

Уравнение Пуассона

Постановка задачи:

$$\Delta U = \frac{\partial^2 U}{\partial x_1^2} + \frac{\partial^2 U}{\partial x_2^2} = -f(x_1, x_2)$$

Рассмотрим его решение в прямоугольнике $0 < x_1 < l_1, 0 < x_2 < l_2$ с граничными условиями $U|_{\Gamma} = \mu(x)$

Такая система носит название *задачи Дирихле* с краевыми условиями 1-го рода.

1) Разностная схема «Крест»

Введём сетку:

$$x_i = \{i_1 h_1, i_2 h_2\}; i_\alpha = 0 \dots N_\alpha (\alpha = 1, 2). \text{ Тогда } U_i = U_{i_1 i_2} = U(i_1 h_1, i_2 h_2)$$

Аппроксимируем производные выражениями

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x_1^2} \sim \frac{u(x_1 - h_1, x_2) - 2u(x_1, x_2) + u(x_1 + h_1, x_2)}{h_1^2} = u_{x_1 x_1},$$

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x_2^2} \sim \frac{u(x_1, x_2 - h_2) - 2u(x_1, x_2) + u(x_1, x_2 + h_2)}{h_2^2} = u_{x_2 x_2},$$

В результате получаем разностную задачу

$$\underbrace{\frac{y(i_1 - 1, i_2) - 2y(i_1, i_2) + y(i_1 + 1, i_2)}{h_1^2} + \frac{y(i_1, i_2 - 1) - 2y(i_1, i_2) + y(i_1, i_2 + 1)}{h_2^2}}_{\Lambda y(i, j)} = -f(i_1, i_2)$$

или, в сокращённой записи,

$$y_{x_1 x_1}(i_1, i_2) + y_{x_2 x_2}(i_1, i_2) = -f(i_1, i_2).$$

Разностное уравнение записано на пятиточечном шаблоне:

Если $h_1 = h_2 = h$ (*квадратная сетка*), то

$$U(i, j) = \frac{1}{4} [U(i-1, j) + U(i+1, j) + U(i, j-1) + U(i, j+1)] + \frac{h^2}{4} f(i, j)$$

	$i_1 - 1$	i_1	$i_1 + 1$
$i_2 - 1$		X	
i_2	X	X	X
$i_2 + 1$		X	

Заметим, что при $f=0$ значение функции в центре шаблона есть среднее арифметическое её значений в остальных узлах.

Исследуем погрешность аппроксимации:

Пусть u -точное решение задачи Дирихле, а y -разностной задачи. Введём погрешность $z = y - u$. Подставим $y = z + u$ в разностное ур-е:

$\Delta z(i, j) = -\psi(i, j)$, где $\psi(i, j) = \Delta u_{ij} + f_{ij}$ суть невязка или погрешность аппроксимации.

Покажем, что

$$|\psi| \leq M_4 \frac{h_1^2 + h_2^2}{24}, \text{ где } M_4 = \max_{x \in G} \left(\left| \frac{\partial^4 u}{\partial x_1^4} \right|, \left| \frac{\partial^4 u}{\partial x_2^4} \right| \right).$$

То есть покажем, что схема имеет второй порядок аппроксимации

$$\begin{aligned}
u(x_1 \pm h_1, x_2) &= u(x_1, x_2) \pm h_1 \frac{\partial u}{\partial x_1}(x_1, x_2) + \\
&+ \frac{h_1^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x_1^2}(x_1, x_2) \pm \frac{h_1^3}{6} \frac{\partial^3 u}{\partial x_1^3}(x_1, x_2) + \\
&+ \frac{h_1^4}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial x_1^4}(x_1, x_2), \quad \bar{x}_1 = x_1 + \theta_1 h_1, \quad 0 \leq \theta_1 \leq 1, \\
u(x_1, x_2 \pm h_2) &= u(x_1, x_2) \pm h_2 \frac{\partial u}{\partial x_2}(x_1, x_2) + \frac{h_2^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x_2^2}(x_1, x_2) \pm \\
&\pm \frac{h_2^3}{6} \frac{\partial^3 u}{\partial x_2^3}(x_1, x_2) + \frac{h_2^4}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial x_2^4}(x_1, x_2), \quad \bar{x}_2 = x_2 + \theta_2 h_2, \\
&0 \leq \theta_2 \leq 1,
\end{aligned}$$

находим

$$\Psi = \left(\frac{\partial^2 u}{\partial x_1^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial x_2^2} - f(x) \right) + \frac{h_1^2}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial x_1^4}(\bar{x}_1, x_2) + \frac{h_2^2}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial x_2^4}(x_1, \bar{x}_2).$$

Отсюда непосредственно следует доказываемое.

