

- Równania obserwacyjne w sieci niwelacyjnej
- Algebra macierzy
- Pseudoodwrotność

# Plan wykładu

## Sieć wysokościowa

- Przypomnienie zasad układania równań obserwacyjnych

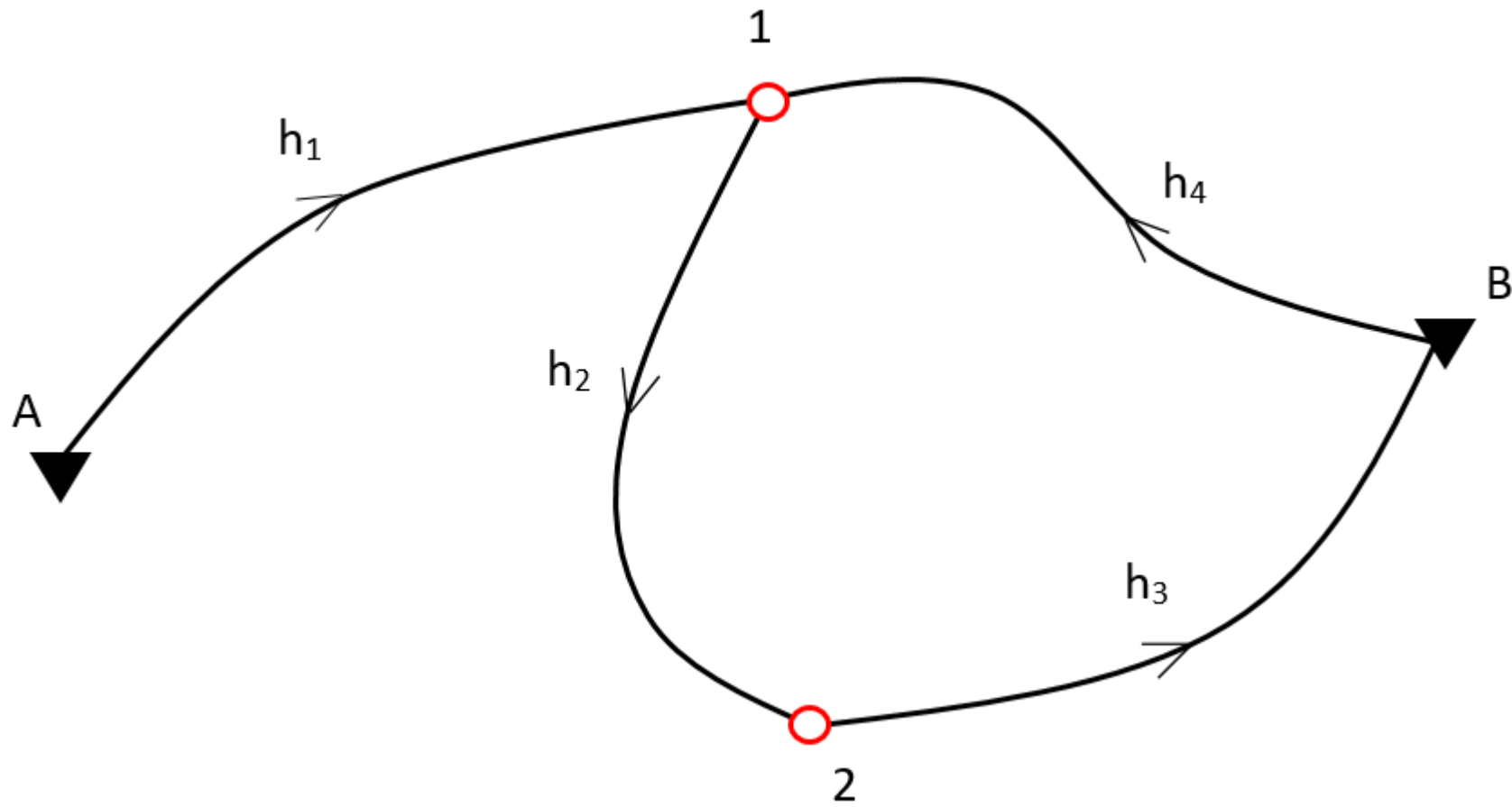
## Wyznacznik macierzy

- Przypomnienie własności wyznacznika
- Obliczanie wyznacznika na podstawie rozkładu macierzy
- Obliczanie wyznacznika metodą Laplace'a

