Operacje arytmetyczne

Twierdzenie o błędzie obliczeń Jeśli $|\alpha_i| \le u$ i $\rho_i = \pm 1$ dla j=1,2,...,n oraz nu<1, to zachodzi: $\prod_{j=1}^{n} (1 + \alpha_j)^{\rho_j} = 1 + \theta_n \text{ gdzie: } |\theta_n| \le \gamma_n =$

Twierdzenie o błędzie obliczeń 2

Jeśli $|\alpha_j| \le u$ dla j = 1, 2, ..., n oraz $nu < 10^{-k}$ gdzie $k \in \mathbb{N}_+$ to zachodzi: $\prod_{j=1}^n (1+\alpha_j) = 1+\eta_n$ gdzie $|\eta_n| \le (1+10^{-k})nu$ Niech $X_{fl} := \{rd(x): x \in X\}$. $u = \frac{1}{2}2^{-t}$ i jest to precyzja arytmetyki.

Uwarunkowanie zadania

Jeśli niewielkie względne zmiany danych zadania powodują duże względne zmiany jego rozwiązania, to zadanie jest **źle uwarunkowanym**. Wielkości charakteryzujące wpływ zaburzeń danych na odkształcenia rozwiązania nazywamy wskaźnikiem uwarunkowania zadania.

$$\left| \frac{f(x+h) - f(x)}{f(x)} \right| \approx \left| \frac{hf'(x)}{f(x)} \right|$$

$$= \left| \frac{xf'(x)}{f(x)} \right| \left| \frac{h}{x} \right| = C_f(x) \cdot \left| \frac{h}{x} \right|$$

$C_f(x)$ jest wskaźnik uwarunkowania. Poprawność numeryczna

Niech $\overline{y} = Alg(x)$ tzn. \overline{y} jest wynikiem działania pewnego algorytmu wtedy, jeśli dla pewnego $\Delta x, \Delta y$ zachodzi $\overline{y} + \Delta y = f(x + \Delta x)$ tzn. wynik

jest lekko zaburzony dla lekko zaburzonych danych to algorytm jest numerycznie poprawny.

Jeśli $\Delta y = 0$ to algorytm jest **numerycznie** "bardzo" poprawny i to oznacza że algorytm daje wynik dla lekko zaburzonych danych. Równania nieliniowe

Zera wielokrotne

Twierdzenie: Jeśli $f \in C^m[a,b]$ oraz $a < \alpha < b$ i zachodzi:

 $f(\alpha) = f'(\alpha) = \dots = f^{(m-1)}(\alpha) = 0$ oraz $f^{(m)}(\alpha) \neq 0$ to α jest *m*-krotnym zerem funkcji f.

Analiza zbieżności

Niech ciąg $\{a_k\}$ będzie zbieżny do g. Jeśli istnieją takie liczby rzeczywiste p oraz C, (C>0), że

$$\lim_{n \leftarrow \infty} \left| \frac{a_{n+1} - g}{(a_n - g)^p} \right| = C$$

to p nazywamy wykładnikiem zbieżności ciągu, a C - stałą asymptotyczną błędu.

Metoda Newtona

Algorytm

Niech $f \in C[a,b]$, wtedy budujemy ciąg x_n , taki że: $x_{n+1} = x_n + h_n$, gdzie $h_n := -\frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ dla $n \in \mathbb{N}$.

Zbieżność

Niech $e_n := x_n - \alpha$, $F(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$, oraz $e_{n+1} = \frac{1}{2}F''(\eta_n)e_n^2$ gdzie $\eta_n \in interv(x_n, \alpha)$. Twierdzenie: Jeśli przybliżenie x_0 jest dostatecznie bliskie pojedynczego zera α równania f(x)=0 to metoda Newtona jest zbieżna kwadratowo do α . Twierdzenie: Jeśli sgn(f'(x)) = $sgn(f''(x)) \neq 0$ dla $x \in \mathbb{R}$, oraz α jest pojedynczym pierwiastkiem równania f(x)=0. Wówczas α jest jedynym pierwiastkiem tego równania i Metoda Newtona zbiega dla dowolnego początkowego x_0 . Twierdzenie: Jeśli $f \in C^2[a,b]$. $f'(x)f''(x) \neq 0$ dla dowolnego $x \in [a,b]$ i że f(a)f(b) < 0 oraz $\left| \frac{f(a)}{f'(a)} \right| < b-a, \left| \frac{f(b)}{f'(b)} \right| < b-a$

to metoda Newotna jest zbieżna dla dowolnego | Maksymalny błąd interpolacji

Dla r-krotnego pierwiastka

 $x_{n+1} = x_n + r_n h_n$, gdzie $h_n := -\frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$, $r_n := \frac{x_{n-1} - x_{n-2}}{2x_{n-1} - x_n - x_{n-2}}$

