

Hierarchiczna kompresja macierzy



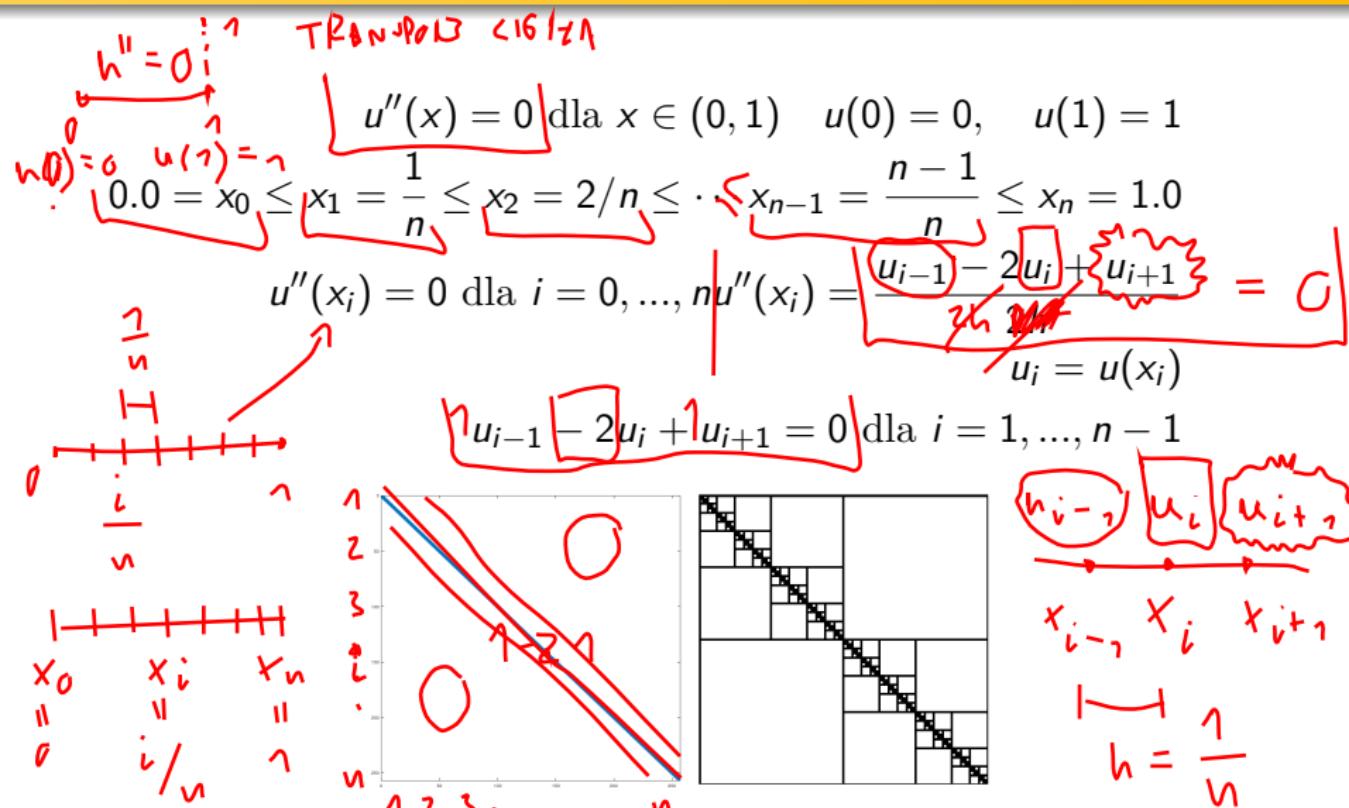
Anna Paszyńska¹, Maciej Paszyński²

¹ Jagiellonian University, Kraków, Poland,

² AGH University of Science and Technology, Kraków, Poland

Wszystkie prawa zastrzeżone. Zakaz publikowania

Jedno-wymiarowa metoda różnic skończonych



Warunek dopuszczalności: dzielimy dopóki podmacierz nie zawiera jednej nie zerowej wartości $NNZ(A) = 1$

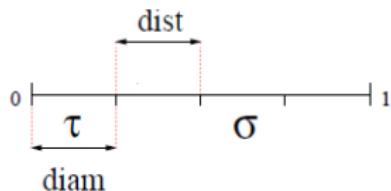
Przykład hierarchicznej kompresji macierzy

Warunek dopuszczalności dla dwóch przedziałów (boków segmentu) τ and σ :

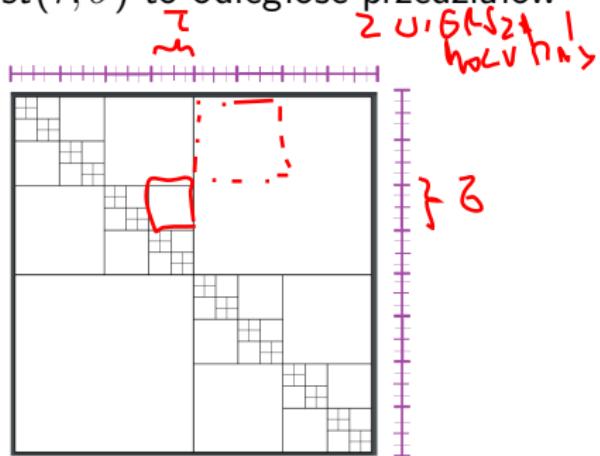
$diam(\tau) \leq dist(\tau, \sigma)$ gdzie

