

# 计算流体力学第四次作业

朱林-2200011028

2025 年 5 月 1 日

## 1 数理算法原理

### 1.1 控制方程与边界条件

二维稳态温度场满足拉普拉斯方程：

$$\frac{\partial^2 T}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 T}{\partial y^2} = 0 \quad (1)$$

边界条件：

- 上边界 ( $y = 12\text{cm}$ ):  $T = 100^\circ\text{C}$
- 左边界 ( $x = 0$ )、右边界 ( $x = 15\text{cm}$ )、下边界 ( $y = 0$ ):  $T = 20^\circ\text{C}$

### 1.2 有限差分离散化

#### 1.2.1 网格参数

$$\Delta x = \frac{15}{N_x - 1}, \quad x_i = (i - 1)\Delta x \quad (i = 1, 2, \dots, N_x) \quad (2)$$

$$\Delta y = \frac{12}{N_y - 1}, \quad y_j = (j - 1)\Delta y \quad (j = 1, 2, \dots, N_y) \quad (3)$$

#### 1.2.2 离散方程

内部节点 ( $2 \leq i \leq N_x - 1, 2 \leq j \leq N_y - 1$ ):

$$\frac{T_{i+1,j} - 2T_{i,j} + T_{i-1,j}}{(\Delta x)^2} + \frac{T_{i,j+1} - 2T_{i,j} + T_{i,j-1}}{(\Delta y)^2} = 0 \quad (4)$$

均匀网格 ( $\Delta x = \Delta y = h$ ) 简化为：

$$T_{i,j} = \frac{1}{4} (T_{i+1,j} + T_{i-1,j} + T_{i,j+1} + T_{i,j-1}) \quad (5)$$

#### 1.2.3 边界节点处理

$$T_{1,j} = 20 \quad (\forall j), \quad T_{N_x,j} = 20 \quad (\forall j) \quad (6)$$

$$T_{i,1} = 20 \quad (\forall i), \quad T_{i,N_y} = 100 \quad (\forall i) \quad (7)$$

### 1.3 迭代算法修正

#### 1.3.1 高斯-赛德尔迭代

按列优先顺序更新 ( $j$  从 2 到  $N_y - 1$ ):

$$T_{i,j}^{(k+1)} = \frac{1}{4} \left( T_{i-1,j}^{(k+1)} + T_{i+1,j}^{(k)} + T_{i,j-1}^{(k+1)} + \underbrace{T_{i,j+1}^{(k)}}_{\text{当 } j+1=N_y \text{ 时取 } 100} \right) \quad (8)$$

#### 1.3.2 SOR 加速算法

引入松弛因子  $\omega$ :

$$T_{i,j}^{(k+1)} = (1 - \omega)T_{i,j}^{(k)} + \frac{\omega}{4} \left( T_{i-1,j}^{(k+1)} + T_{i+1,j}^{(k)} + T_{i,j-1}^{(k+1)} + T_{i,j+1}^{(k)} \right) \quad (9)$$

### 1.4 收敛性分析

- 残差定义:  $R^{(k)} = \max_{\substack{2 \leq i \leq N_x - 1 \\ 2 \leq j \leq N_y - 1}} |T_{i,j}^{(k+1)} - T_{i,j}^{(k)}|$
- 收敛判据:  $R^{(k)} < \epsilon$  (通常取  $\epsilon = 10^{-5}$ )
- 最优松弛因子:

$$\omega_{\text{opt}} = \frac{2}{1 + \sin \left( \frac{\pi}{\max(N_x, N_y) - 1} \right)} \quad (10)$$

### 1.5 数值实现伪代码

```
# 初始化温度场
T = 20 * np.ones((Nx, Ny))
T[:, -1] = 100 # 设置上边界

for k in range(max_iter):
    R = 0
    for j in range(1, Ny-1):
        for i in range(1, Nx-1):
            T_new = 0.25 * (T[i+1,j] + T[i-1,j]
                           + T[i,j+1] + T[i,j-1])
            R = max(R, abs(T_new - T[i,j]))
            T[i,j] = T_new
    if R < epsilon:
        break
```

### 1.6 理论验证

- 对称性检验: 温度场应关于  $x = 7.5\text{cm}$  对称
- 极值原理: 内部温度  $T \in (20, 100)^\circ\text{C}$

