

Введение

Данное пособие представляет собой систематизированное содержание лекций по курсу "Введение в численные методы", который читается на втором курсе факультета ВМиК с 1994 г. и содержит последовательное изложение основных понятий, определений, теорем и утверждений, рассматриваемых и доказываемых на лекциях.

Интерполяция и квадратурные формулы**§ 1. Интерполирование**

Опр. Пусть функция $f(x)$ задана таблично на $[a,b]$:

$$x_0 = a, x_n = b, x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n, y_i = f(x_i) \quad i = 0, \dots, n$$

Тогда построение непрерывной на $[a,b]$ функции $\varphi(x)$, такой что $\varphi(x_i) = y_i$ называется интерполяцией функции $f(x)$ на $[a,b]$.

Опр. Пусть полином степени n $L_n(x) = a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_n$ интерполирует $y=f(x)$ на $[a,b]$, т.е. $L_n(x_i) = y_i = f(x_i)$. Тогда L_n

(x) называется интерполяционным полиномом.

Утверждение. Интерполяционный многочлен степени n для функции $y=f(x)$, заданной таблично в $n+1$ точках, существует и единственен.

Данное утверждение следует из того, что определитель Вандермонда отличен от нуля.

Существуют некоторые стандартные формы записи интерполяционных полиномов. Интерполяционный многочлен в форме

Лагранжа имеет вид

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n \left[f(x_i) \prod_{j \neq i} \frac{x - x_j}{x_i - x_j} \right]$$

Интерполяционный многочлен в форме **Ньютона** имеет вид

$$P_n(x) = f(x_0) + \sum_{i=1}^n (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{i-1}) y(x_0; x_1; \dots; x_i),$$

где

$$y(x_i; x_j) = \frac{y(x_i) - y(x_j)}{x_i - x_j},$$

$$y(x_i; x_j; x_k) = \frac{y(x_i; x_j) - y(x_j; x_k)}{x_i - x_k}$$

$$y(x_i; x_j; x_k; x_m) = \frac{y(x_i; x_j; x_k) - y(x_j; x_k; x_m)}{x_i - x_m}$$

... - выражения такого вида называются **разделенными разностями**.

Теорема.

Пусть функция $y=f(x)$ имеет $n+1$ непрерывную производную на $[a,b]$, и $L_n(x)$ - интерполяционный многочлен, $L_n(x_i) = f(x_i)$, $i=0,1,\dots,$

n . Тогда для погрешности интерполяции $\psi(x) = L_n(x) - f(x)$ справедлива оценка

$$\psi(x) \leq \frac{\max_{\xi \in [a,b]} |f^{(n+1)}(\xi)|}{(n+1)!} |\omega_n(x)|$$

где

$$\omega_n(x) = \prod_{i=0}^n (x - x_i).$$

Полиномы Эрмита

Полиномы Эрмита интерполируют таблично заданную функцию с учетом известных значений производной в узлах сетки.

Пусть заданы $n+1$ узлов x_i , $x_0 = a$, $x_n = b$, $x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n$, значения функции в них $y_i = f(x_i)$ и значения производной в них $y_i' = f'(x_i)$, $i = 0, \dots, n$. Требуется построить полином $P_{2n+1}(x)$ такой, что $P_{2n+1}(x_i) = y_i$, $P_{2n+1}'(x_i) = y_i'$. Этот полином и

называется полиномом Эрмита.

Интерполяция сплайнами

Пусть функция $y=f(x)$ задана таблично :

$$x_0 = a, x_n = b, x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n, y_i = f(x_i) \quad i = 0, \dots, n.$$

Кубической сплайн-интерполяцией называется функция $\varphi(x)$ такая, что

$$\varphi(x_i) = f(x_i), \quad i=0,1,\dots,n,$$

$$\varphi'(x_{i-0}) = \varphi'(x_{i+0}), \quad \varphi''(x_{i-0}) = \varphi''(x_{i+0}) \quad i=1,\dots,n-1 \quad (1)$$

$$\varphi''(x_0) = 0, \quad \varphi''(x_n) = 0,$$

и $\varphi(x) = a_i + b_i(x-x_i) + c_i(x-x_i)^2 + d_i(x-x_i)^3$, $x_{i-1} \leq x \leq x_i$

Величины коэффициентов a, b, c, d , находятся из системы уравнений (1). Для нахождения значений этих коэффициентов удобно, с помощью последовательного исключения неизвестных, редуцировать систему (1) к системе трехточечных уравнений относительно коэффициентов c_i , и решать ее далее с помощью метода прогонки (см. далее).

