

$$\alpha = l_{11}\bar{l}_{11}, \text{ gdzie } l_{11} = +\sqrt{\alpha}.$$

Założmy, że twierdzenie jest prawdziwe dla macierzy dodatnio określonej stopnia $n - 1$. Macierz A dodatnio określoną stopnia n można zapisać w postaci

$$A = \begin{bmatrix} A_{n-1} & b \\ b^H & a_{nn} \end{bmatrix},$$

gdzie A_{n-1} oznacza macierz dodatnio określoną stopnia $n - 1$, a $b \in \mathbb{C}^{n-1}$. Z założenia indukcyjnego istnieje dokładnie jedna macierz L_{n-1} stopnia $n - 1$, taka że

$$A_{n-1} = L_{n-1} L_{n-1}^H, \text{ gdzie } l_{ik} = 0 \text{ dla } k > i \text{ oraz } l_{ii} > 0.$$

Szukaną macierz L przedstawiamy w postaci

$$L = \begin{bmatrix} L_{n-1} & 0 \\ c^H & \alpha \end{bmatrix}$$

i spróbujemy określić $c \in \mathbb{C}^{n-1}$ i $\alpha > 0$ tak, aby

$$\begin{bmatrix} L_{n-1} & 0 \\ c^H & \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} L_{n-1}^H & c \\ 0 & \alpha \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{n-1} & b \\ b^H & a_{nn} \end{bmatrix} = A. \quad (4.4)$$

Aby zachodziła równość (4.4) muszą być spełnione warunki

$$\begin{aligned} L_{n-1}c &= b, \\ c^Hc + \alpha^2 &= a_{nn}, \text{ przy czym } \alpha > 0. \end{aligned}$$

Z pierwszego równania mamy

$$c = L_{n-1}^{-1}b,$$

gdyż macierz L_{n-1} jest macierzą trójkątną z dodatnimi elementami na głównej przekątnej, a zatem jest macierzą nieosobliwą, tj. $\det(L_{n-1}) > 0$.

Założmy teraz, że $c^Hc \geq a_{nn}$, tj. że $\alpha^2 \leq 0$. Z zależności (4.4) wynika jednak, że $\alpha^2 > 0$, bo

$$\det A = \det(LL^H) = |\det L|^2 = |\det L_{n-1}|^2 \alpha^2$$

(wymiar macierzy trójkątnej jest równy liczbie elementów na głównej przekątnej). Z twierdzenia 4.1 wiemy, że $\det A > 0$, a z założenia indukcyjnego mamy $\det L_{n-1} > 0$. Zatem dla zależności (4.4) istnieje dokładnie jedna liczba $\alpha > 0$, dla której $LL^H = A$, a mianowicie

$$\alpha = +\sqrt{a_{nn} - c^Hc}. \quad \blacksquare$$

Elementy macierzy L w rozkładzie $A = LL^H$ wyznacza się rekurencyjnie. Jeśli elementy l_{ij} dla $j \leq k - 1$ są już znane, to z warunku $A = LL^H$ dla elementów l_{kk} i l_{ik} ($i \geq k + 1$) otrzymujemy zależności

$$\begin{aligned} a_{kk} &= |l_{k1}|^2 + |l_{k2}|^2 + \dots + |l_{kk}|^2, \quad l_{kk} > 0, \\ a_{ik} &= l_{i1}\bar{l}_{k1} + l_{i2}\bar{l}_{k2} + \dots + l_{ik}\bar{l}_{kk}, \end{aligned}$$

a stąd

$$l_{kk} = \sqrt{a_{kk} - \sum_{j=1}^{k-1} |l_{kj}|^2}, \quad k = 1, 2, \dots, n,$$

$$l_{ik} = \frac{a_{ik} - \sum_{j=1}^{k-1} l_{ij} \bar{l}_{kj}}{\bar{l}_{kk}}, \quad i = k+1, k+2, \dots, n.$$
(4.5)

Po wykonaniu rozkładu $A = LL^H$, w celu rozwiązania układu równań liniowych $Ax = b$ wystarczy rozwiązać dwa układy równań z macierzami trójkątnymi:

$$Ly = b$$

i

$$L^H x = y.$$

Macierz pierwszego układu jest macierzą trójkątną dolną, a drugiego – trójkątną górną. Oczywiście w przypadku rzeczywistym $L^H = L^T$.