2) Схема повышенного порядка точности

Используя 9-ти точечный шаблон, можно построить схему, имеющую 4-й порядок аппроксимации (т.е. $\Psi = O(h^4)$).

Если ввести обозначения:

$$\Lambda_1 y = y_{\bar{x}_1 x_1}, \quad \Lambda_2 y = y_{x_2 \bar{x}_2}, \quad \varphi = f + \frac{h_1^2}{12} \Lambda_1 f + \frac{h_2^2}{12} \Lambda_2 f, \quad \text{то её можно представить}$$

$$\text{в виде: } \Lambda' y = \left(\Lambda_1 + \Lambda_2 + \frac{h_1^2 + h_2^2}{12} \Lambda_1 \Lambda_2 \right) y = -\varphi(x), \quad x \in \Omega_h,$$

$$y(x) = \mu(x), \quad x \in \gamma_h,$$

3) Решение разностных уравнений (Метод разделения переменных (прямой метод) для задачи Дирихле в прямоугольной области)

Задаче Дирихле соответствует система разностных уравнений, которая имеет матрицу высокого порядка $(N_1 - 1)(N_2 - 1)$. Обычно берут $N_1, N_2 \sim 50 - 100$, так что число уравнений в системе (1) равно $10^3 - 10^4$. Решение систем столь высокого порядка методом Гаусса потребовало бы числа действий порядка $(N_1 - 1)^3(N_2 - 1)^3$, т. е. $10^9 - 10^{12}$ действий, если бы у системы (1) не было одного хорошего качества: матрица системы является слабо заполненной и имеет лишь $\sim 5N_1 N_2$ отличных от нуля элементов. Поэтому для решения системы разностных уравнений удается построить методы, требующие $O(N \ln N)$ и даже $O(N)$ действий, где $N = (N_1 - 1)(N_2 - 1)$. Опишем один из прямых методов решения разностной задачи Дирихле уравнения Пуассона в прямоугольнике.

	i ₁ -1	i ₁	i ₁ +1
i ₂ -1	X	X	X
i ₂	X	X	X
i ₂ +1	X	X	X

Перепишем задачу в виде: $\Lambda \overset{\circ}{y} = \overset{\circ}{y}_{x_1 x_1} + \overset{\circ}{y}_{x_2 x_2} = -\varphi(x)$, $x \in \omega_h$, $\overset{\circ}{y}|_{\gamma_h} = 0$,
где $\overset{\circ}{y}(x) = y(x)$ при $x \in \omega_h$, а $\varphi(x)$ определяется по формулам:

$$\varphi = f + \frac{\mu(l_1, x_2)}{h_1^2} \text{ при } x_1 = l_1 - h_1, \quad 0 < x_2 < l_2,$$

$$\varphi = f + \frac{\mu(0, x_2)}{h_1^2}, \quad x_1 = h_1, \quad 0 < x_2 < l_2,$$

$$\varphi = f + \frac{\mu(x_1, l_2)}{h_2^2}, \quad 0 < x_1 < l_1, \quad x_2 = l_2 - h_2,$$

$$\varphi = f + \frac{\mu(x_1, 0)}{h_2^2}, \quad 0 < x_1 < l_1, \quad x_2 = h_2,$$

Ее решение можно найти методом разделения переменных. Пусть $\{v_{h_2}^{(2)}(x_2), \lambda_{h_2}^{(2)}\}$ ($k = 1, 2, \dots, N_2 - 1$) — собственные функции и собственные значения задачи

$$\Lambda_2 v + \lambda v = 0, \quad x \in \omega_h; \quad v(0) = v(l_2) = 0.$$

Выражения для $\lambda_{h_2}^{(2)}$ и $v_{h_2}^{(2)}(x_2)$ даны в п. 6, § 1.