§ 2. Квадратурные формулы

$$S = \sum_{i=0}^n c_i f(x_i), \quad a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$$

Выражение вида

$$I = \int_a^b f(x) dx$$

предназначенное для вычисления определенного интеграла
Величина $R = I - S$ называется погрешностью квадратурной формулы.

называется квадратурной формулой.

Формула прямоугольников

Простая: $S_0 = (b-a) f((b+a)/2)$, $R_{0,n} = -(b-a)^3 f''(\xi) / 24$, $\xi \in (a,b)$

$$S = h \sum_{i=1}^n f\left(\frac{x_i + x_{i-1}}{2}\right) \quad R_{0,n} = -\frac{(b-a)^3}{24n^2} f''(\xi), \quad h = (b-a)/n$$

Составная:

Формула трапеций

Простая: $S_1 = (b-a)(f(b) + f(a))/2$, $R_1 = (b-a)^3 f''(\xi) / 12$, $\xi \in (a,b)$

$$S = h \sum_{i=1}^n \frac{f(x_i) + f(x_{i-1})}{2} \quad R_{1,n} = \frac{(b-a)^3}{12n^2} f''(\xi), \quad h = (b-a)/n$$

Составная:

Формула Симпсона

Простая: $S_2 = (b-a)(f(a) + 4f((b+a)/2) + f(b))/6$,

$R_2 = (b-a)^5 f^{(4)}(\xi) / 90$, $\xi \in (a,b)$

$$S = \frac{h}{3} [f_0 + 4f_1 + 2f_2 + 4f_3 + \dots + f_n] \quad R_{2,n} = \frac{(b-a)^5}{180n^4} f^{(4)}(\xi)$$

Составная:

$h = (b-a)/n$, здесь - четное число.

Формулы Гаусса

В квадратурных формулах Гаусса ищутся не только коэффициенты c_i , но и точки x_i - из соображений обеспечения точности квадратурной формулы для полинома максимальной степени.

$$S = \sum_{i=0}^n c_i f(x_i)$$

Квадратурная формула Гаусса

будет точна для произвольного полинома степени $2n+1$, если величины c_i и

x_i удовлетворяют системе уравнений:

$$\int_a^b x^k dx = \frac{(b-a)^{k+1}}{k+1} = \sum_{i=0}^n c_i x_i^k = c_0 x_0^k + c_1 x_1^k + \dots + c_n x_n^k, \quad k = 0, 1, \dots, 2n+1$$

Можно показать, что узлы x_j квадратурной формулы на отрезке $[-1, 1]$ являются корнями полинома **Лежандра**:

$$P_n(x) = \frac{1}{2^n n!} \frac{d^n}{dx^n} \left\{ (x-1)^n (x+1)^n \right\}$$

а коэффициенты квадратурной формулы вычисляются по формулам

$$C_m = \int_{-1}^1 \frac{(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_{m-1})(x-x_{m+1})\dots(x-x_n)}{(x_m-x_0)(x_m-x_1)\dots(x_m-x_{m-1})(x_m-x_{m+1})\dots(x_m-x_n)} dx, \quad m = 0, \dots, n$$

Решение систем линейных уравнений

Постановка задачи

Найти вектор x , удовлетворяющий уравнению

$$Ax = f,$$

где A - квадратная матрица порядка n ,

$A = \{a_{ij}\}$, $i, j = 1, 2, \dots, n$, $x^T = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$, $f^T = \{f_1, f_2, \dots, f_n\}$,

или, что тоже самое, найти x_1, x_2, \dots, x_n удовлетворяющие системе уравнений

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = f_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = f_2$$

.....

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = f_n$$

§ 1. Прямые методы

Метод Гаусса состоит в приведении матрицы к треугольному виду.

Приведение матрицы к треугольному виду осуществляется по формулам

$$a_{ml}^{[k+1]} = a_{ml}^{[k]} - \frac{a_{mk}^{[k]}}{a_{kk}^{[k]}} a_{kl}^{[k]}$$

$$a_{mm}^{[k+1]} = a_{mm}^{[k]} - \frac{a_{mk}^{[k]}}{a_{kk}^{[k]}} a_{km}^{[k]}$$

, $m = k+1, \dots, n$, $l = k, \dots, n$, $k = 1, \dots, n-1$.