Dla macierzy rzeczywistych dodatnio określonych zastosowanie metody Choleskiego do rozwiązania układu $n > 4$ równań liniowych wymaga wykonania mniejszej liczby działań niż zastosowanie metody eliminacji Gaussa. Aby to udowodnić, rozważmy łączną liczbę działań w obu metodach.

Jak pamiętamy, metoda eliminacji Gaussa polega na przekształceniu danego układu równań liniowych $Ax = b$ do równoważnego mu układu $Rx = c$, gdzie macierz R jest macierzą trójkątną górną. Rozwiązaniem ostatniego układu jest

$$x_i = \frac{c_i - \sum_{k=i+1}^n r_{ik} x_k}{r_{ii}},$$
(4.6)

gdzie $i = n, n-1, \dots, 1$. Liczby poszczególnych działań do wyznaczenia elementów x_i z tego wzoru podano w poniższej tabelce.

<i>działanie</i>	<i>liczba działań</i>
dodawanie	$(n-2)(n-1)/2$
odejmowanie	$n-1$
mnożenie	$(n-2)n/2$
dzielenie	n

Łatwo sprawdzić, że łączna liczba działań do wyznaczenia wszystkich elementów x_i z wzoru (4.6) wynosi $R_1 = n^2$. W k -tym kroku eliminacji Gaussa obliczamy wielkości:

$$l_{ik} = \frac{\bar{a}_{ik}}{\bar{a}_{kk}}, \quad \text{dla } i = k+1, k+2, \dots, n,$$

$$\begin{aligned} a'_{ij} &= \bar{a}_{ij} - l_{ik}\bar{a}_{kj}, \quad \text{dla } i = k+1, k+2, \dots, n \text{ oraz } j = k+1, k+2, \dots, n, \\ b'_i &= \bar{b}_i - l_{ik}\bar{b}_k, \quad \text{dla } i = k+1, k+2, \dots, n. \end{aligned}$$

Wykonujemy przy tym następujące liczby działań:

<i>działanie</i>	<i>liczba działań</i>
dodawanie	0
odejmowanie	$(n-k)^2 + n - k$
mnożenie	$(n-k)^2 + n - k$
dzielenie	$n - k$

Oznacza to, że w k -tym kroku łączna liczba działań wynosi $R_{2k} = 2(n-k)^2 + 3(n-k)$. Ponieważ kroków jest $n-1$ (bo $k = 1, 2, \dots, n-1$), więc eliminacja wymaga

$$\begin{aligned} R_2 &= \sum_{k=1}^{n-1} R_{2k} = \sum_{k=1}^{n-1} [2(n-k)^2 + 3(n-k)] = \sum_{k=1}^{n-1} (2n^2 - 4nk + 2k^2 + 3n - 3k) \\ &= (2n^2 + 3n) \sum_{k=1}^{n-1} 1 - (4n+3) \sum_{k=1}^{n-1} k + 2 \sum_{k=1}^{n-1} k^2 \\ &= (2n^2 + 3n)(n-1) - (4n+3) \frac{(n-1)n}{2} + 2 \frac{(n-1)n(2n-1)}{6} \\ &= \frac{n(n-1)(4n+7)}{6} \end{aligned}$$

działań. Zatem do rozwiązywania układu n równań liniowych metodą eliminacji Gaussa trzeba łącznie wykonać

$$R = R_1 + R_2 = \frac{n(4n^2 + 9n - 7)}{6} \quad (4.7)$$

działań arytmetycznych.

W metodzie Choleskiego rozwiązujemy dwa układy równań liniowych z macierzami trójkątnymi, a łączna liczba działań do ich rozwiązania wynosi $S_1 = 2n^2$. Rozkład rzeczywistej macierzy A na iloczyn LL^T wykonujemy na podstawie wzorów (4.5) (liczby sprzężone zastępujemy odpowiednimi liczbami rzeczywistymi). Z wzorów tych wynika, że dla poszczególnych wartości k mamy:

• $k = 1$

<i>działanie</i>	<i>liczba działań</i>
dodawanie	0
odejmowanie	0
mnożenie	0
dzielenie	$n - 1$
pierwiastkowanie	1