## Pseudoodwrotność macierzy

- Definicja uogólnionej odwrotności macierzy
- Pseudoodwrotność Moore'a - Penrose'a
- Metody wyznaczania pseudoodwrotności
- Przykłady liczbowe

# Sieć niwelacyjna - przypomnienie

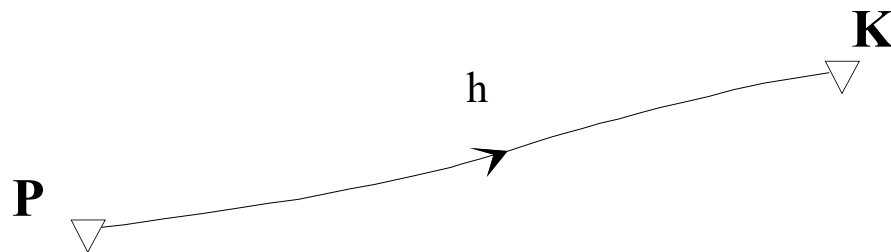


## Czym różni się forma pierwotna od różniczkowej?

Równanie obserwacyjne –

wyrażenie obserwacji jako funkcji niewiadomych, przy czym dotyczy obserwacji i niewiadomych wyrównanych (uzgodnionych).

Dla przewyższenia (różnicy wysokości pomiędzy dwoma reperami) równanie obserwacyjne w formie pierwotnej ma postać:



$$\hat{Z}_K - \hat{Z}_P = \hat{h}$$

„Daszek” nad zmienną oznacza estymator

**Jak obliczyć  $\hat{h}$  ?**

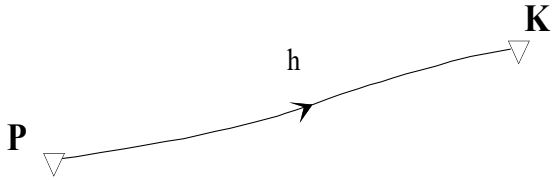
$$\hat{Z}_K - \hat{Z}_P = h^{\text{pomierzone}} + v_h$$

$$1 \times (\hat{Z}_K) - 1 \times (\hat{Z}_P) = h^{\text{pomierzone}} + v_h$$

Współczynniki przy niewiadomych tworzą macierz  $A$  układu równań, a wartości które potrafimy obliczyć – wyrazy wolne  $L$  układu równań, który w postaci macierzowej zapisać można jako

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{L} \quad \Leftarrow \quad \mathbf{P}$$

## Postać różniczkowa równania obserwacyjnego



$$\hat{Z}_P = Z_P^o + dZ_P$$

$$\hat{Z}_K = Z_K^o + dZ_K$$

$$\hat{Z}_K - \hat{Z}_P = h^{\text{pom}} + v_h$$

$$(Z_K^o + dZ_K) - (Z_P^o + dZ_P) = h^{\text{pom}} + v_h$$

$$dZ_K - dZ_P = h^{\text{pom}} - (Z_K^o - Z_P^o) + v_h$$

$$dZ_K - dZ_P = (h^{\text{pom}} - h^o) + v_h$$

## Wyznacznik macierzy

Niech  $\mathbf{A}$  będzie macierzą kwadratową

- Jeżeli macierz  $\mathbf{A}$  zawiera wiersz (kolumnę) składającą się z samych zer, to  $\det(\mathbf{A}) = 0$ ;
- Jeżeli zamienimy miejscami dwa wiersze (kolumny) macierzy  $\mathbf{A}$ , to wyznacznik zmieni znak na przeciwny;
- Jeżeli macierz  $\mathbf{A}$  zawiera dwa jednakowe wiersze (kolumny), to  $\det(\mathbf{A}) = 0$ ;

## Wyznacznik macierzy

- Jeżeli wszystkie elementy pewnego wiersza (kolumny) macierzy  $\mathbf{A}$  pomnożymy przez liczbę  $\alpha$ , to wyznacznik otrzymanej macierzy będzie równy  $\alpha \cdot \det(\mathbf{A})$ ;
- Transpozycja macierzy  $\mathbf{A}$  nie zmienia jej wyznacznika, tj.  $\det(\mathbf{A}) = \det(\mathbf{A}^T)$ ;
- Jeżeli macierze  $\mathbf{A}$  i  $\mathbf{B}$  są tych samych stopni, to  $\det(\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}) = \det(\mathbf{A}) \cdot \det(\mathbf{B})$ .
- Wyznacznik macierzy  $\mathbf{A}$  jest równy iloczynowi wartości własnych macierzy  $\mathbf{A}$ ;
- Wyznacznik macierzy trójkątnej równy jest iloczynowi wyrazów leżących na głównej przekątnej.



