text{常数}, \quad i = 0, \dots, n$$

**反证法.** 只证明  $L_h u_i \leq 0$  的情况,  $L_h u_i \geq 0$  的情形完全类似.

设  $u_i$  在某内节点  $x_{i_0}$  ( $1 \leq i_0 \leq n-1$ ) 处取正的极大值  $M$ , 且  $u_i$  不恒为常数. 由于

$$\begin{aligned} 0 \geq L_h u_{i_0} &= a_{i_0} u_{i_0-1} + d_{i_0} u_{i_0} + c_{i_0} u_{i_0+1} \\ &\geq (a_{i_0} + d_{i_0} + c_{i_0}) M \geq 0 \end{aligned} \quad (31)$$

由此可知: 只有当

$$u_{i_0-1} = u_{i_0+1} = M$$

才不会产生矛盾. 这意味着  $u_i$  在节点  $x_{i_0-1}$  和  $x_{i_0+1}$  处也取正的极大值  $M$ .

对节点  $x_{i_0-1}$  和  $x_{i_0+1}$  (如果是内节点) 重复上述做法, 并不断继续此过程(注意网格节点间的连通性), 则可证明  $u_i$  在所有的节点处均取正的极大值  $M$ , 这就与  $u_i$  不恒为常数发生矛盾.  $\square$

习题 3: 利用极值定理证明差分方程 (14), (15) 的适定性.

习题 4: 若

$$L_h u_i = f_i \geq 0 \text{ (或 } \leq 0) \quad i = 1, \dots, n-1$$

且

$$u_0 \geq 0 \text{ (或 } \leq 0); u_n \geq 0 \text{ (或 } \leq 0)$$

则

$$u_i \geq 0 \text{ (或 } \leq 0), \quad i = 1, \dots, n-1$$

习题 5\* 试证明  $A$  的逆矩阵是非负矩阵.

$A^{-1}$  为非负矩阵等价于: 对任意非负向量  $F = (f_1, \dots, f_{n-1})^T$ , 线性代数方程组  $AU = F$  的解向量

$$U = (u_1, \dots, u_{n-1})^T = A^{-1}F \geq 0$$

**定理 4 (比较定理)** 设序列 (对应于网函数)  $\{u_i\}_{i=0}^n$  和  $\{U_i\}_{i=0}^n$ , 满足

$$|L_h u_i| \leq L_h U_i, \quad i = 1, \dots, n-1; \quad |u_0| \leq U_0, \quad |u_n| \leq U_n$$

则

$$|u_i| \leq U_i, \quad i = 0, \dots, n.$$

证明: 注意到

$$|L_h u_i| \leq L_h U_i \Leftrightarrow -L_h U_i \leq L_h u_i \leq L_h U_i$$

$\Leftrightarrow$

$$\begin{cases} L_h(u_i - U_i) \leq 0, \\ L_h(u_i + U_i) \geq 0 \end{cases} \quad (32)$$

同样

$$|u_0| \leq U_0, |u_n| \leq U_n$$

$\Leftrightarrow$

$$\begin{cases} u_0 - U_0 \leq 0, \\ u_0 + U_0 \geq 0 \end{cases} \quad \text{和} \quad \begin{cases} u_n - U_n \leq 0, \\ u_n + U_n \geq 0 \end{cases} \quad (33)$$

(32) 和 (33) 等价于

$$\begin{cases} L_h(u_i - U_i) \leq 0, & i = 1, \dots, n-1 \\ u_0 - U_0 \leq 0, & u_n - U_n \leq 0. \end{cases}$$

和

$$\begin{cases} L_h(u_i + U_i) \geq 0, & i = 1, \dots, n-1 \\ u_0 + U_0 \geq 0, & u_n + U_n \geq 0. \end{cases}$$

利用习题 4, 有

$$\begin{cases} u_i - U_i \leq 0, \\ u_i + U_i \geq 0, \end{cases} \quad i = 1, \dots, n-1$$

$\Leftrightarrow$

$$|u_i| \leq U_i, \quad i = 0, \dots, n$$





## 习题 6 (关于边界值的稳定性)

试证明差分方程

$$\begin{cases} L_h u_i = 0, & i = 1, \dots, n-1 \\ u_0 = \alpha, & u_n = \beta \end{cases}$$

的解  $\{u_i\}$  满足估计式

$$\|u_h\|_C = \max_{1 \leq i \leq n-1} |u_i| \leq \max\{|\alpha|, |\beta|\}$$

# 稳定性理论

**定理 5 (关于右端稳定性定理)** 满足齐次边值条件的差分方程 (14) (或(18), 其中  $\alpha = 0 = \beta$ ) 的解  $u_i$  满足估计式

$$\|u_h\|_C = \max_{1 \leq i \leq n-1} |u_i| \leq M \|f_h\|_C$$

其中,  $M$  为与  $h$  无关的正常数.