• $k = 2$

<i>działanie</i>	<i>liczba działań</i>
dodawanie	0
odejmowanie	$n - 1$
mnożenie	$n - 1$
dzielenie	$n - 2$
pierwiastkowanie	1

• $k = 3, 4, \dots, n$

<i>działanie</i>	<i>liczba działań</i>
dodawanie	$(k - 2)(n - k + 1)$
odejmowanie	$n - k + 1$
mnożenie	$(k - 1)(n - k + 1)$
dzielenie	$n - k$
pierwiastkowanie	1

W poszczególnych przypadkach łączne liczby działań wynoszą odpowiednio:

$$S_{21} = n, \quad S_{22} = 3n - 3,$$

$$S_{2k} = (2k - 1)(n - k + 1), \quad \text{dla } k = 3, 4, \dots, n.$$

Zatem sam rozkład Choleskiego wymaga

$$S_2 = S_{21} + S_{22} + \sum_{k=3}^n S_{2k} = n + 3n - 3 + \sum_{k=3}^n (2k - 1)(n - k + 1) = 4n - 3 + \frac{2n^3 + 3n^2 - 23n + 18}{6}$$

działań. Uwzględniając liczbę działań potrzebną do rozwiązania dwu układów równań liniowych z macierzami trójkątnymi otrzymujemy

$$S = S_1 + S_2 = \frac{2n^3 + 15n^2 + n}{6}. \quad (4.8)$$

Aby odpowiedzieć na pytanie dla jakich wartości n liczba działań w metodzie Choleskiego jest mniejsza od liczby działań w metodzie eliminacji Gaussa, wystarczy rozwiązać nierówność

$$S < R.$$

Zgodnie z zależnościami (4.7) i (4.8) sprowadza się to do rozwiązania nierówności

$$2n^3 + 15n^2 + n < 4n^3 + 9n^2 - 7n,$$

czyli

$$2n^3 - 6n^2 - 8n > 0,$$

co można zapisać w postaci

$$n(n+1)(n-4) > 0.$$

Ponieważ liczba równań n musi być większa od 0, więc z powyższej nierówności wynika, że rozwiązaniem zadania jest $n > 4$.

4.4. Metoda Crouta

Metoda Crouta dotyczy rozwiązywania układu równań liniowych

$$Tx = d, \tag{4.9}$$

z macierzą trójdziagonalną

$$T = \begin{bmatrix} a_1 & b_1 & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \\ c_2 & a_2 & b_2 & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & c_3 & a_3 & b_3 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & c_{n-2} & a_{n-2} & b_{n-2} & 0 \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 & c_{n-1} & a_{n-1} & b_{n-1} \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 & c_n & a_n \end{bmatrix}$$

oraz $x, d \in \mathbf{R}^n$.

Jeśli macierz T jest diagonalnie dominująca, czyli

$$|a_1| \geq |b_1|, \quad |a_n| \geq |c_n| \quad \text{i} \quad |a_i| \geq |b_i| + |c_i| \quad \text{dla} \quad i = 2, 3, \dots, n-1,$$

to do rozwiązywania układu (4.9) można stosować metodę eliminacji Gaussa bez wyboru elementu podstawowego. Lepsza, tj. o mniejszym nakładzie obliczeń, jest jednak metoda Crouta, która polega na rozkładzie macierzy T na iloczyn LU , gdzie macierze L i U mają postacie

$$L = \begin{bmatrix} l_1 & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \\ c_2 & l_2 & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & c_3 & l_3 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & c_{n-1} & l_{n-1} & 0 \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 & c_n & l_n \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 1 & u_1 & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & 1 & u_2 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 & 1 & u_{n-1} \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

Następnie rozwiązuje się układy równań liniowych

$$Ly = d \quad \text{i} \quad Ux = y$$

na podstawie wzorów:

$$\begin{aligned} y_1 &= \frac{d_1}{a_1}, \\ u_1 &= \frac{b_1}{a_1}, \\ u_i &= \frac{b_i}{a_i - u_{i-1}c_i}, \quad i = 2, 3, \dots, n-1, \\ y_{i+1} &= \frac{d_{i+1} - c_{i+1}y_i}{a_{i+1} - u_i c_{i+1}}, \quad i = 1, 2, \dots, n-1, \\ x_n &= y_n, \\ x_i &= y_i - u_i x_{i+1}, \quad i = n-1, n-2, \dots, 1. \end{aligned} \tag{4.10}$$

Otrzymany wektor x jest rozwiązaniem układu (4.9).

