

Д.П.Костомаров

# Введение в численные методы

Методическое пособие для 2 курса  
1999

---

## Содержание

### Введение

#### **I. Интерполирование**

§ 1. Интерполирование полиномами

§ 2. Интерполирование сплайнами

#### **II. Численное интегрирование**

§ 1. Квадратурные формулы прямоугольников, трапеций, Симпсона

§ 2. Квадратурные формулы Гаусса

#### **III. Численное решение систем линейных алгебраических уравнений**

§ 2. Метод Гаусса

§ 3. Системы с трёхдиагональными матрицами. Метод прогонки

§ 4. Обусловленность систем линейных алгебраических уравнений

§ 5. Итерационные методы решения систем линейных алгебраических уравнений

#### **IV. Численное решение обыкновенных дифференциальных уравнений**

§ 1. Разностные уравнения

§ 2. Численное решение задачи Коши

### Литература

---

## 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.

## I. Интерполирование

### § 1. Интерполирование полиномами

**1.1. 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  $[a, b]$ .

**1.2. 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.

**1.3. Интерполяционный многочлен в форме Лагранжа имеет**

**вид**

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

**1.4. 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  $\psi(x) = |L(x) - f(x)|$  справедлива оценка

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

где

$$\omega_n(x) = \prod_{i=0}^n (x - x_i)(x - x_1) \dots (x - x_n).$$

### 1.5. 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.

## § 2. Интерполирование сплайнами

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

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

**2.1. Опр.** Кубической сплайн-интерполяцией называется функция  $\phi(x)$  такая, что

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

$$\phi'(x_{i-0}) = \phi'(x_{i+0}),$$

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

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

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).

## II. Численное интегрирование

### § 1. Квадратурные формулы прямоугольников, трапеций, Симпсона

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

предназначенное для вычисления определенного интеграла  $I = \int_a^b f(x) dx$  называется квадратурной формулой.

**Опр.** Величина  $R = I - S$  называется погрешностью квадратурной формулы.

#### 1.1. Формула прямоугольников

Простая :  $S_0 = (b-a) f((b+a)/2)$ ,  $R_0 = -(b-a)^3 f''(\xi) / 24$ ,  $\xi \in (a,b)$

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

#### Формула трапеций

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

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

#### Формула Симпсона

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

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

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

$h=(b-a)/n$ , здесь - четное число.

## § 2. Квадратурные формулы Гаусса

### 2.1.

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:

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

### 2.2.

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

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

## III. Численное решение систем линейных алгебраических уравнений

## Постановка задачи

Найти вектор  $x$ , удовлетворяющий уравнению

$$Ax = f,$$

где  $A$  - квадратная матрица порядка  $n$ ,

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

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

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

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

.....

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

## § 2. Метод Гаусса

**2.1. Метод Гаусса** состоит в приведении матрицы к треугольному виду.

Приведение матрицы к треугольному виду осуществляется по формулам

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

$$\mu_m^{[k+1]} = \mu_m^{[k]} - \frac{\alpha_{mk}^{[k]}}{\alpha_{kk}^{[k]}} \mu_k^{[k]}, \quad m = k+1, \dots, n, \quad l = k, \dots, n, \quad k = 1, \dots, n-1.$$

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

$$a^{(n)}_{11} x_1 + a^{(n)}_{12} x_2 + \dots + a^{(n)}_{k1} x_k + \dots + a^{(n)}_{1n} x_n = \varphi^{(n)}_1$$

$$a^{(n)}_{22} x_2 + \dots + a^{(n)}_{k2} x_k + \dots + a^{(n)}_{2n} x_n = \varphi^{(n)}_2$$

.....

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

.....

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

Вычисление решения  $x_{1,2,\dots,n}$  осуществляется следующим образом

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

(формулы обратного хода Гаусса)

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

### § 3. Системы с трёхдиагональными матрицами. Метод прогонки

#### Метод прогонки

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

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

а на втором этапе находится решение

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

$$x_n = (v_2 + \beta_n) / (1 - \alpha_n \kappa_2).$$

Для корректности метода прогонки достаточно, чтобы коэффициенты  $\alpha_i$  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  $|a_i|$ ,  $|b_i|$ ,  $|c_i| > 0$ ,  $|c_i| > |a_i| + \dots + |b_i|$ ,  $i=2, \dots, n-1$ ,  
и  $|\kappa_1| \leq 1$ ,  $|\kappa_2| \leq 1$ .

Тогда метод прогонки корректен.

## § 4. Обусловленность систем линейных алгебраических уравнений

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

**4.1. Опр.** Под **нормой матрицы**  $A$  будем понимать

## § 5. Итерационные методы решения систем линейных алгебраических уравнений

**5.1. 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  $n$ :

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

- норма в  $C$  
$$\|y\|_C = \max |y_j|$$

- энергетическая норма  $A=A^*>0$  
$$\|y\|_A = \sqrt{(Ay, y)}$$

**5.2.** Итерационный метод сходится, если  $\lim_{k \rightarrow \infty} \|x_k - x\| = 0$ .

**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  $B-0.5\tau^{-1}A >0$  тогда итерационный метод

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

сходится в норме  $\| \cdot \|_A$ ,  $\|z\|_A = \sqrt{(Az, z)}$ .

