

# 第一章: 有限元方法概论

PB19061245 王翔远

February 2024

## 1 PDE 边值问题的变分问题和极小化问题

1 维 Poisson 方程 Dirichlet 边值问题:

$$(D) \begin{cases} -u'' = f, 0 < x < 1, \\ u(0) = u(1) = 0 \end{cases}$$

定义函数空间  $V = \{v : v \in C[0, 1], v' \in L^2[0, 1], v(0) = v(1) = 0\}$ , 并记  $(u, v) = \int_0^1 uv dx$

给出变分问题

$$(V) \text{ Find } u \in V \text{ s.t. } (u', v') = (f, v), \forall v \in V$$

以及极小化问题

$$(M) \text{ Find } u \in V \text{ s.t. } F(u) \leq F(v), \forall v \in V$$

其中  $F : V \rightarrow \mathbb{R}$  是一个  $V$  上的线性泛函, 在这里定义为  $F(v) = \frac{1}{2}(v', v') - (f, v)$

**Proposition 1.**  $(D) \Rightarrow (V) \Leftrightarrow (M)$ , 并且当  $u$  具有 2 阶连续导数时 (a regularity assumption),  $(V) \Rightarrow (D)$

**Proof.**  $(D) \rightarrow (V)$ : 对  $-u'' = f$  两边同时乘上试探函数  $v$  并做积分,  $(v \in V, \text{注意 } v(0) = v(1) = 0)$

$$\int_0^1 -u''v dx = -u'v|_0^1 + \int_0^1 u'v' dx = (u', v')$$

便知  $(u', v') = (f, v)$

$(V) \rightarrow (M)$ :

$$\begin{aligned} F(u+v) &= \frac{1}{2}(u' + v', u' + v') - (f, u+v) \\ &= \frac{1}{2}(u', u') - (f, u) + (u', v') - (f, v) + \frac{1}{2}(v', v') \\ &= F(u) + \frac{1}{2}(v', v') \geq F(u) \end{aligned}$$

$(M) \rightarrow (V)$ : 对任意  $v \in V$ ,  $\phi(t) := F(u+tv)$  在  $t=0$  处取得极小值, 则 0 是关于  $t$  的函数  $\phi$  的驻点

$$\begin{aligned} \phi(t) &= \frac{1}{2}((u+tv)', (u+tv)') - (f, u+tv) \\ &= \frac{1}{2}(u', u') - (f, u) + t(u', v') - t(f, v) + \frac{1}{2}t^2(v', v') \\ \phi'(t) &= t(v', v') + (u', v') - (f, v) \stackrel{t=0}{=} (u', v') - (f, v) = 0 \end{aligned}$$

从而  $(u', v') = (f, v), \forall v \in V$

$(V) \rightarrow (D)$ , when  $u''$  连续: 仍用

$$\int_0^1 -u''v dx = -u'v|_0^1 + \int_0^1 u'v' dx = (u', v')$$

即可  $\square$

## 2 有限元方法求解一维模型问题及误差估计

### 2.1 有限元求解流程

我们用有限元方法来求取变分形式的解, 这里记:

$$a(u, v) = \int_0^1 u'v' dx = (u', v')$$

我们要寻找  $u \in V = \{w | w \in C[0, 1], w(0) = w(1) = 0\}$  满足

$$a(u, v) = (f, v)$$

将求解区域  $I = [0, 1]$  细分为  $0 = x_0 < x_1 < \dots < x_{N+1} = 1$ . 考虑用有限维空间  $V_h \subset V$  去逼近  $V$ . 该有限维空间取为分段线性连续函数空间:

$$V_h = \{v \in C^0(I) : v|_{I_j} \text{ is linear for } j=1, \dots, N+1; v(0) = v(1) = 0\}$$

其中

$$I_j = (x_{j-1}, x_j), \text{ 且记 } h_j = x_j - x_{j-1}$$

这个有限维空间下的变分问题:

$$(V_h) \text{ Find } u_h \in V_h, \text{ s.t. } a(u_h, v_h) = (f, v_h), \forall v_h \in V_h$$

这个有限维空间有一组基函数为  $\{\phi_j\}_{j=1}^N$ , 他是这样定义的

$$\phi_j(x) = \begin{cases} \frac{x-x_{j-1}}{x_j-x_{j-1}} & \text{if } x \in [x_{j-1}, x_j] \\ \frac{x_{j+1}-x}{x_{j+1}-x_j} & \text{if } x \in [x_j, x_{j+1}] \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