## Wyznacznik macierzy

- Jeżeli do każdego z elementów pewnego wiersza (kolumny) macierzy **A** dodamy pomnożone przez tę samą liczbę odpowiednie elementy innego wiersza (kolumny) tej macierzy (tj. dodajemy elementy leżące w tych samych kolumnach (wierszach)), to wyznacznik macierzy **A** nie zmieni się.

Ogólnie, wyznacznik macierzy **A** nie zmieni się, jeżeli do pewnego wiersza (kolumny) tej macierzy dodamy kombinację liniową innych wierszy (kolumn) macierzy **A**;

## Definicja uogólnionej odwrotności macierzy

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{w}$$

$$\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{A}^{-1} \mathbf{w}$$

Co zrobić, jeśli  $\det(\mathbf{A}) = 0$  ?

$$\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{A}^{-} \mathbf{w}$$

$$\mathbf{AA}^{-} \mathbf{A} = \mathbf{A}$$

## Definicja pseudoodwrotności macierzy

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^{-}\mathbf{A} = \mathbf{A}$$

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^{+}\mathbf{A} = \mathbf{A}$$

$$\mathbf{A}^{+}\mathbf{A}\mathbf{A}^{+} = \mathbf{A}^{+}$$

$$\left(\mathbf{A}\mathbf{A}^{+}\right)^{\text{T}} = \mathbf{A}\mathbf{A}^{+}$$

$$\left(\mathbf{A}^{+}\mathbf{A}\right)^{\text{T}} = \mathbf{A}^{+}\mathbf{A}$$

$$\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{A}^{-}\mathbf{w}$$

$$\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{A}^{+}\mathbf{w}$$

## Własności

$$\text{dla } \left. \begin{array}{l} n > u \\ r(\mathbf{A}) = u \end{array} \right\} (\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{w})^T (\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{w}) \rightarrow \text{minimum}$$

$$\text{dla } \left. \begin{array}{l} n < u \\ r(\mathbf{A}) = n \end{array} \right\} \hat{\mathbf{x}}^T \hat{\mathbf{x}} \rightarrow \text{minimum}$$

$$\text{dla } \left. \begin{array}{l} n > u \\ r(\mathbf{A}) < u \end{array} \right\} \left. \begin{array}{l} (\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{w})^T (\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{w}) \\ \hat{\mathbf{x}}^T \hat{\mathbf{x}} \end{array} \right\} \rightarrow \text{minimum}$$

$$\text{dla } \left. \begin{array}{l} n < u \\ r(\mathbf{A}) < n \end{array} \right\} \left. \begin{array}{l} \hat{\mathbf{x}}^T \hat{\mathbf{x}} \\ \hat{\mathbf{k}}^T \hat{\mathbf{k}} \end{array} \right\} \rightarrow \text{minimum}$$

$$\text{gdzie } \hat{\mathbf{k}} = (\mathbf{A}\mathbf{A}^T)^+ \mathbf{w}$$

## Własności

Jeżeli macierz jest pełnego rzędu, wtedy zachodzą równości

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^+ &= \mathbf{A}^{-1}, & \text{gdy} & \quad \mathbf{n} = \mathbf{u} \\ \mathbf{A}^+ &= (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T, & \text{gdy} & \quad \mathbf{n} \geq \mathbf{u} \\ \mathbf{A}^+ &= \mathbf{A}^T (\mathbf{A} \mathbf{A}^T)^{-1}, & \text{gdy} & \quad \mathbf{n} \leq \mathbf{u} \end{aligned}$$

## Metody wyznaczenia pseudoodwrotności

Jeżeli macierz  $\mathbf{A}$  jest rzędu  $r < \min(n,u)$ , wtedy pseudoodwrotność  $\mathbf{A}^+$  można obliczyć na kilka sposobów.

Jeżeli znany jest rząd macierzy, często korzysta się z odwrotności normalnej, metody Helmerta-Wolfa, metody opartej na wektorach własnych macierzy.