Metoda siecznych

Jest ona podobna do metody Newtony, tylko że w miejscu $f'(x_n)$ używamy ilorazu różnicowego.

$$f[x_{n-1},x_n] := \frac{f(x_n) - f(x_{n-1})}{x_n - x_{n-1}}$$

Pierwiastki wielomianów

Twierdzenie: - Wszystkie pierwiastki wielomianu leża w kole otwartym o środku w punkcie 0 płaszczyzny zespolonej i promieniu R :=

Metoda Leguerre'a

 $z_{k+1} = z_k - \frac{nw(z_k)}{w'(z_k) \pm \sqrt{H(z_k)}} \ H(x) := (n-1)[(n-1)](n-1)$ $1)w'^{2}(x)-nw(x)w''(x)$ Znak \pm należy wybrać by $|z_{k+1}-z_k|$ było jak najmniejsze. Algorytm ten jest zbieżny sześciennie do pierwiastków pojedynczych rzeczywistych bądź zespolonych. Metoda ta jest zbieżna globalnie gdy wielomian ma tylko pierwiastki rzeczywiste.

Interpolacja

Mając dane: $[x_0, x_1, ..., x_n]$ oraz $[y_0, y_1, ..., y_n]$ znaleźć taki wielomian $L_n(x)$ stopnia conajwyżej n o własnościach: $L_n(x_i) = y_i, i = 0,1,...,n$

Postać Lagrange'a

 $L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k \lambda_k(x)$, gdzie:

$$\lambda_k(x) = \prod_{j=0, j \neq k}^{n} \frac{x - x_j}{x_k - x_j}$$

Wielomian ten jest, wielomianem najniższego stopnia interpolujacym zadane punkty.

Postać barycentryczna

Niech
$$\sigma_k = \prod_{j=0, j \neq k}^n \frac{1}{x_k - x_j}$$
, wtedy:
$$L_n(x) = \begin{cases} \frac{\sum_{k=0}^n \frac{\sigma_k}{x^2 - x_k} y_k}{\sum_{k=0}^n \frac{\sigma_k}{x^2 - x_k}}, & \text{gdy } x \notin X \\ y_k, & \text{wpp.} \end{cases}$$

gdzie $X = \{x_0, x_1, ..., x_n\}.$

wariant wzoru Lagrange'a

Ponieważ $\sigma_k = \frac{1}{p'_{n+1}(x_k)}$ $p_{n+1}(x)\sum_{k=0}^{n} y_k \frac{\sigma_k}{x - x_k}$

Twierdzenia

Niech wielomian $L_n(x)$ postaci Langrange interpoluje funkcje $f\le n+1$ węzłach wtedy następu-

jące równości są prawdziwe:
$$\sum_{k=0}^{n} \lambda_k(x) = 1$$

$$\sum_{k=0}^{n} \lambda_k(0) x_k^j = \begin{cases} 1 & j = 0, \\ 0 & j \in \mathbf{N}_{\leq \mathbf{n}}. \end{cases}$$

Postać Newtona

Niech $p_0(x) = 1, p_k = \prod_{i=0}^{k-1} (x - x_i) \text{ gdy } k$ = 1, 2, ..., n + 1 oraz $b_k = \sum_{i=0}^k \frac{y_i}{p'_{k+1}(x_i)} = \sum_{i=0}^k \frac{y_i}{\prod_{j=0, j \neq i}^k (x_i - x_j)} \text{ gdy } k = 0, 1, ..., n.$ Wtedy $L_n(x) = \sum_{k=0}^n b_k p_k(x)$

Twierdzenie błędu interpolacji

Jeśli $f \in C^{n+1}[a,b]$, a wielomian $L_n \in \Pi_n$ jest wielomianem interpolującym $f \le n+1$ węzłach w przedziałe [a,b], to dla każdego $x\in [a,b]$ zachodzi równość $f(x)-L_n(x)=\frac{f^{(n+1)(\xi_x)}}{(n+1)!}p_{n+1}(x)$ gdzie ξ_x jest pewną liczbą zależną od x z przedział

Jeśli $f \in C^{n+1}[-1,1]$ to $||f(x) - L_n(x)||_{\infty}^{[-1,1]} \le$ $\frac{M_{n+1}P_{n+1}}{(n+1)!}$, gdzie $M_{n+1} = ||f^{(n+1)}(x)||_{\infty}^{[n-1,1]}$, a $P_{n+1} = ||p_{n+1}(x)||_{\infty}^{[-1,1]}$.