从图像上是这样的:



我们将  $u_h, v_h$  在基下进行表示:

$$u_h(x) = \sum_{i=1}^N u_h(x_i) \phi_i(x)$$

$$v_h(x) = \sum_{j=1}^N v_h(x_j) \phi_j(x)$$

$$a(u_h, v_h) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N v_h(x_j) u_h(x_i) a(\phi_i, \phi_j)$$

由  $a(\phi_i, \phi_j) = a(\phi_j, \phi_i)$  知这是一个二次型, 即有  $a(u_h, v_h)$  的矩阵形式表示:  $a(u_h, v_h) = W^T A U$ , 其中

$$A_{ij} = a(\phi_i, \phi_j)$$

$$U = (u_h(x_1), \dots, u_h(x_N))^T$$

$$W = (v_h(x_1), \dots, v_h(x_N))^T$$

结合  $(f, v_h)$  的矩阵形式表示  $W^T F$ , 就可以得到矩阵方程:

$$A U - F = O$$

这个矩阵  $A$  通常被称为刚度矩阵, 可以证明这是一个 (对称) 正定矩阵:

$$W^T A W = a(v_h, v_h) \geq 0 \text{ 且}$$

$$\begin{aligned}
"=" &\Leftrightarrow a(v_h, v_h) = \int_0^1 v_h'(x)^2 dx = 0 \\
&\xLeftrightarrow{v_h' \text{ 的连续性}} v_h'(x) \equiv 0 \\
&\xRightarrow{v_h \text{ 在端点处取零}} v_h = 0
\end{aligned}$$

因此, 该矩阵方程的解是存在唯一的. 解出  $U$  向量之后, 利用  $u_h(x) = \sum_{i=1}^N u_h(x_i) \phi_i(x)$  就得到了有限元解.

## 2.2 误差估计

**Theorem 1.**  $a(u - u_h, v) = 0$ , 称为误差方程

**Proof.**

$$a(u, v) = (f, v), \forall v \in V \supset V_h$$

$$a(u_h, v) = (f, v), \forall v \in V_h$$

相减即得结论  $\square$

**Theorem 2.**  $\|(u - u_h)'\| \leq \|(u - v)'\|, \forall v \in V_h$  ( $\|\cdot\|$  默认  $L^2$  范数)

**Proof.**  $\forall v \in V_h$ ,

$$\begin{aligned}
&a(u - u_h + v, u - u_h + v) \\
&= a(u - u_h, u - u_h) + 2(u - u_h, v) + a(v, v) \\
&= a(u - u_h, u - u_h) + a(v, v) \\
&\geq a(u - u_h, u - u_h)
\end{aligned}$$

这其实已经说明范数平方的大小了, 开方便得结论  $\square$

由上述定理, 我们可以选取适当  $\tilde{u}_h \in V_h$ , 用  $\|(u - \tilde{u}_h)'\|$  估计  $\|(u - u_h)'\|$

令  $\tilde{u}_h$ :  $u$  的分片线性插值函数. 我们现在区间  $I_j = [x_{j-1}, x_j]$  上面看: 记  $e(x) = u(x) - \tilde{u}_h(x)$ , 由于  $e(x_{j-1}) = e(x_j) = 0$ , 根据 Rolle 中值定理可知  $\exists \xi_j \text{ s.t. } e'(\xi_j) = 0$ , 因此

$$\begin{aligned} |e'(x)| &= |e'(x) - e'(\xi_j)| \\ &= |e''(\eta_j)(x - \xi_j)| \\ &\leq h_j \max |e''(x)| \\ &= h_j \max |u''(x)| \end{aligned}$$

于是, 在整个区间上, 有

$$|u'(x) - u'_h(x)| \leq h \max |u''|, h = \max \{h_j\}_{j=1}^{N+1}$$

从而

$$\|u' - u'_h\|^2 = \int_0^1 (u' - u'_h)^2(x) dx \leq \int_0^1 (h \max |u''|)^2 dx = (h \max |u''|)^2$$

这便得到了解的导数的  $L^2$  误差估计

**Proposition 2.**  $\|u' - u'_h\| \leq h \max_{0 \leq x \leq 1} |u''|$

我们接下来考虑对  $\|u - u_h\|$  的估计. 回忆我们在数值分析中学习到的多项式插值误差定理

**Theorem 3.** (多项式插值误差定理)  $f \in C^{n+1}[a, b]$ ,  $p \in \Pi_n$  为  $f$  在  $n+1$  个不同节点  $x_0, x_1, \dots, x_n$  插值多项式. 那么  $\forall x \in [a, b]$ ,  $\exists \xi_x \in (a, b) \text{ s.t. } f(x) - p(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_x)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i)$

