# Приложение А. Итерационные методы решения систем линейных алгебраических уравнений

Название	Канонический вид	Условия сходимости в среднеквадратичной норме	Скорость сходимости
Метод Якоби	$D(x^{n+1} - x^n) + Ax^n = f,$ $D = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{mm} \end{pmatrix}$	МЯ сходится, если выполняется любое из условий: $1)A = A^* > 0, 2D > A$ $2)A = A^* > 0, a_{ij} > \sum_{j=1, j \neq i}^m \left  a_{ij} \right $	$\begin{aligned} 1)A &= A^* > 0, B = B^* > 0, \exists \rho : 0 < \rho < 1, \\ \frac{1 - \rho}{\tau} B &\leq A \leq \frac{1 + \rho}{\tau} B \Rightarrow \left\  v^{n+1} \right\ _{B} \leq \rho \left\  v^{n} \right\ _{B} \\ 2)A &= A^* > 0, B = B^* > 0, \exists \gamma_1, \gamma_2 : 0 < \gamma_1 < \gamma_2, \\ \gamma_1 B &\leq A \leq \gamma_2 B, \tau = \frac{2}{\gamma_1 + \gamma_2} = \tau_0, \xi = \frac{\gamma_1}{\gamma_2}, \rho = \frac{1 - \xi}{1 + \xi} \end{aligned}$
Метод Зейделя	$D = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_{22} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_{mm} \end{pmatrix}, R_1 = \begin{pmatrix} 0 & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ 0 & 0 & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$	$A = A^* > 0$	$\begin{aligned} & \left\  v^{n+1} \right\ _{B} \le \rho \left\  v^{n} \right\ _{B} \\ & 3 \right) A = A^{*} > 0, B = E, \gamma_{1} = \min_{1 \le k \le m} \lambda_{k}^{A}, \gamma_{2} = \max_{1 \le k \le m} \lambda_{k}^{A}, \\ & \xi = \frac{\gamma_{1}}{\gamma_{2}}, \rho = \frac{1 - \xi}{1 + \xi} \Rightarrow \left\  v^{n+1} \right\  \le \rho \left\  v^{n} \right\  \end{aligned}$
Метод простой итерации (метод релаксации)	$\frac{x^{n+1} - x^n}{\tau} + Ax^n = f, \tau > 0$	$A^{T} = A > 0, \gamma = \max_{1 \le k \le m} \lambda_{k}^{A}, 0 < \tau < \frac{2}{\gamma}$	
Попеременно- треугольный итерационный метод	$(E + \omega R_1)(E + \omega R_2) \frac{x^{n+1} - x^n}{\tau_{n+1}} + Ax^n = f,$ $\tau_{n+1} > 0, \omega > 0,$ $R_1 = \begin{pmatrix} \frac{a_{11}}{2} & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & \frac{a_{22}}{2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & \frac{a_{mm}}{2} \end{pmatrix}, R_2 = \begin{pmatrix} \frac{a_{11}}{2} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ 0 & \frac{a_{22}}{2} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \frac{a_{mm}}{2} \end{pmatrix}$	$A = A^* > 0, \omega > \frac{\tau}{4}$	$A = A^* > 0, \exists \delta, \Delta > 0 : A \ge \delta E, R_2^* R_2 \le \frac{\Delta}{4} A$ $\gamma_1 = \frac{\sqrt{\delta} \sqrt{\delta \Delta}}{2(\sqrt{\delta} + \sqrt{\Delta})}, \gamma_2 = \frac{\sqrt{\delta \Delta}}{4}, \omega = \frac{2}{\sqrt{\delta \Delta}}, \tau = \frac{2}{\gamma_1 + 1}$ $\eta = \frac{\delta}{\Delta}, \rho = \frac{1 - \sqrt{\eta}}{1 + 3\sqrt{\eta}}, B = (E + \omega R_1)(E + \omega R_2) \Rightarrow$ $\ v^{n+1}\ _B \le \rho \ v^n\ _B$