(прямой ход метода Гаусса), в результате чего получается система

$$a_{11}^{(n)}x_1 + a_{12}^{(n)}x_2 + \dots + a_{kk}^{(n)}x_k + \dots + a_{1n}^{(n)}x_n = \varphi^{(n)}_1$$

$$a_{22}^{(n)}x_2 + \dots + a_{kk}^{(n)}x_k + \dots + a_{2n}^{(n)}x_n = \varphi^{(n)}_2$$

.....

$$a_{kk}^{(n)}x_k + \dots + a_{kn}^{(n)}x_n = \varphi^{(n)}_k$$

.....

$$a_{nn}^{(n)}x_n = \varphi^{(n)}_n$$

Вычисление решения x_1, x_2, \dots, x_n осуществляется следующим образом

$$x_k = \frac{1}{a_{kk}^{(n)}} \left[\varphi_k^{(n)} - \sum_{i=k+1}^n a_{ki}^{(n)} x_i \right], \quad k = n, n-1, \dots, 1$$

(формулы обратного хода Гаусса)

Общее число действий в методе Гаусса порядка $(n^3 + 3n^2)/3$.

Метод прогонки

Метод прогонки применяется для решения систем линейных уравнений с матрицей специального вида - трехдиагональной матрицей :

$$-a_i x_{i-1} + c_i x_i - b_i x_{i+1} = f_i, \quad i=2, \dots, n-1$$

$$x_1 = \kappa_1 x_2 + v_1 \quad (2)$$

$$x_n = \kappa_2 x_{n-1} + v_2$$

На первом этапе находятся коэффициенты

$$\alpha_{i+1} = b_i / (c_i - a_i \alpha_i), \quad \beta_{i+1} = (\beta_i a_i + f_i) / (c_i - a_i \alpha_i), \quad i=2, \dots, n-1 \text{ (прямой ход)}, \quad \alpha_2 = \kappa_1, \quad \beta_2 = v_1,$$

а на втором этапе находится решение

$$x_i = \alpha_{i+1} x_{i+1} + \beta_{i+1}, \quad i = n-1, \dots, 2, 1$$

$$x_n = (v_2 + \beta_n) / (1 - \alpha_{n \kappa_2}).$$

Для корректности метода прогонки достаточно, чтобы коэффициенты α_i были по модулю меньше единицы, а выражения в знаменателях формул были отличны от нуля. Достаточные условия корректности прогонки формулируются в следующих теоремах.

Теорема

Пусть система уравнений (2) такова, что $a_i > 0$, $b_i > 0$, $c_i > 0$, $c_i \geq a_i + b_i$, $i=2, \dots, n-1$, и $\kappa_1 + \kappa_2 < 2$, $\kappa_1 \leq 1$, $\kappa_2 \leq 1$.

Тогда метод прогонки корректен.

Теорема

Пусть система уравнений (2) такова, что $a_i > 0$, $b_i > 0$, $c_i > 0$, $c_i \geq a_i + b_i$, $i=2, \dots, n-1$, и существует $i_0 > 1$ такое, что $c_{i_0} > a_{i_0} + b_{i_0}$, и $\kappa_1 \leq 1$, $\kappa_2 \leq 1$.

Тогда метод прогонки корректен.

Теорема

Пусть система уравнений (2) такова, что $z a_i > z a_i + z b_i + z c_i > 0$, $z c_i > z a_i + z b_i$, $i=2, \dots, n-1$, и $\kappa_1 \leq 1$, $\kappa_2 \leq 1$.

Тогда метод прогонки корректен.

§ 2. Итерационные методы

Канонический вид одношаговых итерационных методов для решения системы линейных алгебраических уравнений $Ax = f$:

$$B_{k+1} \frac{x_{k+1} - x_k}{\tau_{k+1}} + Ax_k = f, \quad k = 0, 1, 2, \dots,$$

где B_{k+1} - квадратная матрица $n \times n$, $\tau_{k+1} > 0$ - итерационный параметр. В дальнейшем будем использовать следующие согласованные нормы в конечномерном пространстве размерности n :

$$\|y\| = \sqrt{(y, y)} = \sqrt{\sum_{j=1}^n y_j^2}$$

- евклидова норма

$$\|y\|_C = \max |y_j|$$

- норма в C

$$\|y\|_A = (Ay, y)$$

- энергетическая норма $A=A^* > 0$

$$\|A\| = \sup_{x \neq 0} \frac{(Ax, x)}{(x, x)}$$

Под нормой матрицы A будем понимать

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|x_k - x\| = 0$$

Итерационный метод сходится, если

Опр. Величина $z_k = x_k - x$ называется погрешностью решения.