Iloraz różnicowy

$$p[x_0, x_1, ..., x_n] \stackrel{def}{=} \sum_{i=0}^n \frac{f(x_i)}{\prod_{\substack{j=0\\j\neq i}}^n (x_i - x_j)}$$

$$p[x_0, ..., x_n] \stackrel{def}{=} \frac{f[x_1, ..., x_n] - f[x_0, ..., x_{n-1}]}{x_n - x_0}$$

$$p[x_0, ..., x_0] \stackrel{def}{=} \frac{1}{(r-1)!} f^{(r-1)}(x_0)$$

Wielomiany Czybyszew

Definicia

$$T_0(x) = 1, T_1(x) = x,$$

 $T_n(x) = 2xT_{n-1}(x) - T_{n-2}(x)$
 $T_n(x) = \cos(n\arccos(x))$

Ekstrema i miejsca zerowe

Dla zadanego $T_k(x)$ punkty ekstremalne to u_{kj} $\cos(\frac{j\pi}{k})$ dla j=0...k natomiast miejsca zerowe to $t_{kj} = \cos \frac{(2j+1)\pi}{2k}$ dla j = 0...(k-1)

Twierdzenie

Każdy wielomian $w \in \Pi_n$ można jednoznacznie przedstawić w postaci $w(x) = \sum_{k=0}^{n} c_k T_k(x)$

Twierdzenie 2

Wielomian $\tilde{T}_n(x) := 2^{(1-n)}T_n(x)$ ma najmniejsza normę w przedziale [-1,1] spośród wszystkich wielomianów stopnia $\leq n$, o współczynniku wiądacym 1.

Interpolacja

Wielomian $I_n \in \Pi_n$ interpolujący funkcje f w węzłach $t_j = t_{n+1,j} = \cos \frac{2j+1}{2n+2} \pi$ można zapisać w postaci $\sum_{k=0}^n {}^{i}\alpha_k T_k(x)$, gdzie $a_k = \frac{2}{n+1} \sum_{j=0}^n f(t_j) T_k(t_j)$. Wielomian $J_n \in \Pi_n$ interpolujący funkcje fpolujący funkcje f w węzłach $u_j = u_{n,j} = \cos \frac{\pi j}{n}$ można zapisać wzorem $\sum_{k=0}^{n} \beta_k T_k(x)$ gdzie $eta_k = rac{2}{n} \sum_{j=0}^n \mathbf{"} f(u_j) T_k(u_j)$ Twierdzenia

Fabera

Dla każdej tablicy węzłów $\{x_{nk}\}$ istnieje taka funkcja ciągła w przedzialie [a,b], do której ciąg wielomianów interpolacyjnych nie jest zbieżny jednostajnie (tj. taka, że $\max_{a \le x \le b} |f(x) - L_n(x)| \rightarrow$ 0).

Kryłow

Niech dana będzie funkcja $f \in C^1[-1,1]$ i niech $\{L_n\}$ będzie ciągiem wielomianów interpolujących funkcję f w węzłach Czybyszewa. Wówczas dla $\forall x \in [-1,1]$ jest $\lim_{n \to \infty} L_n(x) = f(x)$.