#### Приложение В. Интерполирование функций

Название метода	Описание метода	Погрешность формулы
Интерполяционный полином Лагранжа	$L_n(x) = \sum_{k=0}^n c_k(x) f(x_k), \omega(x) = \prod_{i=0}^n (x - x_i), c_k(x) = \frac{\omega(x)}{(x - x_k)} \omega'(x_k)$	$f(x) \in C^{n+1}[a,b] \ \forall x^* \in [a,b]: r_n(x^*) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x^*), \xi \in (a,b)$
Интерполяционный полином Ньютона	$N_n(x) = f(x_0) + (x - x_0)f(x_0, x_1) + \dots + \prod_{i=0}^{n-1} (x - x_i)f(x_0, x_1, \dots, x_n)$	Так как интерполяционный полином Ньютона — тот же полином Лагранжа, только записанный в другой форме, его погрешность та же, что и у полинома Лагранжа.
Интерполяционный полином Эрмита	$H_n(x) = \sum_{k=0}^m \sum_{i=0}^{a_k-1} c_{k,i}(x) f^{(i)}(x_k)$ , где $c_{k,i}(x)$ — полином n-й степени, коэффициенты которого находятся из	$f(x) - H_n(x) = \frac{f^{n+1}(\xi)}{(n+1)!} (x - x_0)^{a_0} (x - x_1)^{a_1} (x - x_n)^{a_n},$ $a_0 + a_1 + + a_n = n+1$
	условия: $H_{_{n}}^{(i)}(x) = f^{(i)}(x_{_{k}}), k = \overline{0, n}, i = \overline{1, a_{_{k}} - 1}$	

#### Приложение С. Численное решение нелинейных уравнений и систем уравнений

Название метода	Описание метода	Сходимость метода
Метод простой итерации	$\frac{x_{n+1} - x_n}{\tau} + f(x_n) = 0, \tau > 0,$ $x_{n+1} = S(x), S(x) = x - \mathcal{J}(x).$	Для сходимости метода необходимо, чтобы $\sup_{x \in U_a(x^*)}  1 - \mathcal{T}'(x)  < 1, m.e. \ 0 < \tau < \frac{2}{M_1}, \ \textit{где} \ M_1 = \sup_{x \in U_a(x^*)}  f'(x) .$
Метод Ньютона	$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, n = 0,1,$	$\Pi$ усть $\exists M > 0 : \frac{1}{2} \left  \left( \frac{f(x)f''(x)}{(f'(x))^2} \right)' \right  \le M \ \forall x \in U_a(x_*),  x_0 - x_*  \le \frac{1}{M}.$
		$T$ огда метод $H$ ьютона сходится и имеет место оценка $\left x_{n}-x_{*}\right  \leq \frac{1}{M}\left(M\left x_{0}-x_{*}\right \right)^{2^{n}}$ .
Модифицированный метод Нъютона	$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_0)}, n = 0,1,$	Сходится быстрее метода простой итерации, но медленнее метода Ньютона.
Метод секущих	$x_{n+1} = x_n - \frac{x^n - x^{n-1}}{f(x^n) - f(x^{n-1})} f(x^n)$	

