

# 2018A

## 第一题

参数估计：

$$\left(\hat{h}_1, \hat{h}_2\right)=\arg \min _{h_1, h_2} \sum_{i=1}^N\left[T_{\text {拟合 }}\left(\hat{h}_1, \hat{h}_2\right)-T_{\text {实测 }}\right]^2$$

$$\left\{\begin{array}{l} \text { 控制方程: } \quad \rho_k c_k \frac{\partial T}{\partial t}=\lambda_k \frac{\partial^2 T}{\partial x^2}(k=1,2,3,4) \\ \text { 边界条件: } \quad\left\{\begin{array}{l} -\lambda_1 \frac{\partial T}{\partial x}\bigg|_{x=0}=h_1\left(T(0, t)-T_{\text {环境 }}\right) \\ -\lambda_4 \frac{\partial T}{\partial x}\bigg|_{x=L}=h_2\left(T(L, t)-T_{\text {人体 }}\right) \end{array}\right. \\ \text { 接触面: } \quad\left\{\begin{array}{l} T\left(x_k^-, t\right)=T\left(x_k^+, t\right)(k=1,2,3) \\ -\lambda_k \frac{\partial T}{\partial x}=-\lambda_{k+1} \frac{\partial T}{\partial x}(k=1,2,3) \end{array}\right. \\ \text { 初始条件: } \quad T(x, 0)=T_{\text {人体 }} \end{array}\right.$$

### 显式解法：

将 $T(x, t)$ 离散为 $u(i, j)$ ,  $x=i \times \Delta x, t=j \times \Delta t$ 。显式的偏导替换在"热传导模型与有限元差分"中提到了，这里直接列出递推方程：

参数估计：

$$\left(\hat{h}_1, \hat{h}_2\right)=\arg \min _{h_1, h_2} \sum_{i=1}^N\left[T_{\text {拟合 }}\left(\hat{h}_1, \hat{h}_2\right)-T_{\text {实测 }}\right]^2$$

$$\left\{\begin{array}{l} \text { 控制方程: } \quad \rho_k c_k \frac{u_{i, j+1}-u_{i, j}}{\Delta t}=\lambda_k \frac{u_{i+1, j}-2 u_{i, j}+u_{i-1, j}}{\Delta x_k^2}(k=1,2,3,4) \\ \text { 边界条件: } \quad\left\{\begin{array}{l} -\lambda_1 \frac{u_{1, j}-u_{2, j}}{\Delta x_1}=h_1\left(u_{1, j}-T_{\text {环境 }}\right) \\ -\lambda_4 \frac{u_{\text {end}, j}-u_{\text {end}-1, j}}{\Delta x_4}=h_2\left(u_{\text {end}, j}-T_{\text {人体 }}\right) \end{array}\right. \\ \text { 接触面: } \quad-\lambda_k \frac{u_{x_k, j}-u_{x_k-1, j}}{\Delta x_k}=-\lambda_{k+1} \frac{u_{x_k+1, j}-u_{x_k, j}}{\Delta x_{k+1}}(k=1,2,3) \\ \text { 初始条件: } \quad u_{i, 1}=T_{\text {人体 }}(i=1,2, \ldots, L / \Delta x) \end{array}\right.$$

### 参数解释

- $x_k$ ：材料接触面在网格中的坐标

### 注意事项

- 控制方程是一个简写，
- 左边界对空间求导使用了向后差分(前一项减后一项)，右边界则使用了向前差分(后一项减前一项)
- 两个材料的接触面视为一个点，而不是两个，这么做的目的是避免出现两个温度相同的微元，而且可以少个等式
- 注意单位换算，即将题目中的毫米换算成米即可，其他的不变