Funkcje sklejane

Typy funkcji naturalna - s''(a) = s''(b) = 0

zupełna - s'(a) = f'(a) i s'(b) = f'(b)okresowa - s'(a) = s'(b) oraz s''(a) = s''(b) jeśli fjest okresowa z okresem b-a

Wzór dla naturalnej

Definiujemy następujące wartości $h_k = x_k - x_{k-1}$, $\lambda_k = \frac{\hat{h}_k}{h_k + h_{k+1}}, M_0 = M_n = 0, \lambda_k M_{k-1} + 0$ $2M_k + (1 - \lambda_k)M_k + 1 = 6f[x_{k-1}, x_k, x_{k+1}]$ wtedy dla każdego przedziału $[x_{k-1},x_k]$ s(x)= $h_k^{-1} \left[\frac{1}{6} M_{k-1} (x_k - x)^3 + \frac{1}{6} M_k (x - x_{k-1})^3 + \right]$ $(f(x_{k-1}) - \frac{1}{6}M_{k-1}h_k^2)(x_k - x) + (f(x_k) - x)$ $\frac{1}{6}M_kh_k^2(x-x_{k-1})$

Twierdzenie Holladay-a

W klasie funkcji $F \in C^2[a,b]$ oraz spełniających $F(x_k) = y_k$ najmniejsza wartość całki $\int_a^b [F''(x)]^2 dx$ ma funkcja naturalna funkcja sklejana III-stopnia s. Przy tym $\int_a^b [s''(x)]^2 dx =$ $\sum_{k=1}^{n-1} (f[x_k, x_{k+1}] - f[x_{k-1}, x_k]) M_k.$

Obliczanie M_k

Algorytm $q_0 = u_0 = 0, p_k = \lambda_k q_{k-1} +$ $2, q_k = \frac{(\lambda_k - 1)}{p_k}, u_k = \frac{d_k - \lambda_k u_{k-1}}{p_k}, d_k =$ $6f[x_{k-1}, x_k, x_{k+1}], M_{n-1} = u_{n-1}, M_k = u_k +$

Aproksymacja

Norma

Wzór $\langle f, g \rangle := \int_a^b p(x) f(x) g(x) dx$ definiuje iloczyn skalarny funkcji $f,g \in C_p[a,b]$.

Norma średniokwadratowa $\sqrt{\int_a^b p(x)f^2(x)dx}$. Norma jednostajna $||f||_{\infty}^T = \sup_T |f(x)|$

Ortogonalizacja

Gram-Schmidt

$$\begin{cases} g_1 \coloneqq f_1 \\ g_k \coloneqq f_k - \sum_{i=1}^{k-1} \frac{\langle f_k, g_i \rangle}{\langle g_i, g_i \rangle} g_i & (k = 2, 3, ..., m) \end{cases}$$
 Wielomiany Ortogonalne

$$\begin{array}{l} \overline{P_0}(x) = 1, \overline{P_1}(x) = x - c_1, \overline{P_k}(x) = (x - c_k)\overline{P_{k-1}}(x) - d_k\overline{P_{k-2}}(x), \, c_k = \frac{\langle x\overline{P_{k-1}}, \overline{P_{k-1}}\rangle}{\langle \overline{P_{k-1}}, \overline{P_{k-1}}\rangle} \, d_k = \\ \frac{\langle \overline{P_{k-1}}, \overline{P_{k-1}}\rangle}{\langle \overline{P_{k-2}}, \overline{P_{k-2}}\rangle}, \text{jeśli } p(x) \text{ jest funkcją parzystą na} \\ \text{przedziale } [-a,a] \text{ to } \underline{\forall_k c_k} = 0, \text{ oraz } \overline{P_{2m}}(x) \text{ jest funkcją parzystą, a} \\ \overline{P_{2m+1}}(x) \text{ jest nieparzystą} \\ \text{dla każdego } m \in \mathbf{N} \end{array}$$

Wielomian optymalny

 $w_n^* = \sum_{k=0}^n \frac{\langle f, P_k \rangle}{\langle P_k, P_k \rangle} P_k$, natomiast *n*-ty błąd aproksymacji jest równy $||f - w_n^*||_2 =$ $\sqrt{||f||_2^2 - \sum_{k=0}^n \frac{\langle f, P_k \rangle^2}{\langle P_k, P_k \rangle}}$

Algorytm Clenshawa

Niech $s_n = \sum_{k=0}^n a_k P_k$ oraz niech $P_0 = \alpha_0, P_1 =$ $(\alpha_1 x - \beta_1) P_0, P_k = (\alpha_k x - \beta_k) P_{k-1} - \gamma_k P_{k-2},$ wtedy $a_k = V_k - (\alpha_{k+1}x - \beta_{k+1})V_{k+1} +$ $\gamma_{k+2}V_{k+2}$, gdzie $V_{n+1}=V_{n+2}=0$. Wynikiem tego algoytmu jest $s_n(x) = \alpha_0 V_0$.