Опр. Если $B_{k+1} = B$ и $\tau_{k+1} = \tau$ то метод называется стационарным

Теорема.

Пусть $A=A^* > 0$, и $B - 0.5\tau A > 0$ тогда итерационный метод

$$B \frac{x_{k+1} - x_k}{\tau} + Ax_k = f, \quad k = 0, 1, 2, \dots,$$

$$\|z\|_A = \sqrt{(Az, z)}$$

сходится в норме $\| \cdot \|_A$.

Метод Зейделя

Каноническому виду метода Зейделя соответствует $B=(D+L)$, $\tau = 1$, где D - диагональная матрица, L - нижняя треугольная матрица

$$\|z\|_A = \sqrt{(Az, z)}$$

Индексный вид метода Зейделя

$$\sum_{j=1}^i a_{ij} x_j^{k+1} + \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^k = f_i \quad i = 1, \dots, n$$

Теорема

Пусть $A=A^* > 0$, тогда метод Зейделя сходится.

Теорема

$$\sum_{j \neq i} |a_{ij}| \leq q |a_{ii}|$$

Пусть матрица A такова, что $i=1, \dots, n$, $q < 1$, тогда метод Зейделя сходится со скоростью геометрической прогрессии со знаменателем q , т.е.

$$\|z^{k+1}\| = \|x^{k+1} - x\| \leq |q|^{k+1} \|x^0 - x\| = |q|^{k+1} \|z^0\|$$

Метод релаксации

Канонический вид

$$(L + \frac{1}{\omega} D)(x^{k+1} - x^k) + Ax^k = f \quad (\tau = 1)$$

$\omega < 1$ - метод нижней релаксации

$\omega = 1$ - метод Зейделя

$\omega > 1$ - метод верхней релаксации

Теорема Пусть $A=A^* > 0$, $0 < \omega < 2$, тогда метод релаксации сходится.

Метод простой итерации

Канонический вид метода простой итерации -

$$\frac{x_{k+1} - x_k}{\tau} + A x_k = f$$

Теорема

$$\tau \leq \frac{2}{\|A\|}$$

Пусть $A=A^*>0$, тогда метод простой итерации сходится.

Замечание. Если $A=A^*>0$ то у матрицы A существует n собственных значений λ_k таких, что

$$0 < \lambda_{\min} = \lambda_1 < \lambda_2 < \dots < \lambda_{n-1} < \lambda_n = \lambda_{\max}$$

при этом $\|A\| = \lambda_{\max}$ и $\lambda_{\min} E \leq A \leq \lambda_{\max} E$.

Можно найти оптимальное значение итерационного параметра $\tau = \tau_0$ такое, что заданная точность решения будет достигаться за минимальное число итераций.

Теорема

$$\tau = \tau_0 = \frac{2}{\lambda_{\min} + \lambda_{\max}}$$

Пусть $A=A^*>0$, тогда при для погрешности явного метода простой итерации z_k справедлива оценка

$$\|z_{k+1}\| \leq \rho_0 \|z_k\|, \quad \rho_0 = \frac{1 - \xi^k}{1 + \xi^k}, \quad \xi^k = \frac{\lambda_{\min}}{\lambda_{\max}}$$

Основы теории разностных схем**§ 1. Основные понятия**

Опр. Пусть дан отрезок $[a, b]$. Равномерной сеткой на этом отрезке назовем множество узлов ω_h такое, что $\omega_h = \{x_j = jh, j=0, \dots, n, h = (b-a)/n\}$.

Опр. Сеточной функцией $y = y_j = y(x_j)$ называется функция, заданная в узлах сетки.

Любую сеточную функцию $y_j = y(x_j)$ можно представить в виде вектора $Y = (y_0, y_1, \dots, y_{n-1}, y_n)$, и, следовательно, множество сеточных функций образует конечномерное пространство, в данном случае размерности $n+1$. В этом пространстве можно ввести норму, например

$$\|y\|_C = \max_{0 \leq i \leq n} |y_i| \quad \text{или} \quad \|y\| = \left(\sum_{i=1}^{n-1} y_i^2 \right)^{1/2}$$

Пусть дано дифференциальное уравнение

$$\frac{du}{dx} = f(x, u)$$

$Lu(x) = f(x, u)$ (например, $\frac{du}{dx} = f(x, u)$).