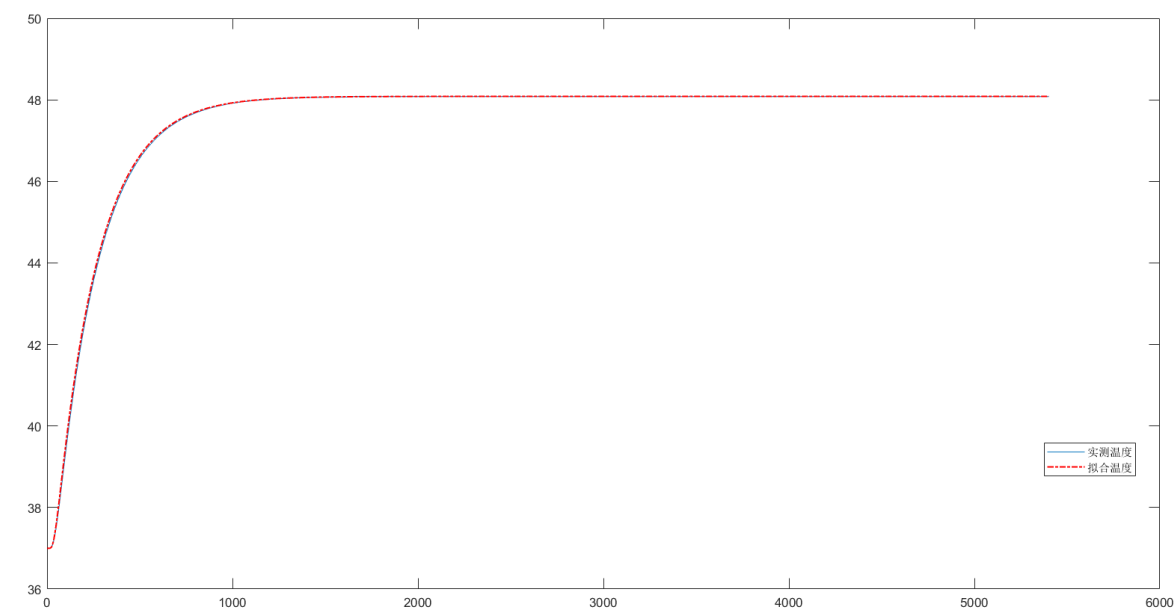
### 求解

先人工随机试几个值，你会发现 $h_1$ 影响到达最高温的时间， $h_2$ 影响最终温度， $h_1$ **越大**，就越早到达最高温度， $h_2$ **越大**，说明与人体的热交换越多，最终温度也就**越低**。

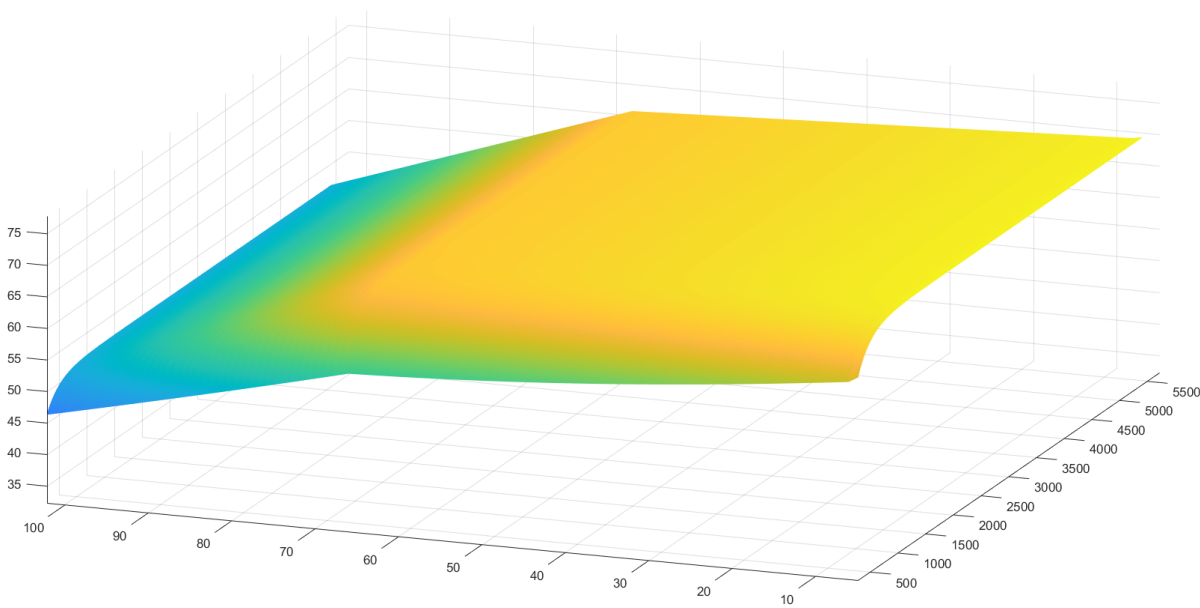
最后确认 $h_1 \in[70,90], h_2 \in[1.75,1.85]$ 。因为h1不敏感，h2敏感，所以对h1进行枚举，对h2进行三分。

比如 $h=[80,1.83]$ 就很好，然后使用随机搜索或者模拟退火等方法进一步求解。

拟合效果如下：



温度分布图如下：



这个其实是一个错解，因为网格更加细分后， $h_1, h_2$ 就变了

隐式解法：

直接给出方程的化简形式

参数估计：

$$\left(\hat{h}_1, \hat{h}_2\right)=\arg \min _{h_1, h_2} \sum_{i=1}^N\left[T_{\text {拟合 }}\left(\hat{h}_1, \hat{h}_2\right)-T_{\text {实测 }}\right]^2$$

控制方程： $-s_k u_{i-1,j} + (1 + 2s_k) u_{i,j} - s_k u_{i+1,j} = u_{i,j-1} (k = 1, 2, 3, 4)$

边界条件：
$$\begin{cases} (\Delta x_1 h_1 + \lambda_1) u_{1,j} - \lambda_1 u_{2,j} = \Delta x_1 h_1 T_{\text{环境}} \\ -\lambda_4 u_{\text{end}-1,j} + (\Delta x_4 h_2 + \lambda_4) u_{\text{end},j} = \Delta x_4 h_2 T_{\text{人体}} \end{cases}$$