Twierdzenie o alternansie

Niech T będzie dowolnym podzbiorem domkniętym przedziału [a,b]. Na to, by wielomian w_n był n-tym wielomianem optymalnym dla funkcji $f \in \mathbf{C}(T)$ potrzeba i wystarczy, żeby istniały takie punkty $x_0, x_2, ..., x_{n+1} \in T$, że dla $e_n := f - w_n$ jest $e_n(x_k) = -e_n(x_{k-1})$ oraz $|e_n(x_j)| = ||e_n|_{\infty}^T$. Zbiór punktów $x_0, x_1, ..., x_{n+1}$, w których $||e_n||_{\infty}^T = \max_{x \in T} |e_n(x)|$ z naprzemiennymi znakami nazywamy *n*-tym alternansem funkcji f.

Kwadratura

Metoda punkta środkowego

 $\int_{a}^{b} f(x)dx \approx (b-a)f(\frac{a+b}{2})$

Metoda trapezów

 $\int_a^b f(x)dx \approx (b-a)\frac{f(a)+f(b)}{2}$, złożony wzór $T_n(f) := h \sum_{k=0}^n f(t_k), R_n^T(f) = -(b - f(t_k))$ $a)\frac{h^2}{12}f''(\xi)$, gdzie $\xi \in (a,b)$

Metoda Simpsona

 $\int_a^b f(x)dx \approx \frac{1}{6}(f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b))$, złożony wzór Simpsona

 $S_n(f) := \frac{h}{3} (2 \sum_{k=0}^{m} f(t_{2k}) + 4 \sum_{k=1}^{m} f(t_{2k-1})) = |$ Rozkład LU $\frac{1}{3}(4T_n - T_m)$ gdzie $n = 2m, R_n^S(f) = -(b - T_m)$ $a)\frac{h^4}{180}f^{(4)}(\eta)$, gdzie $\eta \in (a,b)$.

Metoda Romberga

 $T_{0,j} = T_j$ (Metoda trapezów), $T_{i,j+1}$ $\frac{4^{j+1}T_{i,j}-T_{i-1,j}}{4^{j+1}-1}$

Rząd metody

Niech $Q(f) = \sum_{k=0}^{n} A_k f(x_k)$, wtedy $R_n(f) =$ $I_p(f) - Q(f)$ wtedy Q_n jest rzędu r, jeśli $\forall_{f \in \Pi_{r-1}} R_n(f) = 0 \text{ oraz } \exists_{w \in \Pi_r/\Pi_{r-1}} R_n(w) \neq 0.$ Twierdzenie Rząd $Q_n \leq 2n+2$.

Kwadratury interpolacyjne

 $Q_n(f) = \sum_{k=0}^n A_k f(x_k) \approx \int_a^b p(x) f(x) dx, A_k =$ $\int_{a}^{b} p(x)\lambda_{k}(x)dx$, **Twierdzenie** Jeśli rząd $Q_{n} \leq$ n+1 to Q_n jest kw. interpolacyjną. **Twierdzenie Jacobego** Rzad $Q_n \le n+1+m$ gdzie $1 \le m \le n$ n+1 wtw gdy spełnione są następujące warunki: Q_n jest interpolacyjny oraz $\forall_{u \in \Pi_{m-1}} I_p(w * u) =$ 0 gdzie $w(x) = (x-x_0)(x-x_1)...(x-x_n)$ Twier**dzenie** Aby rząd był 2n+2, x_n muszą być zeremi (n+1)-ego wielomianu optymalnego.

Kwadratura Gaussa

 $Q_n(f) := \sum_{k=0}^n A_k^{(n)} f(x_k^{(n)}), \quad A_k^{(n)} = \int_a^b p(x) \lambda_k(x) dx, \quad \lambda_k(x) = \frac{w(x)}{w'(x_k)(x - x_k)}, \quad w(x) = \frac{w(x)}{w(x_k)(x - x_k)}$ $\overline{P}_{n+1}(x)$. Lemat $A_k^{(n)} = \frac{a_{n+1}}{a_n} \frac{||P_n||^2}{P'_{n+1}(x_k)P_n(x_k)}$ Lemat $A_k^{(n)} > 0$. Lemat $R_n(f)$ $\frac{-\int_{(2n+2)(\xi)}^{(2n+2)(\xi)} \int_{a}^{b} p(x)[P_{n+1}(x)]^2 dx$, Lemat Jeśli $f \in \mathbf{C}[a,b]$ to $\lim_{n\to\infty} Q_n = I_p(f)$ Gauss-Czybyszew