应用在  $I_j = [x_{j-1}, x_j]$  上 ( $\tilde{u}_h(x)$  插值  $u(x)$ ), 便有

$$|u(x) - \tilde{u}_h(x)| = \left| \frac{u''(\xi_x)}{2} (x - x_{j-1})(x - x_j) \right| \leq \frac{h_j^2}{8} |u''(\xi_x)| \leq \frac{h^2}{8} \max |u''|$$

从而

$$\|u - u_h\|^2 \leq \int_0^1 \left( \frac{h^2}{8} \max |u''| \right)^2 = \left( \frac{h^2}{8} \max |u''| \right)^2$$

这便得到了解的  $L^2$  误差估计

**Proposition 3.**  $\|u - u_h\| \leq \frac{h^2}{8} \max_{0 \leq x \leq 1} |u''(x)|$

**Note.** 我们后面主要是关心的是误差关于分割尺度  $h$  的阶数, 前面的常数不太重要  $\square$

但上面的误差估计还是稍有缺憾, 原因是我们对误差的控制需要借助于  $u''$  的最大模或者说是  $L^\infty$  模. 我们希望得到一个用比较弱的  $u''$  的  $L^2$  即  $\|u''\|$  来进行控制.

下面我们借助于 Cauchy-Schwarz 不等式重新进行估计  $\|u' - u'_h\|$ : 在区间  $I_j = [x_{j-1}, x_j]$  上, 由之前结论  $\exists \xi_j \text{ s.t. } (u - \tilde{u}_h)'(\xi_j) = 0$ , 因此由 Newton-Leibniz 公式:  $u(x) - \tilde{u}_h(x) = \int_{\xi_j}^x (u - \tilde{u}_h)''(x) dx$ . 那么有

$$\begin{aligned} |(u - \tilde{u}_h)'(x)|^2 &= \left| \int_{\xi_j}^x (u - \tilde{u}_h)''(x) dx \right|^2 \\ &\leq \left| \int_{\xi_j}^x 1^2 dx \right| \left| \int_{\xi_j}^x ((u - \tilde{u}_h)''(x))^2 dx \right| \\ &\leq \int_{x_{j-1}}^{x_j} 1^2 dx \int_{x_{j-1}}^{x_j} ((u - \tilde{u}_h)''(x))^2 dx \\ &= h_j \int_{x_{j-1}}^{x_j} ((u - \tilde{u}_h)''(x))^2 dx \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\int_{x_{j-1}}^{x_j} |(u - \tilde{u}_h)'(x)|^2 &\leq h_j^2 \int_{x_{j-1}}^{x_j} ((u - \tilde{u}_h)''(x))^2 dx \\ &\leq h^2 \int_{x_{j-1}}^{x_j} ((u - \tilde{u}_h)''(x))^2 dx\end{aligned}$$

之后对各个小区间 (称为单元) 求和,

$$\int_0^1 |(u - \tilde{u}_h)'(x)|^2 \leq h^2 \int_0^1 ((u - \tilde{u}_h)''(x))^2 dx$$

注意到  $\tilde{u}_h'' = 0$ ,

$$\|u' - \tilde{u}_h'\|^2 \leq h^2 \|u''\|^2$$

便有

**Theorem 4.**  $\|u' - u_h'\| \leq h \|u''\|$

关于  $\|u - u_h\|$  使用  $\|u''\|$  的控制, 需要用 Nitsche 对偶技巧证明.

**Theorem 5.**  $\|u - u_h\| \leq h^2 \|u''\|$

**Proof.** 对偶方程

$$\begin{cases} -w'' = u - u_h, 0 < x < 1, \\ w(0) = w(1) = 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned}\|u - u_h\|^2 &= (u - u_h, -w'') \\ &= ((u - u_h)', w') \\ &= ((u - u_h)', (w - v)'), \forall v \in V_h \text{ (误差方程)} \\ &\leq \|(u - u_h)'\| \|(w - v)'\|, \text{取 } v \text{ 为 } w \text{ 的线性插值函数} \\ &\leq h \|u''\| h \|w''\| \\ &= h^2 \|u''\| \|u - u_h\|\end{aligned}$$



因此, 就得到  $\|u - u_h\| \leq h^2 \|u''\|$   $\square$

### 3 一维模型问题求解的编程实现

我们在上一小节已经给出了有限元方法导出的矩阵方程:

$$AU = F$$

其中, 刚度矩阵 A:  $A_{ij} = a(\phi_i, \phi_j)$ . 载荷向量 F:  $F_i = (f, \phi_i)$ . 我们只要求出刚度 A 和载荷 F, 就能得到解向量 U, 进而插值出有限元解.