### 5.3. Метод простой итерации

Канонический вид метода простой итерации -  $\frac{x_{k+1} - x_k}{\tau} + Ax_k = f$

#### Теорема

Пусть  $A=A^*>0$ ,  $\tau \leq \frac{2}{\|A\|}$ , тогда метод простой итерации сходится.

**Замечание.** Если  $A=A^*>0$  то у матрицы  $A$  существует  $n$  собственных значений  $\lambda_k$  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

Пусть  $A=A^*>0$ , тогда при  $\tau = \tau_0 = \frac{2}{\lambda_{\min} + \lambda_{\max}}$  для погрешности явного метода простой итерации  $z_k$  справедлива оценка  $\|z_{k+1}\| \leq \rho_0 \|z_k\|$ ,  $\rho_0 = \frac{1 - \xi^2}{1 + \xi^2}$ ,  $\xi^2 = \frac{\lambda_{\min}}{\lambda_{\max}}$ .

### 5.4. Метод Зейделя

Каноническому виду метода Зейделя соответствует  $B=(D+L)$ ,  $\tau = 1$ , где  $D$  -диагональная матрица,  $L$  - нижняя треугольная матрица  $(D + L)(x_{k+1} - x_k) + Ax_k = f$ ,  $k = 0, 1, 2, \dots$ ,

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

Пусть матрица  $A$  такова, что  $\sum_{j \neq i} |a_{ij}| \leq q |a_{ii}|$ ,  $i=1, \dots, n$ ,  $|q| < 1$ , 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.

## IV. Численное решение обыкновенных дифференциальных уравнений

### § 1. Разностные уравнения

**1.1. Опр.** Пусть дан отрезок  $[a, b]$ . **Равномерной сеткой** на этом отрезке назовем множество узлов  $\omega_h$  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

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

**1.2.** Заменяем  $Lu$  в узле сетки  $x_i$  линейной комбинацией значений сеточной функции  $u_i$  на некотором множестве узлов сетки, называемом шаблоном. Такая замена  $Lu$  на  $L_h u_h$  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**

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

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  $u$

$$\left( \text{например, } \frac{du}{dx}(x_j) \right).$$

**Опр.** Говорят, что погрешность аппроксимации дифференциального оператора имеет в узле  $x_i$  порядок  $k$ , если

$$\psi_1(x_i) = O(h^k) \rightarrow 0 \text{ при } h \rightarrow 0.$$

**Опр.** Погрешностью аппроксимации правой части  $f$  сеточной функцией  $\varphi_h$  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  $\psi_2 = O(h^m) \rightarrow 0$  при  $h \rightarrow 0$

**Опр.** Погрешностью аппроксимации разностной схемы на решении в узле  $x_i$  (локальной погрешностью) назовем величину  $\psi$ , равную

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

здесь использовано, что  $Lu=f$ .

$$\left( \text{например } \psi = \frac{du}{dx}(x_j) - \frac{u_{j+1} - u_j}{h} - (f(x_j, u_j) - f(x_j, u_j)), \text{ здесь } \psi_2 = 0. \right)$$

**Опр.** Значения локальной погрешности аппроксимации в каждом узле  $x_i$  образуют сеточную функцию погрешности аппроксимации  $\psi_i$ .

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

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

**Опр.** Решение разностной схемы сходится к решению дифференциального уравнения с порядком  $k$  на сетке, если погрешность решения

$$\|z_h\| = \|u_h - y_h\| = O(h^k) \rightarrow 0 \text{ при } h \rightarrow 0.$$

## § 2. Численное решение задачи Коши

**2.1.** 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  $\omega_\tau = \{t_n = n\tau, n=0, \dots, N, \tau = T/N\}$  и сеточную функцию  $y_n = y(t_n)$ .

**2.2. Метод Эйлера**

**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

( $\psi_1 = O(\tau)$ ,  $\psi_2 = 0$ ).

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

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

Величины  $p_k$  и  $\alpha_k$  выбираются из соображений аппроксимации.

### Метод Рунге - Кутта второго порядка

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

Метод Рунге- Кутта второго порядка можно записать в другом виде

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.

#### 2.4.

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

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

**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.**

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

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.

## Литература.

- [1] А.А. Самарский. Введение в численные методы. Москва: Наука, 1987.
- [2] А.А. Самарский, А.В. Гулин. Численные методы. Москва: Наука, 1989.
- [3] А.Н.Тихонов, Д.П.Костомаров. Вводные лекции по прикладной математике. Москва: Наука, 1984.