Разложим решение $\overset{\circ}{y}(x_1, x_2)$ и правую часть $\varphi(x_1, x_2)$ по собственным функциям $\{v_{h_2}^{(2)}\}$:

$$\overset{\circ}{y}(x_1, x_2) = \sum_{h_2=1}^{N_2-1} c_{h_2}(x_1) v_{h_2}(x_2), \quad (*)$$

$$\varphi(x_1, x_2) = \sum_{h_2=1}^{N_2-1} \varphi_{h_2}(x_1) v_{h_2}(x_2),$$

где $x_\alpha = i_\alpha h_\alpha$, $i_\alpha = 1, 2, \dots, N_\alpha - 1$, $\alpha = 1, 2$, $c_{h_2}(x_1)$ и $\varphi_{h_2}(x_1)$ — коэффициенты Фурье, например,

$$\varphi_{h_2}(x_1) = \sum_{i_2=1}^{N_2-1} h_2 \varphi(x_1, i_2 h_2) v_{h_2}(i_2 h_2).$$

Применим оператор $\Lambda = \Lambda_1 + \Lambda_2$ к произведению $c_{h_2} v_{h_2}$:

$$\begin{aligned} \Lambda c_{h_2}(x_1) v_{h_2}(x_2) &= \\ &= v_{h_2}(x_2) \Lambda_1 c_{h_2}(x_1) + c_{h_2}(x_1) \Lambda_2 v_{h_2}(x_2) = \\ &= v_{h_2}(x_2) \Lambda_1 c_{h_2}(x_1) - \lambda_{h_2}^{(2)} c_{h_2}(x_1) v_{h_2}(x_2) = \\ &= [\Lambda_1 c_{h_2}(x_1) - \lambda_{h_2}^{(2)} c_{h_2}(x_1)] v_{h_2}(x_2). \end{aligned}$$

Учитывая это выражение, получаем:

$$\sum_{k_2=1}^{N_2-1} \{ \Lambda_1 c_{k_2}(x_1) - \lambda_{k_2}^{(2)} c_{k_2}(x_1) + \varphi_{k_2}(x_1) \} v_{k_2}(x_2) = 0. \quad (**)$$

В силу ортогональности $\{v_{k_2}(x_2)\}$ это тождество возможно только при равенстве нулю выражения в фигурных скобках:

$$\Lambda_1 c_{k_2}(x_1) - \lambda_{k_2}^{(2)} c_{k_2}(x_1) = -\varphi_{k_2}(x_1), \quad k_2 = 1, 2, \dots, N_2 - 1,$$

$$x_1 = i_1 h_1, \quad 0 < i_1 < N_1, \quad c_{k_2}(i_1 h_1) = 0, \quad i_1 = 0, N_1.$$

В самом деле, умножая $(**)$ скалярно на $v_{k_2}(x_2)$, имеем

$$0 = \sum_{k=1}^{N_2-1} \{\cdot\}_k (v_{k_1}, v_{k_2}) = \sum_{k=1}^{N_2-1} \{\cdot\}_k \delta_{kk_2} = \{\cdot\}_{k_2} = 0_1 \quad (***)$$

где $\{\cdot\}_{k_2}$ — содержимое фигурной скобки $(**)$.

Задачи $(***)$ решаются методом прогонки; всего требуется $N_2 - 1$ раз использовать алгоритм прогонки для $k_2 = 1, 2, \dots, N_2 - 1$. Зная $c_{k_2}(x_1)$, найдем по формуле $(*)$ решение задачи. Для этого надо сначала вычислить коэффициенты Фурье $\varphi_{k_2}(x_1)$ ($k_2 = 1, 2, \dots, N_2 - 1$). Из формул $(*)$ видно, что $y(x_1, x_2)$ и $\varphi_{k_2}(x_1)$ вычисляются по формулам одного и того же вида:

$$w_i = \sum_{k=1}^{N-1} \alpha_k \sin \frac{k \pi i}{N}, \quad i = 1, 2, \dots, N - 1. \quad (\$)$$

Разработан специальный алгоритм быстрого преобразования Фурье для вычисления сумм, который позволяет вычислить сумму $(\$)$ за $5N \log_2 N$ арифметических действий (при $N = 2^n$, n — целое число) вместо $O(N^2)$ при обычном способе суммирования. Этот алгоритм позволяет найти решение исходной задачи (2) за $O(N_1 N_2 \log_2 N_2)$ действий. Метод разделения переменных можно комбинировать с методом редукции или декомпозиции, являющимся модификацией метода Гаусса. В результате получим алгоритм с числом действий $Q \approx 5N_1 N_2 \log_2 N_2$, что в два раза меньше, чем для алгоритма разделения, приведенного выше.