Заменим Lu в узле сетки x_i линейной комбинацией значений сеточной функции y_i на некотором множестве узлов сетки, называемом шаблоном. Такая замена Lu на $L_h y_h$ называется аппроксимацией на сетке дифференциального оператора L разностным оператором L_h . Замена непрерывной функции $f(x, u)$ в узлах сетки на сеточную функцию $\varphi(x_h, y_h)$ называется аппроксимацией правой части.

Таким образом дифференциальное уравнение можно аппроксимировать (заменить) на сетке **разностной схемой**

$$\frac{y_{j+1} - y_j}{h} = f(x_j, y_j)$$

$L_h y_h = \varphi(x_h, y_h)$ (например, $\frac{y_{j+1} - y_j}{h} = f(x_j, y_j)$).

Изучение разностных аппроксимаций проводится сначала локально, т.е. в любом фиксированном узле сетки.

Пусть u_h - проекция непрерывной функции $u(x)$ на сетку (например, $u_h = u(x_j) = u_j$).

Опр. Погрешностью аппроксимации дифференциального оператора Lu разностным оператором L_h назовем величину $\psi_1 = (Lu)_h - L_h u_h$, где $(Lu)_h$ - проекция на сетку результата действия дифференциального оператора L на функцию u

$$\frac{du}{dx}(x_j)$$

(например, $\frac{du}{dx}(x_j)$).

Опр. Говорят, что погрешность аппроксимации дифференциального оператора имеет в узле x_i порядок k , если $\psi_1(x_i) = O(h^k) - 0$ при $h \rightarrow 0$.

Опр. Погрешностью аппроксимации правой части f сеточной функцией φ_h назовем величину $\psi_2 = f_h - \varphi_h$, где f_h - проекция на сетку функции $f(x, u)$ (например, $f(x_j, u_j)$).

Опр. Погрешность аппроксимации правой части имеет в узле x_i порядок m , если $\psi_2 = O(h^m) - 0$ при $h \rightarrow 0$.

Опр. Погрешностью аппроксимации разностной схемы на решении в узле x_i (локальной погрешностью) назовем величину ψ , равную

$$\psi = \psi_1 - \psi_2 = (Lu)_h - L_h u_h - (f_h - \phi_h) = \phi_h - L_h u_h,$$

здесь использовано, что $Lu=f$.

$$\left(\text{например } \rho_{j^*} = \frac{du}{dx}(x_j) - \frac{u_{j+1} - u_j}{h} - (f(x_j, u_j) - f(x_j, u_j)), \text{ здесь } \rho_{j^*} = 0. \right)$$

Опр. Значения локальной погрешности аппроксимации в каждом узле x_i образуют сеточную функцию погрешности аппроксимации ψ_i .

Обычно требуется оценка погрешности аппроксимации на сетке, т.е. оценка функции ψ_i в некоторой сеточной норме.

Опр. Говорят, что погрешность аппроксимации разностной схемы имеет m -ый порядок на сетке, если $\|\psi\|_k = O(h^m)$.

Опр. Решение разностной схемы сходится к решению дифференциального уравнения с порядком k на сетке, если погрешность решения $\|\psi\|_k = O(h^k) \rightarrow 0$ при $h \rightarrow 0$.

§ 2. Методы решения обыкновенных дифференциальных уравнений (ОДУ)

Требуется найти численное решение задачи Коши для ОДУ первого порядка

$$\begin{cases} \frac{du}{dt} = f(t, u), & 0 < t < T, \quad u = u(t) \\ u(0) = u_0 \end{cases}$$

На отрезке $[0, T]$ вводим разностную сетку $w = \{t_n = n\tau, n=0, \dots, N, \tau = T/N\}$ и сеточную функцию $y_n = u(t_n)$.

Метод Эйлера

1. Явный метод Эйлера.

$$\begin{cases} \frac{y_{n+1} - y_n}{\tau} = f(t_n, y_n) & n = 0, 1, \dots, N \\ y_0 = u_0 \end{cases}$$

Погрешность аппроксимации явного метода Эйлера $\psi = O(\tau)$ - первого порядка ($\psi_1 = O(\tau), \psi_2 = 0$).