接触面： $-\lambda_k \Delta x_{k+1} u_{x_k-1,j} + (\lambda_k \Delta x_{k+1} + \lambda_{k+1} \Delta x_k) u_{x_k,j} - \lambda_{k+1} \Delta x_k u_{x_k+1,j} = 0 (k = 1, 2, 3)$

初始条件： $u_{i,1} = T_{\text{人体}} (i = 1, 2, \dots, L/\Delta x)$

隐式解法又快又好，最后求解得到

$$h = [115.92, 8.35867]$$

均方误差

$$loss = 1.211 \times 10^{-5}$$

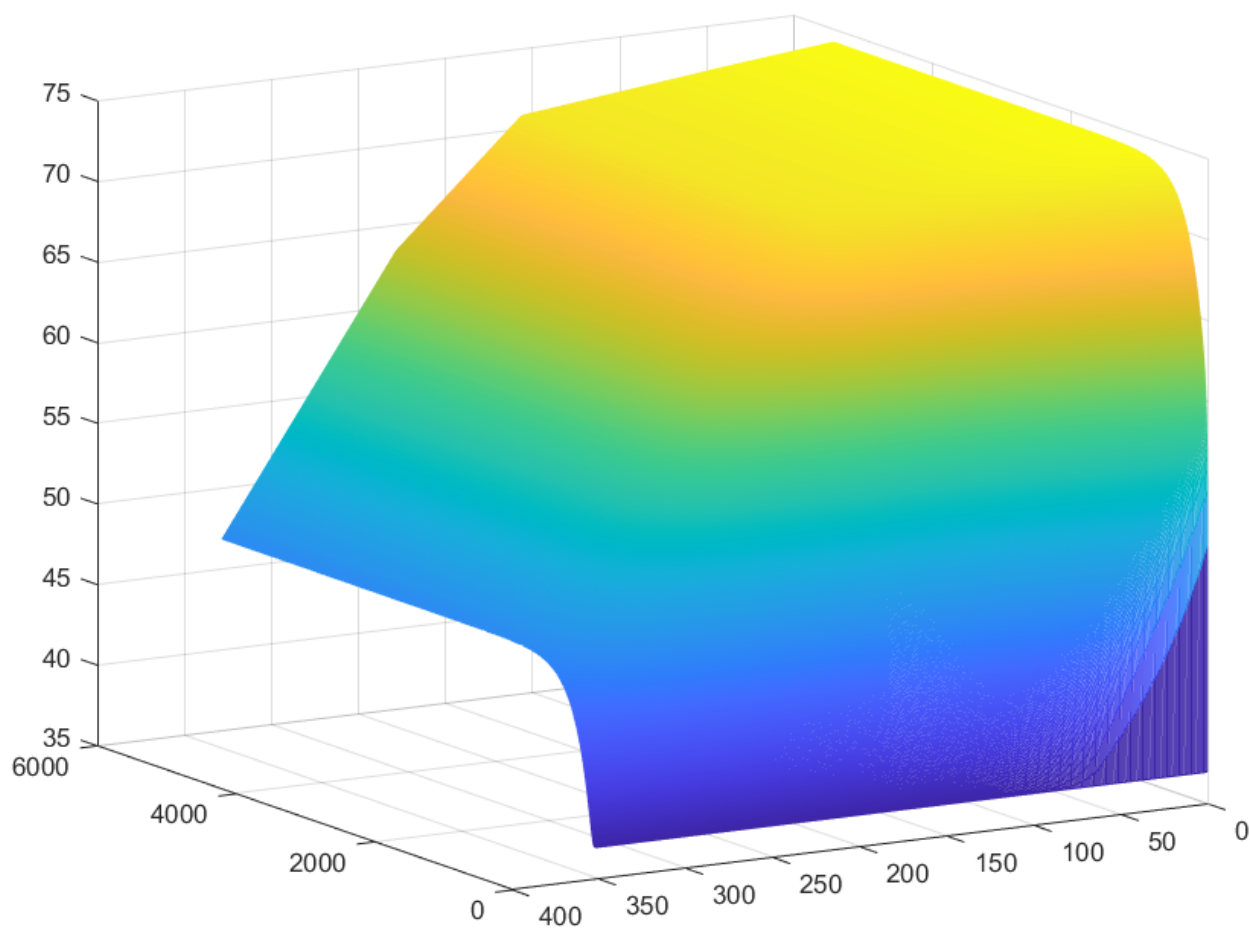
拟合效果如下:

Time (x)	Measured Temperature (y)	Fitted Temperature (y)
0	37.0	37.0
500	45.5	45.5
1000	47.8	47.8
2000	48.1	48.1
3000	48.1	48.1
4000	48.1	48.1
5000	48.1	48.1

温度分布：

file:///C:/Users/A-LeiLuo/AppData/Local/Temp/mume2023311-9208-ke0jbe.6wcpf.html

3/4



## 总结

- 数据量越大，越不能用显式求解，对比两个温度分布图：显式由于限制，空间的分割数不能太大，这是导致求解不精确的主要原因。
- 热传导模型最需要注意的是边界条件，这里最容易出错