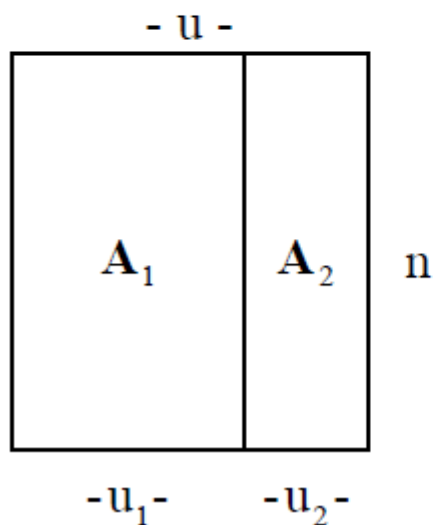
Istnieją też numeryczne metody wyznaczenia pseudoodwrotności macierzy, bazujące na przykład na rozkładzie QR, najczęściej na rozkładzie SVD.

## Metody wyznaczenia pseudoodwrotności

**Jeżeli**  $n \geq u$

a). Metoda Helmerta-Wolfa.

z macierzy  $\mathbf{A}$  wybiera się dwie podmacierze  $\mathbf{A}_1$  i  $\mathbf{A}_2$  w taki sposób, że  $\mathbf{r}(\mathbf{A}_1) = \mathbf{r}(\mathbf{A})$ ,  
 $u_1 = \mathbf{r}(\mathbf{A})$ ,  $u_2 = d(\mathbf{A})$ ,  $n_1 = n_2 = n$ .



Wprowadzając oznaczenia  $\mathbf{N}_1 = \mathbf{A}_1^T \mathbf{A}_1$ ,  $\mathbf{N}_2 = \mathbf{A}_2^T \mathbf{A}_2$   
 pseudoodwrotność wyraża się wzorem:

$$\mathbf{A}^+ = \begin{bmatrix} \mathbf{N}_1 \\ \mathbf{N}_2^T \end{bmatrix} (\mathbf{N}_1 \mathbf{N}_1 + \mathbf{N}_2 \mathbf{N}_2^T)^{-1} \mathbf{A}_1^T \quad (20)$$

## Metody wyznaczenia pseudoodwrotności

b). Metoda oparta na wektorach własnych.

$$\mathbf{A}^+ = \left[ \left( \mathbf{A}^T \mathbf{A} + \mathbf{S}_o \mathbf{S}_o^T \right)^{-1} - \mathbf{S}_o \mathbf{S}_o^T \right] \mathbf{A}^T \quad (21)$$

przy czym macierz  $\mathbf{S}_o$  jest podmacierzą unormowanej macierzy modalnej (własnej) - złożoną z wektorów własnych macierzy  $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$  przynależnych różnym od zera wartościom własnym tej macierzy.

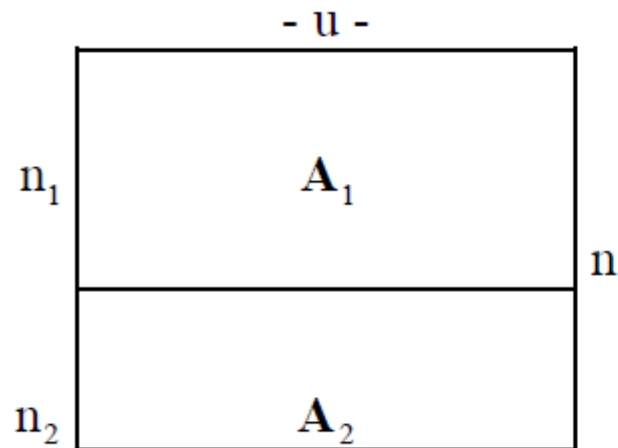


## Metody wyznaczenia pseudoodwrotności

**Jeżeli**  $m \leq n$

a). Metoda Helmerta-Wolfa.

Macierz  $\mathbf{A}$  dzielimy na dwie podmacierze  $\mathbf{A}_1$  i  $\mathbf{A}_2$  w taki sposób, że  $\mathbf{r}(\mathbf{A}_1) = \mathbf{r}(\mathbf{A})$ ,  
 $n_1 = r(\mathbf{A})$ ,  $n_2 = d(\mathbf{A})$ ,  $u_1 = u_2 = u$ .