一种简单的想法, 自然是逐个直接计算  $a(\phi_i, \phi_j), (f, \phi_i)$ , 即以基函数作为循环. 对一维问题, 这样做也足够了. 不过, 下面介绍的这种以单元作为循环的方法, 较容易推广到二维或更高维的计算. 它体现了有限元的”分块逼近, 总体合成”的理念.

引入单元  $I_j = [x_{j-1}, x_j]$  上的局部基函数

$$\psi_j^0 = \begin{cases} \frac{x_j - x}{x_j - x_{j-1}}, & x \in [x_{j-1}, x_j] \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

$$\psi_j^1 = \begin{cases} \frac{x - x_{j-1}}{x_j - x_{j-1}}, & x \in [x_{j-1}, x_j] \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

利用变换  $\xi = \frac{x - x_{j-1}}{x_j - x_{j-1}}$  可得到标准单元形函数

$$\psi^0(\xi) = \begin{cases} 1 - \xi, & \xi \in [0, 1] \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

$$\psi^1(\xi) = \begin{cases} \xi, & \xi \in [0, 1] \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

此时

$$\begin{aligned} a(\phi_i, \phi_j) &= a(\psi_i^1 + \psi_{i+1}^0, \psi_j^1 + \psi_{j+1}^0) \\ &= a(\psi_i^1, \psi_j^1) + a(\psi_{i+1}^0, \psi_j^1) + a(\psi_i^1, \psi_{j+1}^0) + a(\psi_{i+1}^0, \psi_{j+1}^0) \end{aligned}$$

因此

$$\begin{aligned} a(\phi_i, \phi_j) &= 0, \text{ if } |i - j| > 1 \\ a(\phi_i, \phi_i) &= a(\psi_i^1, \psi_i^1) + a(\psi_{i+1}^0, \psi_{i+1}^0) \\ a(\phi_i, \phi_{i+1}) &= a(\psi_{i+1}^0, \psi_{i+1}^1) \end{aligned}$$

由此, 我们引入局部刚度矩阵. 第  $j$  个单元格的局部刚度矩阵定义为 ( $j = 1, \dots, N+1$ ):

$$\begin{aligned} k_j &:= \begin{pmatrix} a(\psi_j^1, \psi_j^1) & a(\psi_j^1, \psi_j^0) \\ a(\psi_j^0, \psi_j^1) & a(\psi_j^0, \psi_j^0) \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{h_j} \begin{pmatrix} a(\psi^1, \psi^1) & a(\psi^1, \psi^0) \\ a(\psi^0, \psi^1) & a(\psi^0, \psi^0) \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{h_j} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

将其可以扩展为一个  $N \times N$  的矩阵, 其中中间第  $j-1$  到第  $j$  行 (列) 形成的 2 阶子矩阵就是  $k_j$ . 不难验证, (整体) 刚度矩阵  $A$  恰好就为扩展的局部刚度矩阵  $k_j$  之和

$$A = \sum_{j=1}^{N+1} k_j$$

同理载荷向量也可以如上法, 先求出局部载荷向量, 之后扩展后求和

$$F = \sum_{j=1}^{N+1} b_j$$

**Note.** 一维模型问题的编程求解参见实验 1(线性元), 实验 2(二次元).

二维情形 Poisson 方程 Dirichlet 边值问题的有限元编程实现思路也是类似的, 可以参考后续编程实验 4(线性元), 5(二次元). 正文中将从略  $\square$

## 4 Neumann 边值问题

我们来讨论以下二维情形 Poisson 方程 Neumann 问题

$$(D) \begin{cases} -\Delta u = f, & (x, y) \in \Omega \\ \frac{\partial u}{\partial \nu}|_{\Gamma} = 0 & (\Gamma = \partial\Omega) \end{cases}$$

注意到这个问题解是不唯一的: 不同解之间可以相差一个常数. 因此添加  $\int_{\Omega} f dx = 0$  作为定解条件.

在下面的问题中, 我们用到了后面的 Sobolev 空间中的记号方便表示. 在此可以不太关注, 也可以等后面学过 Sobolev 空间再回来看.