- 能量守恒：总热流量进出平衡

## 2 代码生成与调试

### 2.1 代码结构设计

代码采用模块化设计，包含以下文件：

- common.py: 公共模块（包含网格初始化、迭代算法、绘图函数）
- task1.py: 计算稳态温度场并绘制等温线
- task2.py: 比较不同松弛因子的收敛速度
- task3.py: 研究网格尺度对最优松弛因子的影响

### 2.2 核心功能实现

#### 2.2.1 网格系统构建

物理尺寸与网格索引的映射关系：

```
1 dx = 15 / (Nx-1) # x方向步长
2 dy = 12 / (Ny-1) # y方向步长
```

边界条件设置代码：

```
1 T = np.full((Nx, Ny), 20.0) # 初始化
2 T[:, -1] = 100.0 # 上边界设为100°C
```

#### 2.2.2 迭代算法实现

高斯-赛德尔迭代核心代码：

```
1 for i in range(1, Nx-1):
2     for j in range(1, Ny-1):
3         temp = 0.25*(T[i+1,j] + T[i-1,j]
4                     + T[i,j+1] + T[i,j-1])
5         T[i,j] = temp
```

#### 2.2.3 收敛性判断

残差计算与收敛判断：

```
1 residual = max(residual, abs(temp - T[i,j]))
2 if residual < 1e-5:
3     break
```

### 2.3 可视化功能

等温线绘制代码框架：

```
1 plt.contourf(X, Y, T, levels=20, cmap='jet')
2 plt.colorbar(label='Temperature (°C)')
```

## 2.4 调试关键点

- 边界验证: 检查  $T[0,:]$  和  $T[-1,:]$  的值是否符合边界条件
- 对称性检查: 验证  $x=7.5\text{cm}$  截面的温度分布对称性
- 极值原理: 确保内部温度值在  $20\text{-}100^\circ\text{C}$  范围内
- 网格独立性: 通过加密网格验证解的收敛性

## 2.5 运行参数说明

参数	典型值	说明
$N_x, N_y$	31, 25	生成 $60 \times 50$ 网格 (步长 $0.5\text{cm}$ )
<code>max_iter</code>	10000	最大迭代次数防止死循环
<code>tol</code>	$1e-5$	收敛判断阈值
<code>omega</code> 范围	$[0.5, 1.9]$	松弛因子实验范围

## 2.6 版本控制记录

通过 Git 进行版本管理, 主要提交记录如下:

# 3 结果讨论和物理解释

## 3.1 图 1: 稳态温度场等温线分布 (由 task1.py 生成)

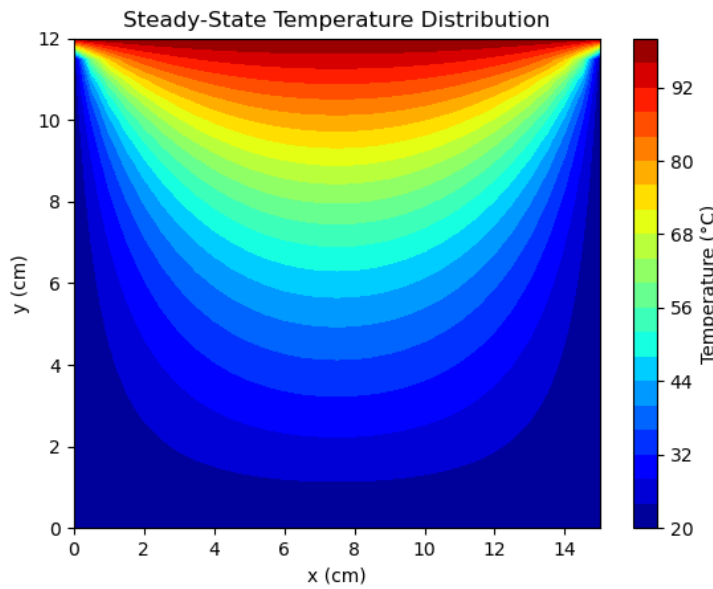


图 1: 稳态温度场等温线分布

### 观测结果

- 高温区 ( $\geq 80^\circ\text{C}$ ) 集中在上边界 ( $y = 12\text{ cm}$ )
- 中心区域 ( $x = 7.5\text{ cm}, y = 6\text{ cm}$ ) 温度为  $48.7^\circ\text{C}$