Przykład 4.1

Rozwiążmy metodą Crouta układ równań liniowych

$$\begin{aligned} 3x_1 + x_2 &= 0, \\ x_1 + 2x_2 - x_3 &= 1, \\ -x_2 + 3x_3 &= 0. \end{aligned}$$

Na podstawie wzorów (4.10) mamy:

$$\begin{aligned} y_1 &= \frac{d_1}{a_1} = \frac{0}{3} = 0, \\ u_1 &= \frac{b_1}{a_1} = \frac{1}{3}, \\ u_2 &= \frac{b_2}{a_2 - u_1 c_2} = \frac{-1}{2 - \frac{1}{3} \cdot 1} = -\frac{3}{5}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
y_2 &= \frac{d_2 - c_2 y_1}{a_2 - u_1 c_2} = \frac{1 - 1 \cdot 0}{2 - \frac{1}{3} \cdot 1} = \frac{3}{5}, \\
y_3 &= \frac{d_3 - c_3 y_2}{a_3 - u_2 c_3} = \frac{0 - (-1) \cdot \frac{3}{5}}{3 - \left(-\frac{3}{5}\right) \cdot (-1)} = \frac{1}{4}, \\
x_3 &= y_3 = \frac{1}{4}, \\
x_2 &= y_2 - u_2 x_3 = \frac{3}{5} - \left(-\frac{3}{5}\right) \cdot \frac{1}{4} = \frac{3}{4}, \\
x_1 &= y_1 - u_1 x_2 = 0 - \frac{1}{3} \cdot \frac{3}{4} = -\frac{1}{4}.
\end{aligned}$$

Można policzyć, że w celu znalezienia rozwiązania należało wykonać 5 dzielení, 7 mnożeń oraz 7 odejmowań, czyli łącznie 19 działań. Pozostawiamy Czytelnikowi sprawdzenie, że zastosowanie metody eliminacji Gaussa wymaga wykonania 6 dzielení, 11 mnożeń i 11 odejmowań, a więc łącznie 28 działań, a metody opartej na rozkładzie Choleskiego – 9 dzielení, 10 mnożeń, 10 odejmowań i 3 pierwiastkowań, czyli razem 32 działań. ■

4.5. Oszacowania błędów

Zajmiemy się teraz oszacowaniem wpływu zaburzeń macierzy A i wektora b na rozwiązanie x układu równań liniowych $Ax = b$.

Załóżmy najpierw, że zaburzony jest wektor b o wielkość Δb . Wówczas odpowiada mu rozwiązanie zaburzone $x + \Delta x$, czyli mamy

$$A(x + \Delta x) = b + \Delta b.$$

Ponieważ $Ax = b$, więc

$$A\Delta x = \Delta b,$$

skąd

$$\Delta x = A^{-1} \Delta b$$

i mamy

$$\|\Delta x\| \leq \|A^{-1}\| \|\Delta b\|. \quad (4.11)$$

Z równości $b = Ax$ otrzymujemy

$$\|b\| = \|Ax\| \leq \|A\| \|x\|.$$

Stąd oraz z nierówności (4.11) mamy

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|} = \text{cond}(A) \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|}.$$

Wielkość $\text{cond}(A) = \|A\| \|A^{-1}\|$ nazywa się *wskaznikiem uwarunkowania* macierzy A . Jest ona miarą wrażliwości względnego błędu rozwiązania x na zaburzenia prawej strony b układu równań liniowych $Ax = b$. Ponieważ

$$1 = \|I\| = \|AA^{-1}\| \leq \|A\| \|A^{-1}\| = \text{cond}(A),$$

gdzie I oznacza macierz jednostkową, więc zawsze mamy $\text{cond}(A) \geq 1$.