Решение многомерных задач теплопроводности

Постановка задачи:

$$\frac{\partial \mathbf{U}}{\partial t} = \mathbf{L} \mathbf{U} + \mathbf{f} (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, t), \quad \mathbf{L} \mathbf{U} = \frac{\partial^2 \mathbf{U}}{\partial \mathbf{x}_1^2} + \frac{\partial^2 \mathbf{U}}{\partial \mathbf{x}_2^2}$$

Рассмотрим его решение в прямоугольнике $0 < \mathbf{x}_1 < l_1, 0 < \mathbf{x}_2 < l_2, 0 < t < T$ с граничными условиями $\mathbf{U}|_{\Gamma} = \mu(\mathbf{x}, t)$ и начальным условием $\mathbf{U}(\mathbf{x}, 0) = \mathbf{U}_0(\mathbf{x})$.

Для её решения введём сетки:

$$\bar{\omega}_h = \{x_1 = (x_1^{(i_1)}, x_2^{(i_2)}): x_\alpha^{(i_\alpha)} = i_\alpha h_\alpha, i_\alpha = 0, 1, \dots, N_\alpha, h_\alpha = l_\alpha / N_\alpha, \alpha = 1, 2\}$$

$$\bar{\omega}_t = \{t_j = j\tau: 0 \leq t_j \leq T\}$$

Аппроксимировав оператор Лапласа \mathbf{L} оператором Λ (см. стр 1), заданном на пятиточечном шаблоне, получим следующую схему с весами:

$$\frac{y^{j+1} - y^j}{\tau} = \Lambda(\sigma y^{j+1} + (1 - \sigma) y^j) + \varphi^j, \quad j = 0, 1, \dots,$$

$$y(x, 0) = u_0(x), \quad x = (i_1 h_1, i_2 h_2) \in \bar{\omega}_h, \quad y(x_i, t) = \mu_i(t), \quad x \in \gamma_h, t = j\tau \in \omega_h.$$

$$\text{где } y^j = y(x_i, t_j) = y(i_1 h_1, i_2 h_2; t_j), \quad x = (i_1 h_1, i_2 h_2) \in \omega_h.$$

Обозначив $\hat{y} = y^{j+1}$, $y = y^j$, можем подробнее написать:

$$\begin{aligned} \sigma \gamma_1 (\hat{y}_{i_1-1, i_2} + \hat{y}_{i_1+1, i_2}) - (1 + 2\sigma(\gamma_1 + \gamma_2)) \hat{y}_{i_1 i_2} + \\ + \sigma \gamma_2 (\hat{y}_{i_1 i_2-1} + \hat{y}_{i_1 i_2+1}) = -F_{i_1 i_2}, \end{aligned}$$

где

$$y_{i_1 i_2} = y(i_1 h_1, i_2 h_2), \quad \gamma_1 = \tau/h_1^2, \quad \gamma_2 = \tau/h_2^2,$$

$$\begin{aligned} F_{i_1 i_2} = (1 - 2(1 - \tau)(\gamma_1 + \gamma_2)) y_{i_1 i_2} + (1 - \sigma) \gamma_1 (y_{i_1-1, i_2} + \\ + y_{i_1+1, i_2}) + (1 - \sigma) \gamma_2 (y_{i_1, i_2-1} + y_{i_1, i_2+1}) + \varphi_{i_1 i_2}. \\ \hat{y}_{i_1 i_2} = \hat{\mu}_{i_1 i_2}, \quad x_i = (i_1 h_1, i_2 h_2) \in \gamma_h. \end{aligned}$$

Это разностная краевая задача решается относительно \hat{y} теми же методами, что и разностная задача Дирихле для уравнения Пуассона.

Экономичные схемы (метод переменных направлений)

Проблема:

1) Явная схема: для определения y^{j+1} необходимо кол-во действий $\sim N_1 N_2$, но для устойчивости схемы требуется очень маленький шаг по x и t . (Напомним: под устойчивостью понимается малое изменение результата при малых изменениях начальных условий).