Одним из способов повышения порядка сходимости разностных схем для ОДУ является использование **методов Рунге-Кутты**.
Общий вид схем Рунге-Кутта для решения задачи Коши для ОДУ первого порядка имеет следующий:

$$\begin{cases} \frac{y_{n+1} - y_n}{\tau} = p_1 k_1 + p_2 k_2 + \dots + p_l k_l \\ k_1 = f(t_n, y_n) \\ k_2 = f(t_n + \alpha_2 \tau, y_n + \alpha_2 \tau k_1) \\ k_3 = f(t_n + \alpha_3 \tau, y_n + \alpha_3 \tau k_2) \\ \dots \\ k_l = f(t_n + \alpha_l \tau, y_n + \alpha_l \tau k_{l-1}) \\ \sum_{j=1}^l p_j = 1, \quad p_j > 0, \quad j = 1, \dots, l \end{cases}$$

Величины p_k и α_k выбираются из соображений аппроксимации.

Метод Рунге - Кутта второго порядка

Величины p_1, p_2, α определяются из условия второго порядка аппроксимации, для данной схемы $p_1 = (2\alpha - 1)/\alpha, p_2 = 1/2\alpha$.

Метод Рунге-Кутты второго порядка можно записать в другом виде

$$\begin{cases} \frac{y_{n+1} - y_n}{\tau} = \sigma f(t_n + \alpha\tau, y_n + \alpha f(t_n, y_n)) + (1 - \sigma) f(t_n, y_n) \\ (1 - \sigma)\alpha = \frac{1}{2}, \quad 0 < \sigma < 1 \end{cases}$$

Условие второго порядка аппроксимации $(1 - \sigma)\alpha = 0.5$.

На практике широко распространен **Метод Рунге - Кутты четвертого порядка** :

$$\begin{cases} \frac{y_{n+1} - y_n}{\tau} = \frac{1}{6} [k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4] \\ k_1 = f(t_n, y_n) \\ k_2 = f\left(t_n + \frac{\tau}{2}, y_n + \frac{\tau k_1}{2}\right) \\ k_3 = f\left(t_n + \frac{\tau}{2}, y_n + \frac{\tau k_2}{2}\right) \\ k_4 = f(t_n + \tau, y_n + \tau k_{3-1}) \end{cases}$$

Данная схема имеет четвертый порядок аппроксимации.

Другую возможность для повышения порядка сходимости разностных схем для решения ОДУ предоставляют **Методы Адамса**.

$$\frac{y_{n+1} - y_n}{\tau} = b_0 f_{n+1} + b_1 f_n + \dots + b_p f_{n-(p-1)}$$

$$\sum_{i=0}^p b_i = 1, \quad f_j = f(x_j, y_j)$$

В методах Адамса коэффициенты b_i находятся из условий наивысшего для данного p порядка погрешности аппроксимации.

Методы Адамса являются многошаговыми и являются разновидностью p -шаговых методов. P -шаговый метод может быть записан в следующем общем виде:

$$\frac{a_0 y_{n+1} + a_1 y_n + a_2 y_{n-1} + \dots + a_p y_{n-(p-1)}}{\tau} = b_0 f_{n+1} + b_1 f_n + \dots + b_p f_{n-(p-1)}$$

$$\sum_{i=0}^p b_i = 1, \quad \sum_{i=0}^p a_i = 0, \quad f_n = f(t_n, y_n)$$

P -шаговому методу Адамса соответствует набор коэффициентов a_i вида

$$a_0 = 1, \quad a_1 = -1, \quad a_2 = \dots = a_p = 0$$

Явный двухшаговый метод Адамса.

$$\frac{y_{n+1} - y_n}{\tau} = \frac{3}{2} f_n - \frac{1}{2} f_{n-1} \quad n = 1, 2, \dots$$

Погрешность аппроксимации имеет второй порядок. Для нахождения y_1 (со вторым порядком) используется обычно схема Рунге-Кутты второго порядка.

Неявный двухшаговый метод Адамса.

$$\frac{y_{n+1} - y_n}{\tau} = \frac{1}{6} \left[\frac{5}{2} f_{n+1} + 4f_n - \frac{1}{2} f_{n-1} \right] \quad n = 1, 2, \dots$$

Погрешность аппроксимации имеет третий порядок. Для начала решения задачи Коши для ОДУ первые p шагов нужно сделать с помощью какого-либо другого метода, например, метода Рунге - Кутты.