 $I_p(f) = \int_{-1}^{1} \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} f(x) dx, \quad Q_n^{GC}$ $\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}I_n(x)dx, \quad I_n(t_k) = f(t_k), \quad t_k$ $\cos \frac{2k+1}{2n+2}\pi, \ I_n(x) = \sum_{i=0}^n {}^{i}\alpha_i T_i(x), \ \alpha_i := \frac{2}{n+1} \sum_{k=0}^n f(t_k) T_i(t_k), \ Q_n^{GC} := \sum_{k=0}^n A_k f(t_k), A_n = \frac{2}{n+1} \sum_{k=0}^n A_k f(t_k), A_n =$

Kwadratura Lobatto

 $I_p(f) = \int_{-1}^{1} \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} f(x) dx, \quad Q_n^L$ $\int_{-1}^{1} \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} J_n(x) dx, \ J_n(u_k) = f(u_k), \ u_k =$ $\cos \frac{k}{n}\pi$, $J_n(x) = \sum_{j=0}^n "\beta_j T_j(x)$, $\beta_{j} = \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n} "f(u_{k})T_{j}(u_{k}), Q_{n}^{L}(f)$ $\sum_{k=0}^{n} "A_{k}f(u_{k}), A_{k} = \frac{\pi}{n}, \mathbf{Rzqd} \ 2n.$

Clenshaw-Curtis

 $\int_{-1}^{1} f(x)dx, \quad Q_n^{CC}(f)$ I(f) $\sum_{k=0}^{n} {}^{n}A_{k}^{(n)}f(u_{k}), A_{k}^{(n)} := \frac{4}{n} \sum_{j=0}^{\frac{n}{2}} {}^{n}\frac{T_{2j}(u_{k})}{1-4j^{2}}$ jeśli n jest nieparzyste to powinien być jeden $\ddot{}$ w wzorze na A_k

Algebra

Normy wektorowe

 $||x||_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|, \ ||x||_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}, \ ||x||_\infty =$ $\max_{1 < i < n} |x_i|$

Norma macierzowa

Definicja Musi ona spełnić te same własności co norma oraz podmultiplikatywnośś tzn. $||AB|| \leq ||A|| \cdot ||B||$ Normy indukowane $||A|| := \sup_{x \neq 0} \frac{||Ax||}{||x||} := \max_{||x||=1} ||Ax||$. Przykłady $||A||_1 = \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{i,j}|, ||A||_{\infty} =$ $\max_{1 \le i \le n} \sum_{j=1}^{n} |a_{i,j}|, ||A||_2 = \sqrt{\rho(A^T A)}, \rho$ - największa wartość własna. $||A||_2$ nazywana jest również normą spektralną. Normy zgodne $\forall_{A \in R^n \times n} \forall_{x \in R^n} ||Ax|| \le ||A|| \cdot ||x||$

bliwa to istnieje dokładnie jedna para macierzy $L \in \mathbb{L}_n^{(1)}$ oraz $U \in \mathbb{U}_n^{(1)}$ taka że LU = A, oraz $det(A) = u_{11}u_{22}...u_{nn}$. Rozkład: dla i = 1,2,...,n $u_{i,j} = a_{i,j} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{i,k} u_{k,j}, \ j = i, i+1, ..., n,$ $l_{j,i} = rac{1}{u_{i,i}} \left(a_{j,i} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{j,k} u_{k,i}
ight)$ Rozwiązanie Jeśli Ax = b to można rozwiązać układ Ly = b, Ux=y