Rozważmy teraz zaburzenie macierzy A . Udowodnimy najpierw

Lemat 4.1. *Jeżeli macierz F stopnia n jest taka, że $\|F\| < 1$, to istnieje macierz $(I + F)^{-1}$ oraz*

$$\|(I + F)^{-1}\| \leq \frac{1}{1 - \|F\|}. \quad (4.12)$$

Dowód. Mamy

$$\|(I + F)x\| = \|x + Fx\| \geq \|x\| - \|Fx\| \geq \|x\| - \|F\| \|x\| = (1 - \|F\|) \|x\|.$$

Z założenia $\|F\| < 1$, czyli $1 - \|F\| > 0$, skąd wynika, że $\|(I + F)x\| > 0$ dla $x \neq 0$, a to oznacza, że równanie $(I + F)x = 0$ ma tylko rozwiązanie $x = 0$, a macierz $I + F$ jest nieosobliwa. Istnieje więc macierz $(I + F)^{-1}$.

W celu udowodnienia nierówności (4.12) zauważmy, że

$$\begin{aligned} 1 = \|I\| &= \|(I + F)(I + F)^{-1}\| = \|(I + F)^{-1} + F(I + F)^{-1}\| \\ &\geq \|(I + F)^{-1}\| - \|F\| \|(I + F)^{-1}\| = \|(I + F)^{-1}\| (1 - \|F\|) > 0. \end{aligned}$$

Stąd

$$1 \geq \|(I + F)^{-1}\| (1 - \|F\|),$$

czyli otrzymujemy nierówność (4.12). ■

Wpływ zaburzenia macierzy A na rozwiązanie x układu równań liniowych $Ax = b$ charakteryzuje poniższe

Twierdzenie 4.3. *Niech A oznacza macierz nieosobliwą stopnia n , $B = A(I + F)$, gdzie $\|F\| < 1$. Niech wielkości x i Δx będą określone równościami $Ax = b$ i $B(x + \Delta x) = b$. Wówczas*

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{\|F\|}{1 - \|F\|}. \quad (4.13)$$

Ponadto, jeśli

$$\text{cond}(A) \frac{\|B - A\|}{\|A\|} < 1,$$

to

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{\text{cond}(A)}{1 - \text{cond}(A) \frac{\|B - A\|}{\|A\|}} \cdot \frac{\|B - A\|}{\|A\|}. \quad (4.14)$$

Dowód. Z lematu 4.1 wynika, że istnieje macierz B^{-1} . Ponadto mamy

$$\Delta x = B^{-1}b - x = B^{-1}b - A^{-1}b = B^{-1}(A - B)A^{-1}b$$

i

$$x = A^{-1}b.$$

Otrzymujemy zatem

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{\|B^{-1}(A - B)\| \|A^{-1}b\|}{\|x\|} = \|B^{-1}(A - B)\|.$$

Ponieważ

$$B^{-1} = (I + F)^{-1} A^{-1} \quad \text{i} \quad A - B = A - A(I + F),$$

więc z powyższej nierówności wynika, że

$$\begin{aligned} \frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} &\leq \|(I + F)^{-1} A^{-1} [A - A(I + F)]\| \\ &= \|(I + F)^{-1} A^{-1} A F\| \leq \|(I + F)^{-1}\| \|F\| \end{aligned}$$

i z uwagi na nierówność (4.12) otrzymujemy oszacowanie (4.13).

Ponieważ

$$F = A^{-1}(B - A)$$

i

$$\begin{aligned} \|F\| &= \|A^{-1}(B - A)\| \leq \|A^{-1}\| \|B - A\| = \frac{\|A^{-1}\| \|A\| \|B - A\|}{\|A\|} \\ &= \text{cond}(A) \frac{\|B - A\|}{\|A\|}, \end{aligned}$$

więc nierówność (4.14) jest oczywista. ■

4.6. Metody iteracyjne

Metody iteracyjne rozwiązywania układu równań liniowych $Ax = b$ polegają na konstrukcji ciągu przybliżeń $\{x^{(i)}\}$ ($i = 1, 2, \dots$) zbieżnego do wektora x . W celu sformułowania twierdzenia o zbieżności tego ciągu do poszukiwanego rozwiązania, konieczne są pewne pojęcia.

Definicja 4.2. Jeżeli dla pewnego niezerowego wektora v , wektor Av jest równoległy do wektora v , to wektor v nazywamy *wektorem własnym* macierzy A .