

# Metody dekompozycji macierzy stosowane w automatyce

**Grzegorz Mzyk**

Politechnika Wrocławska, Wydział Elektroniki

23 lutego 2015

## Plan wykładu

- 1 Wprowadzenie
- 2 Rozkład LU
- 3 Rozkład spektralny
- 4 Rozkład Cholesky'ego
- 5 Rozkład QR
- 6 Rozkład wg wartości szczególnych (SVD)
- 7 Literatura

# Wprowadzenie

$$Ax = b$$

$$Y_N = \Phi_N \theta^* + Z_N$$

$$Y_N = \Phi_N \theta$$

# Rozkład LU

$$A = LU$$

$$Ax = b \quad \rightarrow \quad LUx = b$$

$$Ly = b$$

$$Ux = y$$

# Rozkład spektralny

## Twierdzenie

*Każdą dodatnio określoną i symetryczną macierz  $A$  można przedstawić w postaci*

$$A = PP^T$$

*gdzie  $P$  jest macierzą nieosobliwą (nazywaną pierwiastkiem macierzy  $A$ ).*

## Dowód

*Oznaczmy*

*$w_i$  – wektory własne macierzy  $A$ ,  $i = 1, 2, \dots, s$*

*$\lambda_i$  – wartości własne macierzy  $A$ ,  $i = 1, 2, \dots, s$*

*własność*

$$Aw_i = \lambda_i w_i$$

## Dowód (c.d.)

oznaczając

$$W = [w_1, w_2, \dots, w_s] \text{ oraz } \Lambda = \text{diag}(\lambda_i) = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 & \dots \\ \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & \lambda_s \end{bmatrix}$$

ponieważ macierz  $A$  jest symetryczna, to

$\lambda_i$  – rzeczywiste

$w_i$  – parami ortogonalne

ponieważ macierz  $A$  jest dodatnio określona ( $A > 0$ ), to

$\lambda_i > 0$  dla każdego  $i = 1, 2, \dots, s$

## Dowód (c.d.)

*wniosek*

*W – macierz ortogonalna*

$$W^T W = I \implies W^{-1} = W^T$$

*a zatem*

$$AW = W\Lambda$$

$$A = W\Lambda W^{-1} = W\Lambda W^T \text{ (tzw. rozkład spektralny macierzy)}$$

*oznaczając*

$$\Lambda = \Lambda^{1/2} \Lambda^{1/2}, \text{ gdzie } \Lambda^{1/2} = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & 0 & \dots \\ \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & \sqrt{\lambda_s} \end{bmatrix}$$

## Dowód (c.d.)

otrzymujemy

$$W\Lambda W^T = W\Lambda^{1/2} \left( W\Lambda^{1/2} \right)^T$$

stąd

$$A = PP^T, \text{ gdzie } P = W\Lambda^{1/2} \text{ (c.k.d.) } \blacksquare$$



# Rozkład Cholesky'ego

inny rozkład dodatnio określonej, symetrycznej macierzy kwadratowej  $A$

$$A = LDL^T$$

gdzie

$L$  – macierz trójkątna dolna,       $D = \text{diag}(d_i)$ ,  $d_i > 0$

stąd

$$A = LD^{1/2}D^{1/2}L^T$$

$$\text{gdzie } D^{1/2} = \text{diag}(\sqrt{d_i})$$

przyjmując oznaczenie

$$\bar{L} = LD^{1/2}$$

otrzymujemy

$$A = \bar{L}\bar{L}^T$$

## Schemat metody obliczeniowej

$$Ax = b \quad \rightarrow \quad \overline{LL}^T x = b$$

Etap 1.

oznaczając  $\alpha = \overline{L}^T x$  rozwiązujemy równanie "zewnętrzne"

$$\overline{L}\alpha = b$$

Etap 2.

dla wartości  $\alpha$  z etapu 1 rozwiązujemy równanie "wewnętrzne"

$$\overline{L}^T x = \alpha$$

Zalety metody

1) prostota operacji przy rozwiązywaniu równań

Etap 1 – met. podstawiania "od góry", Etap 2 – met. podstawiania "od dołu"

2) dobre uwarunkowanie zadania, gdyż  $\det \overline{L} = \sqrt{\det A}$ , zatem dla  $0 < \det A < 1$

$$\det \overline{L} = \det \overline{L}^T > \det A$$

# Rozkład QR

$$A = QR \quad (m \times n)$$

$Q$  – macierz ortogonalna ( $m \times m$ ),

$R$  – macierz trójkątna górna ( $m \times n$ )

$$Ax = b \quad \rightarrow \quad QRx = b \quad \rightarrow \quad Rx = Q^T b$$

# Metoda odbić Householdera

## Definicja

Macierzą odbicia Householdera nazywamy macierz postaci

$$P = I - 2ww^T$$

gdzie  $\|w\| = 1$ , tj.  $w^T w = 1$ .

## Interpretacja

$$Pw = (I - 2ww^T)w = w - 2ww^T w = w - 2w = -w$$

## Własności:

- (i)  $P = P^T$  (symetria)
- (ii)  $P^T P = PP^T = I$  (ortogonalność)

(iii) dla każdego wektora  $x$  istnieje macierz  $P_j$ , taka że

$$P_j x = \pm \|x\| e_j, \text{ gdzie } e_j \text{ jest } j\text{-tym wersorem } e_j = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

(iiii) dla ciągu macierzy Householdera  $P_1, P_2, \dots, P_s$  przekształcenie złożenia

$$\Psi = P_s \cdot P_{s-1} \cdot \dots \cdot P_2 \cdot P_1$$

jest macierzą ortogonalną, tj.

$$\Psi^T \Psi = I$$

## Lemat

Dla każdej macierzy  $A$  istnieje taki ciąg macierzy Householdera  $\{\tilde{P}_1, \tilde{P}_2, \dots, \tilde{P}_s\}$ , że przekształcenie złożone

$$\Psi = \tilde{P}_s \tilde{P}_{s-1} \dots \tilde{P}_2 \tilde{P}_1$$

ma własność

$$\Psi A = \begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix}$$

gdzie  $R$  jest macierzą trójkątną górną.