§ 3. Разностная схема для решения краевой задачи второго порядка

Рассмотрим задачу для уравнения второго порядка с краевыми условиями первого рода

$$\begin{cases} \frac{d^2 u}{dx^2} - qu = f(x), & u = u(x), & 0 < x < 1 \\ u(0) = \mu_0 & q = \text{const} > 0 \\ u(1) = \mu_1 \end{cases}$$

Разностная аппроксимация второй производной на равномерной сетке ω_h простейшего вида имеет второй порядок аппроксимации:

$$\frac{d^2 u}{dx^2} \approx \frac{y_{j+1} - 2y_j + y_{j-1}}{h^2}, \quad \psi = O(h^2)$$

Тем самым разностная схема второго порядка аппроксимации для краевой задачи с краевыми условиями первого рода имеет вид:

$$\begin{cases} \frac{y_{j+1} - 2y_j + y_{j-1}}{h^2} - qy_j = f_j & j = 1, \dots, n-1 \\ y_0 = \mu_0 \\ y_n = \mu_1 \end{cases}$$

Данная разностная схема может быть решена при помощи метода прогонки, который устойчив при $q > 0$. Для применения метода прогонки разностную схему удобно переписать в виде

$$\begin{cases} -\frac{1}{h^2} y_{j-1} + \left(q + \frac{2}{h^2} \right) y_j - \frac{1}{h^2} y_{j+1} = -f_j & j = 1, \dots, n-1 \\ y_0 = \mu_0 \\ y_n = \mu_1 \end{cases}$$

На практике часто встречается задача с краевыми условиями первого и второго рода:

$$\begin{cases} \frac{d^2 u}{dx^2} - qu = f(x), & u = u(x), & 0 < x < 1 \\ u(0) = \mu_0 & q = \text{const} > 0 \\ \frac{du}{dx}(1) = \mu_1 \end{cases}$$

Разностная схема аппроксимирующая краевую задачу с краевым условием второго рода требует специальной аппроксимации первой производной в краевом условии со вторым порядком аппроксимации:

$$\begin{cases} \frac{y_{j+1} - 2y_j + y_{j-1}}{h^2} - qy_j = f_j & j = 1, \dots, n-1 \\ y_0 = \mu_0 \\ \frac{y_n - y_{n-1}}{h} + \frac{h}{2} (f(1) + qy_n) = \mu_1 \end{cases}$$

При аппроксимации первой производной использован тот факт, что исходное дифференциальное уравнение справедливо и в точке $x=1$. Решение данной разностной схемы может быть получено с помощью метода прогонки, для чего удобно записать разностную схему в виде:

$$\begin{cases} -\frac{1}{h^2}y_{j-1} + (q + \frac{2}{h^2})y_j - \frac{1}{h^2}y_{j+1} = -f_j & j = 1, \dots, n-1 \\ y_0 = \mu_0 \\ y_{n-1} = y_n + \frac{h^2}{2}(f(1) + qy_n) - \mu_1 h \end{cases}$$

§ 4. Разностная задача на собственные значения

Дифференциальная задача Штурма-Лиувилля

$$\begin{cases} \frac{d^2 u}{dx^2} + \lambda u = 0 & u = u(x), \quad 0 < x < 1 \\ u(0) = 0 \\ u(1) = 0 \end{cases}$$

Числа λ и соответствующие функции $u(x)$ $f \neq 0$, удовлетворяющие поставленной краевой задаче называются собственными числами и собственными функциями соответственно. Для данной задачи

$$u_m(x) = \sin(\pi m x), \quad \lambda_m = (\pi m)^2, \quad m = 0, 1, \dots$$

Заметим, что функции $u_m(x)$ являются линейно независимыми и взаимно ортогональными и могут быть нормированы.

Для разностной задачи на собственные значения

$$\begin{cases} \frac{y_{j+1} - 2y_j + y_{j-1}}{h^2} + \lambda y_j = 0 & j = 1, \dots, n-1 \\ y_0 = 0 \\ y_n = 0 \end{cases}$$

соответствующие собственные функции и собственные значения разностной задачи имеют вид

$$y_m(x_j) = \sin(\pi m x_j), \quad \lambda_m = \frac{4}{h^2} \sin^2\left(\frac{\pi m h}{2}\right), \quad m = 1, 2, \dots, n-1$$

Заметим, что функции $y_m(x)$ являются линейно независимыми и взаимно ортогональными, как и в дифференциальном случае, и могут быть нормированы