2) Неявная схема- устойчива. Однако число действий для определения y^{j+1} существенно больше, т.к для этого необходимо решить систему $(N_1+1)(N_2+1)$ пятиточечных разностных уравнений.

Экономичные схемы сочетают достоинства 1) и 2). В их основе лежит метод факторизации:

Пусть дана разностная схема:

$$B \frac{y^{j+1} - y^j}{\tau} + Ay^j = \varphi^j, \quad j = 0, 1, \dots, y^0 = y(0)$$

Оператор B (матрица B) называется факторизованным (и соответственно схема называется факторизованной), если $B = B_1 B_2 B_3 \dots$

Если для решения задачи

$$B_\alpha v = F_\alpha, \quad \alpha = 1, 2,$$

с заданной правой частью F_α требуется $O(N_1 N_2)$ число действий, то и для определения y^{j+1} по известному y^j надо $O(N_1 N_2)$ действий (оператор B «экономичен»). Так как

$$By^{j+1} = B_1 B_2 y^{j+1} = F^j,$$

то алгоритм сводится к последовательному решению уравнений

$$B_1 y^{j+1/2} = F^j, \quad B_2 y^{j+1} = y^{j+1/2}.$$

Одной из разновидностей таких схем является метод переменных направлений.

Приведем формулы метода переменных направлений (продольно-поперечной схемы Писмена — Рекфорда) для задачи (1) с оператором L : $Lu = L_1 u + L_2 u$, где L_α — один из операторов:

$$L_\alpha u = \frac{\partial^2 u}{\partial x_\alpha^2} \text{ или } L_\alpha u = \frac{\partial}{\partial x_\alpha} \left(k_\alpha(x, t) \frac{\partial u}{\partial x_\alpha} \right), \quad \alpha = 1, 2.$$

Пусть Λ_2 , Λ_2 — соответствующие трехточечные операторы и $\Lambda = \Lambda_1 + \Lambda_2$. Вводя промежуточное значение $\bar{y} = y^{j+1/2}$, формулируем разностную схему переменных направлений:

$$\frac{y^{j+1/2} - y^j}{\tau/2} = \Lambda_1 y^{j+1/2} + \Lambda_2 y^j + \varphi^j, \quad x \in \omega_h, \quad y^{j+1/2} = \bar{\mu}$$

при $i_1 = 0, N_1$,

$$\frac{y^{j+1} - y^{j+1/2}}{\tau/2} = \Lambda_1 y^{j+1/2} + \Lambda_2 y^{j+1} + \varphi^j, \quad x \in \omega_h, \quad y^{j+1} = \mu^{j+1}$$

при $i_2 = 0, N_2$, $y^0 = u_0(x)$, $x \in \bar{\omega}_h$,

где $\bar{\mu}$ — промежуточное значение функции $\mu(x, t)$, равное

$$\bar{\mu} = \frac{\mu^j + \mu^{j+1}}{2} - \frac{\tau}{4} \Lambda_2 (\mu^{j+1} - \mu^j).$$

Для определения $y^{j+1/2}$ и y^{j+1} имеем разностные краевые задачи

$$\frac{1}{2} \tau \Lambda_1 y^{j+1/2} - y^{j+1/2} = -F^j,$$

$$F^j = y^j + 1/2 \tau (\Lambda_2 y^j + \varphi^j), \quad x \in \omega_h,$$

$$y^{j+1/2} = \bar{\mu}, \quad i_1 = 0, N_1,$$

$$\frac{1}{2} \tau \Lambda_2 y^{j+1} - y^{j+1} = -F^{j+1/2},$$

$$v^{j+1/2} = v^{j+1/2} + 1/2 \alpha (1, v^{j+1/2} + \varphi), \quad z \in \omega,$$

$$v^{j+1} = v^{j+1}, \quad i_3 = 0, N_3$$

Первая задача решается прогонкой по строкам ($i_2 = 1, 2, \dots, N_2 - 1$), вторая — прогонкой по столбцам ($i_1 = 1, 2, \dots, N_1 - 1$). Число действий на один узел конечно и не зависит от сетки.

Схема (3) устойчива как по начальным данным, так и по правой части при любых T и (h) и имеет точность $O(\tau^2 + h^2)$.