## Twierdzenie

Oszacowanie NK wektora  $x$  jest równoważne rozwiązaniu układu równań

$$R x = \eta_R$$

gdzie  $\eta_R$  jest wektorem zawierającym pierwsze elementy wektora  $\Psi Y_N$ .

## Dowód

$$Q(x) = \|Ax - b\|_e^2 \rightarrow \min_x$$

$$\begin{aligned} Q(x) &= (Ax - b)^T (Ax - b) = \\ &= [\Psi Ax - \Psi b]^T [\Psi Ax - \Psi b] = \\ &= \left[ \begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix} x - \begin{bmatrix} \eta_R \\ \eta_z \end{bmatrix} \right]^T \left[ \begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix} x - \begin{bmatrix} \eta_R \\ \eta_z \end{bmatrix} \right] = \\ &= \begin{bmatrix} Rx - \eta_R \\ -\eta_z \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} Rx - \eta_R \\ -\eta_z \end{bmatrix} = \\ &= (Rx - \eta_R)^T (Rx - \eta_R) + \eta_z^T \eta_z = \\ &= \|Rx - \eta_R\|_e^2 + \|\eta_z\|_e^2 \rightarrow \min_a \end{aligned}$$

zatem

$$Q(x) \rightarrow \min_x \Rightarrow Rx = \eta_R$$

# Rozkład wg wartości szczególnych (SVD)

## Definicja

*Wartościami szczególnymi macierzy  $A$  nazywamy pierwiastki kwadratowe wartości własnych macierzy  $A^T A$ .*

## Twierdzenie

*Dowolną macierz  $A$  o rozmiarach  $m \times n$  można wyrazić w postaci*

$$A = PDQ$$

*gdzie  $P$  i  $Q$  są macierzami unitarnymi stopnia  $m \times m$  i  $n \times n$ , zaś  $D$  jest macierzą przekątniową o rozmiarach  $m \times n$ .*

Wnioski z dowodu [Kincaid, Cheney, str. 277]:

- 1) tylko  $r = \text{rank}(A)$  pierwszych elementów diagonalu macierzy  $D$  jest niezerowych
- 2) zmieniając kolejność tych elementów można uzyskać  $r!$  różnych rozkładów SVD dla tej samej macierzy  $A$



## Przykład

$$A = \begin{bmatrix} 7 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$A^T A = \begin{bmatrix} 49 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 9 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 7 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$P = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 7 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, Q = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

## Definicja

*Pseudoowdrotnością macierzy diagonalnej  $D$  rozmiaru  $m \times n$ , czyli takiej że*

$$D[i,j] := \begin{cases} \sigma_i, & \text{dla } i = j \leq \text{rank}(A) \\ 0, & \text{w przeciwnym razie} \end{cases}$$

*nazywamy macierz  $D^+$  rozmiaru  $n \times m$  postaci*

$$D^+[i,j] := \begin{cases} \frac{1}{\sigma_i}, & \text{dla } i = j \leq \text{rank}(A) \\ 0, & \text{w przeciwnym razie} \end{cases}$$

## Przykład

$$D = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \rightarrow \quad D^+ = \begin{bmatrix} 0.5 & 0 & 0 \\ 0 & 0.25 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$DD^+ = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad D^+D = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

## Definicja

*Pseudoodwrotnością dowolnej macierzy  $A = PDQ$  nazywamy macierz*

$$A^+ = Q^T D^+ P^T$$

mamy układ równań – może być sprzeczny, może mieć wiele rozwiązań

$$Ax = b$$

oznaczymy

$$\rho = \min_x \|Ax - b\|_2$$

## Definicja

Rozwiązaniem minimalnym układu równań  $Ax = b$  nazywamy najkrótszy (w sensie euklidesowym) wektor minimalizujący  $\|Ax - b\|_2$ , czyli należący do zbioru

$$\{x : \|Ax - b\|_2 = \rho\}$$

Możliwe przypadki

Sprzeczny?	Liczba rozwiązań	Rozw. minimalne =
nie, $\rho = 0$	1	jedyny rozw.
nie, $\rho = 0$	$\infty$	najkrótsze rozw.
tak, $\rho > 0$	0 (jedno rozw. NK)	jedyny rozw. NK
tak, $\rho > 0$	0 ( $\infty$ wiele rozw. NK)	najkrótsze rozw. NK

## Twierdzenie

*Rozwiązanie minimalne układu równań  $Ax = b$  ma postać*

$$x = A^+ b$$

## Zastosowanie

$$X_N \theta = Y_N - \text{w ogólności sprzeczny}$$

$$X_N = PDQ$$

$$\hat{\theta} = X_N^+ Y_N = Q^T D^+ P^T Y_N$$

# Literatura

- D. Kincaid, W. Cheney, *Analiza Numeryczna*, WNT, Warszawa, 2006.
- A. Kiełbasiński, H. Schwetlick, *Numeryczna Algebra Liniowa: Wprowadzenie do Obliczeń Zautomatyzowanych*, WNT, Warszawa, 1992.
- T. Kaczorek, *Wektory i Macierze w Automatyce i Elektrotechnice*, WNT, Warszawa, 1998.