Niech $A = [a_{i,j}] \in \mathbb{R}^{n \times n}$ oraz nie jest ona oso-

Eliminacja Gaussa

Rozważmy Ax = b, niech $A^{(1)} = [a_{i,j}^{(1)}] := A$, $b^{(1)} =$ $\begin{aligned} [b_1^{(1)},...,b_n^{(1)}]^T &:= b \text{ wtedy } \sum_{j=k}^n a_{k,j}^{(k)} x_j = b_k^{(k)}, \\ \text{gdzie } a_k^{(k)} \neq 0 \text{ oraz } a_{i,j}^{(k)} = a_{i,j}^{(k-1)} + m_{i,k-1} a_{k-1,j}^{(k-1)}, \end{aligned}$ $b_i^{(k)} = b_i^{(k-1)} + m_{i,k-1} b_{k-1}^{(k-1)}, \ m_{i,k-1} = -\frac{a_{i,k-1}^{(k-1)}}{a_{k-1,k-1}^{(k-1)}}$ Element główny $a_{k,k}^{(k)}$, dla k = 1, 2, ..., nWspółczynnik wzrostu $g_n := \frac{\max_{1 \le i, j, r \le n} |a_{i,j}^{(r)}|}{\max_{1 \le i, j \le n} |a_{i,j}|}$ Dla eliminacji z częściowym wyborem elementu głównego zachodzi $g_m \leq 2^{n-1}$. Dla pełnego wyboru ele. głównego zachodzi $g_n \leq \phi(n) =$ $\sqrt{n}\sqrt{2^{1}3^{\frac{1}{2}}...n^{\frac{1}{n-1}}} < 1.8n^{\frac{1}{2} + \log \frac{n}{4}}$ Twierdzenie: Niech \overline{x} oznacz rozwiązanie układu Ax = b w t-cyfrowej arytmetyce fl za pomocą metody eliminacji z wyborem. Wówczas istnieje macierz $\delta A \in$ $R^{n \times n}$ spełniająca $||\delta A||_{\infty} \leq C n^3 g_n 2^{-t} ||A||_{\infty}$ i taka, że $(A+\delta A)\overline{x}=b$.

Twierdzenie

Rozważmy Ax = b oraz $(A + \delta A)(x + \delta x) =$ $b + \delta b$, gdzie δA i δb sa zaburzeniami macierzy A i wektora b. Załóżmy, że $\eta = ||\delta A||$. $||A^{-1}||=\operatorname{cond}(A)\frac{||\delta A||}{||A||}<1.$ Wówczas dla dowolnej pary norm zgodnych zachodzi $\frac{||\delta x||}{||x||} \le$ $\frac{\operatorname{cond}(A)}{1-\eta} \left(\frac{||\delta b||}{||b||} + \frac{||\delta A||}{||A||} \right), \text{ gdzie } \operatorname{cond}(A) = ||A|| \cdot$ $||A^{-1}||$

Metoda Richardsona

Definicja: $x^{(k+1)} = B_{\tau}x^{(k)} + c$ gdzie $B_{\tau} := I - \tau A$, $c := \tau b, x_i^{(k+1)} = x_i^{(k)} + \tau \left(b_i - \sum_{j=1}^n a_{i,j} x_j^{(k)} \right)$

Metoda Jacobiego

 $B = B_J := -D^{-1}(L+U)$, wersję skalarną opisuje wzór $x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{i,i}} (b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{i,j} x_j^{(k)} = x_i^{(k)} +$ $\frac{1}{a_{i,i}} \left(b_i - \sum_{j=1}^n a_{i,j} x_j^{(k)} \right)$. Jeśli A jest macierzą ze ściśle dominującą przekątną to $||B_J||_{\infty} < 1$ i metoda Jacobiego jest zbieżna.

Metoda Gaussa-Seidela

 $B_S := -(D + L)^{-1}U, \ x_i^{(k+1)} = x_i^{(k)} +$ $\frac{1}{a_{i,i}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{i,j} x_j^{(k+1)} - \sum_{i=1}^n a_{i,j} x_j^{(k)} \right)$

Metoda relaksacyjna

 $B_{\omega} := (I - \omega M)^{-1}(\omega N + (1 - \omega)I), \text{ gdzie}$ $M := -D^{-1}L, N := -D^{-1}U. x_i^{(k+1)} =$ $x_i^{(k)} + \frac{\omega}{a_{i,i}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{i,j} x_j^{(k+1)} - \sum_{i=1}^{n} a_{i,j} x_j^{(k)} \right)$ Dla dowolnej nieosobliwej macierz A zachodzi $\rho(B_{\omega}) \leq |\omega - 1|$. Jeśli macierz A jest symetryczna i dodatnio określona to metoda relaksacyjna jest zbieżna dla każdego $\omega \in (0,2)$. Jeśli A jest macierzą symetryczną, dodatnio określoną i niech ma postać blokowo-trójprzekątniową to $\omega_{opt} = \frac{1}{1+\sqrt{1-\rho(B_S)}}$. Optymalną wartością $\rho(B_{\omega}) = \omega_{opt} - 1$