令  $V = \{v \in H^1(\Omega) : \int_{\Omega} v dx = 0\}$ . 变分问题定义为:  $(W) find u \in V s.t. a(u, v) = (f, v), \forall v \in V$ . 其中  $a(u, v) := \int_{\Omega} \nabla u \cdot \nabla v dx$

下面问题中涉及使用 Green I 公式: (更多内容请参看 Evans PDE 附录 C.2 内容)

**Theorem 6.** (Green I)  $\int_U \nabla u \cdot \nabla v dx = \int_{\partial U} v \frac{\partial u}{\partial \nu} dS - \int_U v \Delta u dx$  ( $U : \mathbb{R}^n$  中有界开集)

**Note.** 顺带一提, 上述是如下多变量函数形式的关于某个变量分部积分公式推出来的:

$$\int_U u_{x_i} v dx = - \int_U u v_{x_i} dx + \int_{\partial U} u v \nu^i dS$$

这个公式对一些 Sobolev 空间中作业题很有用  $\square$

**Proposition 4.**  $((D) \rightarrow (W))$  设  $u \in H^2(\Omega)$  为  $(D)$  的解, 则  $u - \bar{u}$  为  $(W)$  的解.

**Note.**  $\bar{u} := \frac{1}{m(\Omega)} \int_{\Omega} u d\Omega$ , 是函数在区域上的平均值  $\square$

**Proof.** 利用 Green I 公式便很容易得到结论  $\square$

**Proposition 5.**  $((W) \rightarrow (D))$  设  $u \in H^2(\Omega)$ , 则  $u$  也为下述问题解

$$(\tilde{D}) \begin{cases} -\Delta u = f - \bar{f}, & (x, y) \in \Omega \\ \frac{\partial u}{\partial \nu}|_{\Gamma} = 0 & (\Gamma = \partial\Omega) \end{cases}$$

为证明该结论, 首先引入一个技术性的引理 (看起来比较显然的, 但证明并不平凡)

**Theorem 7.**

(1) 如果  $\int_U u \phi dx = 0, \forall \phi \in \mathcal{D}(U)$ :  $U$  上有紧支撑的光滑函数. 那么  $u = 0 \quad a.e. \quad on U$

(2) 如果  $\int_{\partial\Omega} v \frac{\partial u}{\partial \nu} = 0, \forall v \in V$ , 那么  $\frac{\partial u}{\partial \nu} = 0 \quad a.e. \quad on \partial\Omega$  (这里假定了  $\partial\Omega$  性态较”好”)

**Note.** 关于 (1) 的证明参见章俊彦学长Evans PDE(2nd) 第五章习题解答中关于弱导数唯一性的证明过程

关于 (2) 的证明参见 Brenner 教材第五章命题 5.1.9 的证明过程  $\square$

**Proof.** (Proposition 5) 由

$$a(u, v) = (\nabla u, \nabla v) = (f, v)$$

根据 Green I 公式得到

$$\begin{aligned} - \int_{\Omega} \Delta u v dx + \int_{\partial\Omega} \frac{\partial u}{\partial \nu} v dS &= \int_{\Omega} f v dx \\ \int_{\Omega} (\Delta u + f) v dx &= \int_{\partial\Omega} \frac{\partial u}{\partial \nu} v dS \end{aligned}$$

首先, 我们取  $v \in \mathcal{D}(\Omega) \cap V$  ( $V$  的稠密的子空间), 此时  $v = 0$  on  $\partial\Omega$ . 从而

$$\int_{\Omega} (\Delta u + f) v dx = 0, \forall v \in \mathcal{D}(\Omega) \cap V$$

由上述引理 (1) 结合  $\int_{\Omega} v dx = 0$  可知

$$\Delta u + f = C$$

此时得

$$\int_{\partial\Omega} \frac{\partial u}{\partial \nu} v dS = 0, \forall v \in V$$

那么由上述引理 (2) 得

$$\frac{\partial u}{\partial \nu} = 0 \quad \text{on } \partial\Omega$$

最后, 由 Green I 可知

$$\int_{\Omega} \Delta u = 0$$

故有

$$-\Delta u = f - \bar{f}$$

□

编程实现时, 利用上述命题 5, 可考虑变分问题:

$$\text{Find } u \in H^1(\Omega), \lambda \in R, \text{ s.t. } a(u, v) + (\lambda, v) = (f, v), \forall v \in V$$

其中  $\lambda = \bar{f}$ . 具体编程求解参考实验 3