Oznaczając  $\mathbf{N}_1 = \mathbf{A}_1 \mathbf{A}_1^T$ ,  $\mathbf{N}_2 = \mathbf{A}_1 \mathbf{A}_2^T$   
pseudoodwrotność określa wzór:

$$\mathbf{A}^+ = \mathbf{A}_1^T (\mathbf{N}_1 \mathbf{N}_1 + \mathbf{N}_2 \mathbf{N}_2^T)^{-1} [\mathbf{N}_1 \quad \mathbf{N}_2]$$

## Metody wyznaczenia pseudoodwrotności

b). Metoda oparta na wektorach własnych.

$$\underline{\mathbf{A}^+ = \mathbf{A}^T \left[ (\mathbf{A}\mathbf{A}^T + \mathbf{S}_o\mathbf{S}_o^T)^{-1} - \mathbf{S}_o\mathbf{S}_o^T \right]} \quad (23)$$

gdzie  $\mathbf{S}_o$  jest podmacierzą unormowanej macierzy modalnej - złożoną z wektorów własnych

## Metody wyznaczenia pseudoodwrotności

Przedstawiane metody obliczania pseudoodwrotności, oprócz tego, że wymagają znajomości rzędu macierzy  $\mathbf{A}$ , nie uwzględniają problemów numerycznych związanych z ich realizacją.

Ze względów numerycznych efektywne wyznaczanie macierzy  $\mathbf{A}^+$  i mnożenie przez nią wektora wyrazów wolnych dla oszacowania wektora niewiadomych nie jest zalecane.

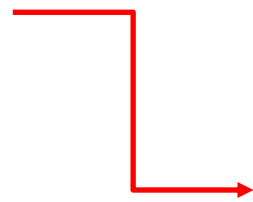
Takie rozwiązanie cechuje się stosunkowo niską dokładnością obliczeń, wynikającą z błędów zaokrągleń. Estymowany wektor niewiadomych można obliczyć szybciej i przy mniejszym obciążeniu pamięci komputera, korzystając z odpowiedniego rozkładu macierzy  $\mathbf{A}$  na czynniki.

## Przykłady wyznaczenia pseudoodwrotności

**Zadanie.** Rozwiązać układ równań:  $\underline{A}\underline{x} = \underline{L}$ , stosując trzy metody wyznaczenia pseudoodwrotności macierzy. Macierz  $\underline{A}$  jest macierzą prostokątną pionową.

$$\underline{A} = \left[ \begin{array}{ccc|c} -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & 1 & 0 \end{array} \right]; \underline{L} = \begin{bmatrix} 16 \\ -8 \\ 8 \\ -16 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$r\{\underline{A}\} = 3, \quad d = 1 \quad - \text{macierz nieregularna}$$



Dlaczego kolumna 4 powoduje defekt?

## Metoda odwrotności normalnej

Rozwiązanie :  $\underline{\hat{X}} = \underline{A}^+ \underline{L}$  (  $\underline{A}^+$  - pseudoodwrotność )

Metoda 1 - z zastosowaniem odwrotności normalnej.

$$\begin{aligned}\underline{A}^+ &= \underline{N}^* \underline{A}^T \\ \underline{N}^* &= \underline{N} (\underline{N} \underline{N})^{-1} \\ \underline{N} &= \underline{A}^T \underline{A}\end{aligned}$$

$$\underline{N} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 3 & -1 \\ -1 & 0 & -1 & 2 \end{bmatrix} \quad (r\{\underline{N}\} = 3 \quad d = 1)$$

## Metoda odwrotności normalnej

$$(\underline{NN})_o = \left[ \begin{array}{ccc|c} 12 & -4 & -4 & \\ -4 & 6 & -4 & \\ -4 & -4 & 12 & \\ \hline & & & \end{array} \right] = 2 \times \left[ \begin{array}{ccc|c} 6 & -2 & -2 & \\ -2 & 3 & -2 & \\ -2 & -2 & 6 & \\ \hline & & & \end{array} \right]$$

$$(\underline{NN})_o^{-1} = \frac{1}{2 \times 32} \left[ \begin{array}{ccc|c} 14 & 16 & 10 & 0 \\ 16 & 32 & 16 & 0 \\ 10 & 16 & 14 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] = \frac{1}{32} \left[ \begin{array}{ccc|c} 7 & 8 & 5 & 0 \\ 8 & 16 & 8 & 0 \\ 5 & 8 & 7 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