证明: 令  $r = \max\{|a|, |b|\}$ , 构造序列

$$U_k = \frac{\|f_h\|_C}{2} (r^2 - x_k^2) \geq 0, \quad k = 0, \dots, n$$

对于每个内节点  $x_i \in I_h$ , 由 (18) 和(19), 有

$$\begin{aligned} L_h U_i &= d_i U_i + a_i U_{i-1} + c_i U_{i+1} = \frac{1}{h^2} [2U_i - U_{i-1} - U_{i+1}] \\ &= \frac{\|f_h\|_C}{2h^2} [2(r^2 - x_i^2) - (r^2 - x_{i-1}^2) - (r^2 - x_{i+1}^2)] \\ &= \frac{\|f_h\|_C}{2h^2} [-2x_i^2 + (x_i - h)^2 + (x_i + h)^2] \\ &= \|f_h\|_C \geq |f_i| = |L_h u_i| \end{aligned}$$

又注意在边界节点处有

$$|u_0| = 0 \leq U_0, |u_n| = 0 \leq U_n$$

故由比较定理有 ( $M = \frac{r^2}{2}$ )

$$|u_i| \leq U_i = \frac{\|f_h\|_C}{2} (r^2 - x_i^2) \leq M \|f_h\|_C, i = 1, \dots, n-1$$

## 收敛性结论

结合定理 5 和定理 2 (由定理 5 知其中  $\|\cdot\| = \|\cdot\|_C = \|\cdot\|_R$ ) 可得误差估计式

$$\|e_h\|_C \leq M \|R_h^u\|_C \quad (34)$$

其中,  $M$  为与  $h$  无关的正常数.

由前面可知: 截断误差的收敛阶在以下三种范数下分别为

$$\|R_h^u\|_C = O(h^2), \|R_h^u\|_0 = O(h^2), \|R_h^u\|_1 = O(h)$$

因此, 利用 (34), 有

$$\|e_h\|_C = O(h^2)$$

一阶、二阶导数的差分逼近, FD=前向差分, BD=后向差分, CD=中心差分

导数	有限差分逼近	类型	误差
$u_x$	$\frac{u_{i+1}-u_i}{\Delta x}$	FD	$O(\Delta x)$
	$\frac{u_i-u_{i-1}}{\Delta x}$	BD	$O(\Delta x)$
	$\frac{u_i-u_{i-1}}{\Delta x}$	BD	$O(\Delta x)$
	$\frac{u_{i+1}-u_{i-1}}{2\Delta x}$	CD	$O(\Delta x)^2$
	$-\frac{u_{i+2}+4u_{i+1}-3u_i}{2\Delta x}$	FD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{3u_i-4u_{i-1}+u_{i-2}}{2\Delta x}$	BD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{-u_{i+2}+8u_{i+1}-8u_{i-1}+u_{i-2}}{12\Delta x}$	CD	$O(\Delta x)^4$
$u_{xx}$	$\frac{u_{i+2}-2u_{i+1}+u_i}{(\Delta x)^2}$	FD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{u_i-2u_{i-1}+u_{i-2}}{(\Delta x)^2}$	BD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{u_{i+1}-2u_i+u_{i-1}}{(\Delta x)^2}$	CD	$O(\Delta x)^2$
	$\frac{-u_{i+2}+16u_{i+1}-30u_i+16u_{i-1}-u_{i-2}}{12(\Delta x)^2}$	CD	$O(\Delta x)^4$

习题 7\* 在一般网格剖分下, 对微分方程

$$\begin{cases} Lu = -\frac{d}{dx}(p\frac{du}{dx}) + qu = f, & a < x < b \\ u(a) = 0 = u(b) \end{cases}$$

其中(设  $p_0$  是不依赖  $x$  的正常数)

$$p(x) \geq p_0 > 0, \quad q(x) \geq 0$$

- 1) 建立中心差分格式;
- 2) 导出误差估计式.

习题 8\* 在均匀网格剖分下, 对二维 Poisson 方程边值问题

$$\begin{cases} -\Delta u = f, & (x, y) \in \Omega = (0, 1) \times (0, 1) \\ u|_{\partial\Omega} = \alpha \end{cases}$$

- 1) 建立中心差分格式;
- 2) 导出误差估计式.