### Приложение D. Разностные схемы решения задач математической физики

Название метода	Описание метода	Погрешность аппроксимации	Сходимость численного решения к точному
Явная разностная схема	$\begin{cases} (x_i, t_n) \in \omega_{\tau h}, \\ y_0^{n+1} = \mu_1(t_{n+1}), t_{n+1} \in \overline{\omega}_{\tau} \\ y_N^{n+1} = \mu_1(t_{n+1}), t_{n+1} \in \overline{\omega}_{\tau}, \end{cases}$ $y_0^0 = u_0(x_i), x_i \in \overline{\omega}_h$	$\psi_{i}^{n} = \frac{u_{i-1}^{n} - 2u_{i}^{n} + u_{i+1}^{n}}{h^{2}} - \frac{u_{i}^{n+1} - u_{i}^{n}}{\tau} + f_{i}^{n},$ $\psi_{i}^{n} = O(\tau + h^{2})$	Необходимое и достаточное условие для сходимости и устойчивости: $\frac{\tau}{h^2} = \gamma \leq \frac{1}{2}$ Сходится в норме С.
Чисто неявная схема	$ \mathcal{W}_{i-1}^{n+1} - (1+2\gamma)y_i^{n+1} + \mathcal{W}_{i+1}^{n+1} = -(y_i^n + f_i^{n+1})$ $i = 1,N - 1.$	$\psi_{i}^{n} = \frac{u_{i+1}^{n+1} - 2u_{i}^{n+1} + u_{i-1}^{n+1}}{h^{2}} - \frac{u_{i}^{n+1} - u_{i}^{n}}{\tau} + f_{i}^{n+1},$ $\psi_{i}^{n} = O(\tau + h^{2})$	Чисто неявная разностная схема абсолютно сходится (имеем абсолютную сходимость первого порядка по $\tau$ и второго порядка по $h$ ). Сходится в норме $C$ .
Симметричная разностная схема (схема Кранка- Никольсена)	$y_{\overline{xx,i}}^{m} = \frac{y_{i+1}^{n} - 2y_{i}^{n} - y_{i-1}^{n}}{h^{2}}$ $\frac{y_{i}^{n+1} - y_{i}^{n}}{\tau} = \frac{1}{2} \left( y_{\overline{xx,i}}^{n+1} + y_{\overline{xx,i}}^{n} \right) + f \left( x_{i}, t_{n} + \frac{1}{2}\tau \right)$ $y_{0}^{n+1} = \mu_{1}(t_{n+1}), y_{N}^{n+1} = \mu_{2}(t_{n+1}),$ $t_{n+1} \in \overline{\omega}_{t}, y_{0}^{i} = u_{0}(x_{i}), x_{i} \in \overline{\omega}_{h}$	$\psi_{i}^{n} = \frac{1}{2} \left( u_{xx,i}^{n+1} + z_{xx,i}^{n} \right) - \frac{u_{i}^{n+1} - u_{i}^{n}}{\tau} + f \left( x_{i}, t_{n} + \frac{1}{2} \tau \right)$ $\psi_{i}^{n} = O \left( \tau^{2} + h^{2} \right)$	Сходится в норме $\ z\ _{L^2C} = \left(\sum_{k=1}^{N-1} z_k^2 h\right)^{\frac{1}{2}}$ Со вторым порядком по т и вторым – по h.
Разностная схема с весами	$\frac{y_{i}^{n+1} - y_{i}^{n}}{\tau} = \sigma y_{xx,i}^{n+1} + (1 - \sigma) y_{xx,i}^{n} + \phi_{i}^{n} \in \omega_{th}$ $y_{0}^{n+1} = \mu_{1}(t_{n+1}), y_{N}^{n+1} = \mu_{2}(t_{n+1}),$ $t_{n+1} \in \overline{\omega}_{t}, y_{0}^{i} = u_{0}(x_{i}), x_{i} \in \overline{\omega}_{h}$ $\sigma \in R, 0 \le \sigma \le 1$	$\psi_{i}^{n} = \sigma u_{xx,i}^{n+1} + (1 - \sigma)u_{xx,i}^{n} - \frac{u_{i}^{n+1} - u_{i}^{n}}{\tau} + \phi_{i}^{n}$ $\sigma = \sigma_{*} = \frac{1}{2} - \frac{h^{2}}{12\tau}; \phi_{i}^{n} = f_{i}\left(t_{n+\frac{1}{2}}\right) + \frac{h^{2}}{12}f_{i}^{"}\left(t_{n+\frac{1}{2}}\right); \psi_{i} = O(\tau^{2} + h^{2})$ $\sigma = 0.5; \phi_{i}^{n} = f_{i}\left(t_{n+\frac{1}{2}}\right); \psi_{i} = O(\tau^{2} + h^{2})$ $\sigma \neq \sigma_{*}, \sigma \neq 0.5; \psi_{i} = O(\tau + h^{2})$	Не изучалась

## Приложение Е. Методы решения обыкновенных дифференциальных уравнений и систем обыкновенных дифференциальных уравнений.

Название метода	Описание метода	Погрешность
Метод Рунге-Кутта	$\frac{y_{n+1} - y_n}{\tau} = \sigma_1 K_1 + \sigma_2 K_2 + + \sigma_m K_m$	Двухэтапный метод Рунге-Кутта: $\frac{y_{n+1}-y_n}{y_n} = (1-\sigma)f(t_n, y_n) +$
	$\sum_{i=1}^{m} \sigma_{i} = 1 - y c$ ловие аппроксимации	$\frac{y_{n+1} - y_n}{\tau} = (1 - \sigma)f(t_n, y_n) + \sigma f(t_n + a\tau, y_n + atf(t_n, y_n))$
	$K_1 = f(t_n, y_n)$ $K_2 = f(t_n + a_2\tau, y_n + b_{21}\tau K_1)$	$\psi_n = O(\tau^2)$ , если $a\sigma = 0.5$ , $ z_n  \le M\tau^2$ , $M > 0$ и не зависит от $\tau$
	$ K_m = f(t_n + a_m \tau, y_n + b_{m1} \tau K_{m-1} + b_{m2} \tau K_{m-1} + \dots + b_{m(m-1)} \tau K_{m-1}) $	
Многошаговые разностные методы	$\sum_{k=0}^{m} \frac{a_k}{\tau} y_{n-k} = \sum_{k=0}^{m} b_k f_{n-k},$	Для достижения порядка аппроксимации р должны выполняться следующие
	$a_0 \neq 0, b_m \neq 0, n = m, m + 1,$	условия: $a_0 = -\sum_{k=1}^m a_k$
		$b_0 = 1 - \sum_{k=1}^{m} b_k$
		$\sum_{k=0}^{m} k^{l-1} (a_k k + lb_k) = 0, l = 1, 2, \dots p.$