## Metoda odwrotności normalnej

$$(\underline{NN})_o^{-1} = \frac{1}{2 \times 32} \begin{bmatrix} 14 & 16 & 10 & | & 0 \\ 16 & 32 & 16 & | & 0 \\ 10 & 16 & 14 & | & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{32} \begin{bmatrix} 7 & 8 & 5 & | & 0 \\ 8 & 16 & 8 & | & 0 \\ 5 & 8 & 7 & | & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{bmatrix}$$

$$\underline{N}^* = \underline{N} (\underline{NN})_o^{-1} = \frac{1}{32} \begin{bmatrix} 8 & 0 & 0 & 0 \\ 4 & 16 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 8 & 0 \\ -12 & -16 & -12 & 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{8} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ -3 & -4 & -3 & 0 \end{bmatrix}$$

## Metoda odwrotności normalnej

$$\underline{A}^+ = \underline{N}^* \underline{A}^T = \frac{1}{8} \begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 & 2 & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & -2 & 0 & 2 \\ -1 & 1 & 3 & -3 & 0 \end{bmatrix}$$



## Metoda Helmerta - Wolfa

$$\underline{A}^+ = \begin{bmatrix} \underline{N}_1 \\ \underline{N}_2^T \end{bmatrix} \left( \underline{N}_1 \underline{N}_1 + \underline{N}_2 \underline{N}_2^T \right)^{-1} \underline{A}_1^T$$

przy czym

$$\underline{N}_1 = \underline{A}_1^T \underline{A}_1 \quad , \quad \underline{N}_2 = \underline{A}_1^T \underline{A}_2$$

$$\underline{A}_1 = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad ; \quad \underline{A}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

## Metoda Helmerta - Wolfa

$$\underline{N}_1 = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{array}{c} 0 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \\ 0 \end{array} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 3 \end{bmatrix} \begin{array}{c} 1 \checkmark \\ 0 \checkmark \\ 1 \checkmark \end{array}$$

$$\underline{N}_2 = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$$

## Metoda Helmerta - Wolfa

$$\underline{N}_1 \underline{N}_1 = \begin{bmatrix} 11 & -4 & -5 \\ -4 & 6 & -4 \\ -5 & -4 & 11 \end{bmatrix}; \quad \underline{N}_2 \underline{N}_2^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\left( \underline{N}_1 \underline{N}_1 + \underline{N}_2 \underline{N}_2^T \right) = \begin{bmatrix} 12 & -4 & -4 \\ -4 & 6 & -4 \\ -4 & -4 & 12 \end{bmatrix} \quad \left( \underline{N}_1 \underline{N}_1 + \underline{N}_2 \underline{N}_2^T \right)^{-1} = \frac{1}{256} \begin{bmatrix} 56 & 64 & 40 \\ 64 & 128 & 64 \\ 40 & 64 & 56 \end{bmatrix} = \frac{1}{32} \begin{bmatrix} 7 & 8 & 5 \\ 8 & 16 & 8 \\ 5 & 8 & 7 \end{bmatrix}$$

## Metoda Helmerta - Wolfa

$$\begin{bmatrix} \underline{N}_1 \\ \underline{N}_2^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 3 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \underline{N}_1 \\ \underline{N}_2^T \end{bmatrix} (\underline{N}_1 \underline{N}_1 + \underline{N}_2 \underline{N}_2^T)^{-1} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 3 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \times \frac{1}{32} \begin{bmatrix} 7 & 8 & 5 \\ 8 & 16 & 8 \\ 5 & 8 & 7 \end{bmatrix} = \frac{1}{32} \begin{bmatrix} 8 & 0 & 0 \\ 4 & 16 & 4 \\ 0 & 0 & 8 \\ -12 & -16 & -12 \end{bmatrix} = \frac{1}{8} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \\ -3 & -4 & -3 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}^+ = \frac{1}{8} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \\ -3 & -4 & -3 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{8} \begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 & 2 & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & -2 & 0 & 2 \\ -1 & 1 & 3 & -3 & 0 \end{bmatrix}$$

## Metoda z zastosowaniem wektorów własnych

$$\underline{A}^+ = (\underline{A}^T \underline{A})^+ \underline{A}^T = \underline{N}^+ \underline{A}^T$$

$$\underline{N}^+ = \left\{ \underline{N} + \underline{S}_o \underline{S}_o^T \right\}^{-1} - \underline{S}_o \underline{S}_o^T$$

$\underline{S}_o$  - macierz modalna dla  $\lambda = 0$  (macierz utworzona z wektorów własnych przyporządkowanych zerowym wartościom własnym macierzy  $\underline{N}$ )

$$\underline{N} = \underline{A}^T \underline{A} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 3 & -1 \\ -1 & 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