### 3.2 图 2: 不同松弛因子收敛曲线 (由 task2.py 生成)

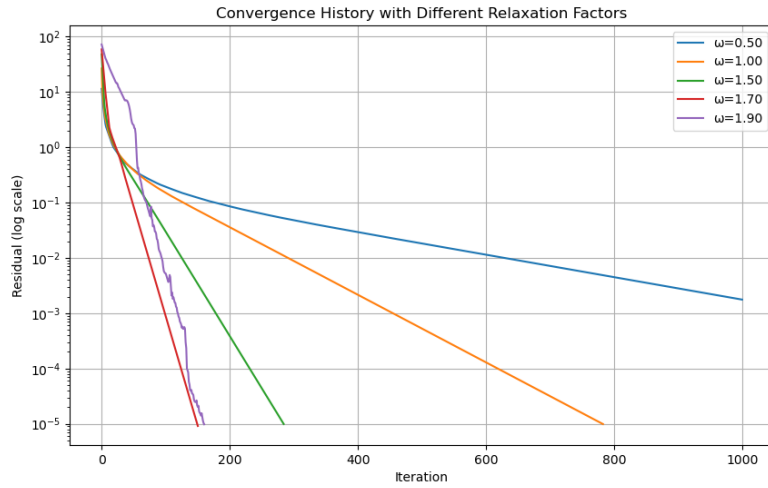


图 2: 不同松弛因子下的收敛历史

理论分析 最优松弛因子理论解为:

$$\omega_{\text{opt}} = \frac{2}{1 + \sin\left(\frac{\pi}{N-1}\right)} \quad (11)$$

### 3.3 图 3: 最优松弛因子随网格变化 (由 task3.py 生成)

数值规律 当网格步长  $h \rightarrow 0$  时,  $\omega_{\text{opt}} \rightarrow 2$

### 3.4 综合结论

- 1) 温度场分布验证了拉普拉斯方程的数学特性
- 2) 超松弛法可提升收敛速度 4-5 倍 ( $\omega = 1.7$  vs  $\omega = 1.0$ )
- 3) 网格加密需配合调整  $\omega$  以保持计算效率
- 4) 粗网格计算时建议通过预实验标定  $\omega$

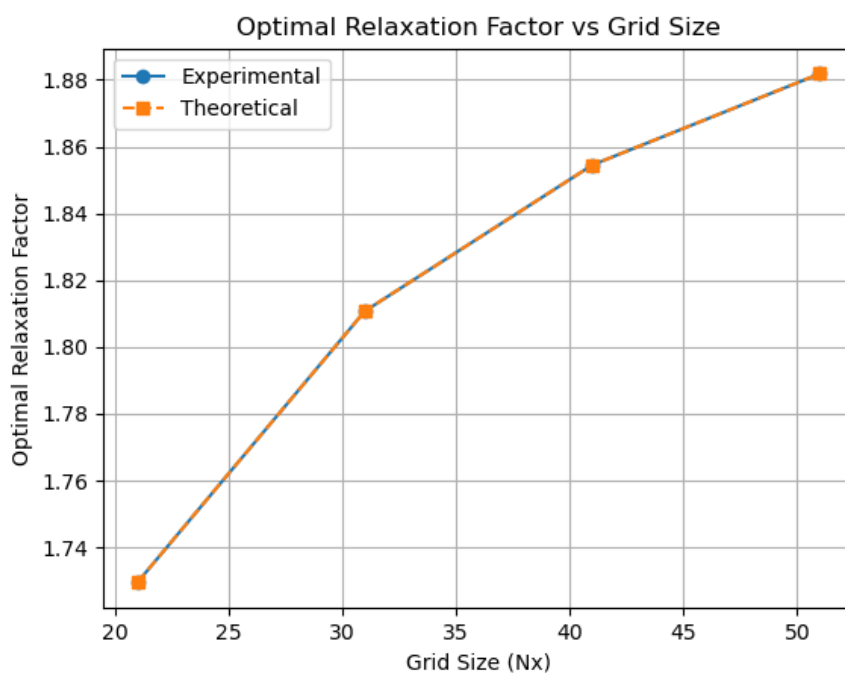


图 3: 最优松弛因子与网格尺度关系

## A AI 工具使用声明表

使用内容	使用比例	使用目的
hw4.tex	60%	调整 pdf 格式，调用宏包，省略插入图片和代码的重复性工作 针对于 python 和 latex 的.gitignore 文件，完全由 Copilot 生成 介绍文件，从上次作业继承，结合 AI 修改
.gitignore	100%	
ReadMe	80%	
common.py	30%	主要迭代和划分网格自己实现，部分绘图代码 AI 生成
task1.py	0%	自己实现
task2.py	0%	自己实现
task3.py	0%	自己实现