## Metoda z zastosowaniem wektorów własnych

Macierz charakterystyczna  $\Leftarrow (\underline{N} - \lambda E)$

Równanie charakterystyczne  $\Leftarrow \det\{\underline{N} - \lambda E\} = 0 \rightarrow$  wartości własne

Macierz spektralna  $\underline{D}_\lambda = \text{diag}(0, 2, 4, 4)$

$$\underline{S}_0 = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.5 \\ 0.5 \\ 0.5 \end{bmatrix}$$

## Metoda z zastosowaniem wektorów własnych

$$\underline{S}_o \underline{S}_o^T = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.5 \\ 0.5 \\ 0.5 \end{bmatrix} \times [0.5 \quad 0.5 \quad 0.5 \quad 0.5] = \begin{bmatrix} 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \end{bmatrix}$$

$$\underline{N} + \underline{S}_o \underline{S}_o^T = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 3 & -1 \\ -1 & 0 & -1 & 2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3.25 & -0.75 & -0.75 & -0.75 \\ -0.75 & 2.25 & -0.75 & 0.25 \\ -0.75 & -0.75 & 3.25 & -0.75 \\ -0.75 & 0.25 & -0.75 & 2.25 \end{bmatrix}$$

## Metoda z zastosowaniem wektorów własnych

$$\left(\underline{N} + \underline{S}_o \underline{S}_o^T\right)^{-1} = \begin{bmatrix} 0.4375 & 0.1875 & 0.1875 & 0.1875 \\ 0.1875 & 0.5625 & 0.1875 & 0.0625 \\ 0.1875 & 0.1875 & 0.4375 & 0.1875 \\ 0.1875 & 0.0625 & 0.1875 & 0.5625 \end{bmatrix}$$

$$\underline{N}^+ = \begin{bmatrix} 0.4375 & 0.1875 & 0.1875 & 0.1875 \\ 0.1875 & 0.5625 & 0.1875 & 0.0625 \\ 0.1875 & 0.1875 & 0.4375 & 0.1875 \\ 0.1875 & 0.0625 & 0.1875 & 0.5625 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.1875 & -0.0625 & -0.0625 & -0.0625 \\ -0.0625 & 0.3125 & -0.0625 & -0.1875 \\ -0.0625 & -0.0625 & 0.1875 & -0.0625 \\ -0.0625 & -0.1875 & -0.0625 & 0.3125 \end{bmatrix}$$



## Metoda z zastosowaniem wektorów własnych

$$\underline{N}^+ = \begin{bmatrix} 0.4375 & 0.1875 & 0.1875 & 0.1875 \\ 0.1875 & 0.5625 & 0.1875 & 0.0625 \\ 0.1875 & 0.1875 & 0.4375 & 0.1875 \\ 0.1875 & 0.0625 & 0.1875 & 0.5625 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0.25 & 0.25 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.1875 & -0.0625 & -0.0625 & -0.0625 \\ -0.0625 & 0.3125 & -0.0625 & -0.1875 \\ -0.0625 & -0.0625 & 0.1875 & -0.0625 \\ -0.0625 & -0.1875 & -0.0625 & 0.3125 \end{bmatrix}$$

$$\underline{A}^+ = \underline{N}^+ \underline{A}^T = \begin{bmatrix} 0.1875 & -0.0625 & -0.0625 & -0.0625 \\ -0.0625 & 0.3125 & -0.0625 & -0.1875 \\ -0.0625 & -0.0625 & 0.1875 & -0.0625 \\ -0.0625 & -0.1875 & -0.0625 & 0.3125 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{8} \begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 & 2 & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & -2 & 0 & 2 \\ -1 & 1 & 3 & -3 & 0 \end{bmatrix}$$

## Metody wyznaczenia pseudoodwrotności

Zastosowane metody wyznaczenia pseudoodwrotności przyniosły identyczne wyniki, stąd:

$$\underline{\hat{x}} = \underline{A}^+ \underline{L} = \frac{1}{8} \begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 & 2 & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & -2 & 0 & 2 \\ -1 & 1 & 3 & -3 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 16 \\ -8 \\ 8 \\ -16 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -8.00 \\ 6.00 \\ -4.00 \\ 6.00 \end{bmatrix}$$

# Dyskusja

Dziękuję za uwagę