$diam(\tau)$ to szerokość przedziału, $dist(\tau, \sigma)$ to odległość przedziałów

if $diam(\tau) < dist(\tau, \sigma)$
then stop recursion

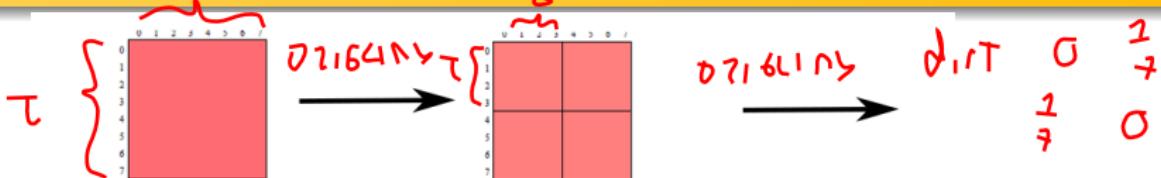


τ, σ obszary siatkowych



SIGNSĘ I KOLUŃN
= FGĘTY SIATW

Przykład hierarchicznej kompresji macierzy

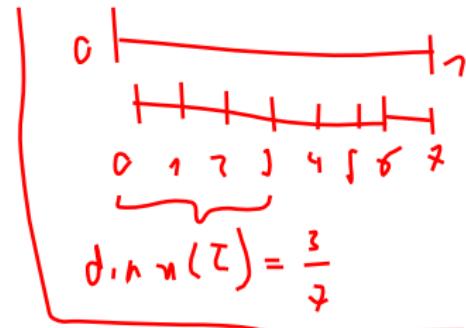


$$\{0, \dots, 7\} \times \{0, \dots, 7\}$$

$$\{0, 1, 2, 3\} \times \{0, 1, 2, 3\}, \quad \{0, 1, 2, 3\} \times \{4, 5, 6, 7\},$$

$$\{4, 5, 6, 7\} \times \{0, 1, 2, 3\}, \quad \{4, 5, 6, 7\} \times \{4, 5, 6, 7\}.$$

$$\text{diam}([0, 1]) = 1 \not\leq 0 = \text{dist}([0, 1], [0, 1]).$$



$$\begin{aligned} & \{0, 1\} \times \{0, 1\}, \quad \{0, 1\} \times \{2, 3\}, \quad \{0, 1\} \times \{4, 5\}, \quad \{0, 1\} \times \{6, 7\}, \\ & \{2, 3\} \times \{0, 1\}, \quad \{2, 3\} \times \{2, 3\}, \quad \{2, 3\} \times \{4, 5\}, \quad \{2, 3\} \times \{6, 7\}, \\ & \{4, 5\} \times \{0, 1\}, \quad \{4, 5\} \times \{2, 3\}, \quad \{4, 5\} \times \{4, 5\}, \quad \{4, 5\} \times \{6, 7\}, \\ & \{6, 7\} \times \{0, 1\}, \quad \{6, 7\} \times \{2, 3\}, \quad \{6, 7\} \times \{4, 5\}, \quad \{6, 7\} \times \{6, 7\}. \end{aligned}$$

the node $\{0, 1\} \times \{4, 5\}$ is admissible, because the corresponding domain is
 $[0, \frac{1}{4}] \times [\frac{1}{2}, \frac{3}{4}]$:

$$\text{diam} \left(\left[0, \frac{1}{4} \right] \right) = \frac{1}{4} = \text{dist} \left(\left[0, \frac{1}{4} \right], \left[\frac{1}{2}, \frac{3}{4} \right] \right).$$

dist

Dwu-wymiarowa metoda różnic skończonych

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} = 0$$

$\Delta u(x) = 0$ dla $x \in (0, 1)^2$ $u(0, :) = 0, u(1, :) = 1, \cancel{u(0, 0) = u(1, 1) = 0}$

$$\frac{\partial u}{\partial y} = 0 \quad j \in \{0, 1\}$$

SIATKA

$$0.0 = x_0 \leq x_1 = \frac{1}{n} \leq x_2 = \frac{2}{n} \leq \dots x_{n-1} = \frac{n-1}{n} \leq x_n = 1.0$$

(x_i, y_i)

$$0.0 = y_0 \leq y_1 = \frac{1}{n} \leq y_2 = \frac{2}{n} \leq \dots y_{n-1} = \frac{n-1}{n} \leq y_n = 1.0$$

ZAPISUJĘ

$$\Delta u(x_i, y_j) = 0 \text{ dla } i, j = 0, \dots, n \quad \frac{\partial u}{\partial x^2}(x_i, y_j) + \frac{\partial u}{\partial y^2}(x_i, y_j) = 0$$

ŁOŃCZKI W PUNKTACH SIATKI

$$\frac{\partial u_{i,j}}{\partial x^2} = \frac{u_{i-1,j} - 2u_{i,j} + u_{i+1,j}}{2h} \quad \frac{\partial u_{i,j}}{\partial y^2} = \frac{u_{i,j-1} - 2u_{i,j} + u_{i,j+1}}{2h}$$

$$\frac{u_{i-1,j} - 2u_{i,j} + u_{i+1,j}}{2h} + \frac{u_{i,j-1} - 2u_{i,j} + u_{i,j+1}}{2h} = 0$$

$u_{i,j} = u(x_i, y_j)$

$$u_{i-1,j} - 4u_{i,j} + u_{i+1,j} + u_{i,j-1} + u_{i,j+1} = 0$$

JAK SPÓŁB. PRZYKŁADNI ZGŁÓDZENIA UPŁYWA NA STWIERDZĄCY MĄCIENY

Dwu-wymiarowa metoda różnic skończonych

Przenumerowanie z siatki na macierz $[i, j] \rightarrow k = (j - 1) * n + i$

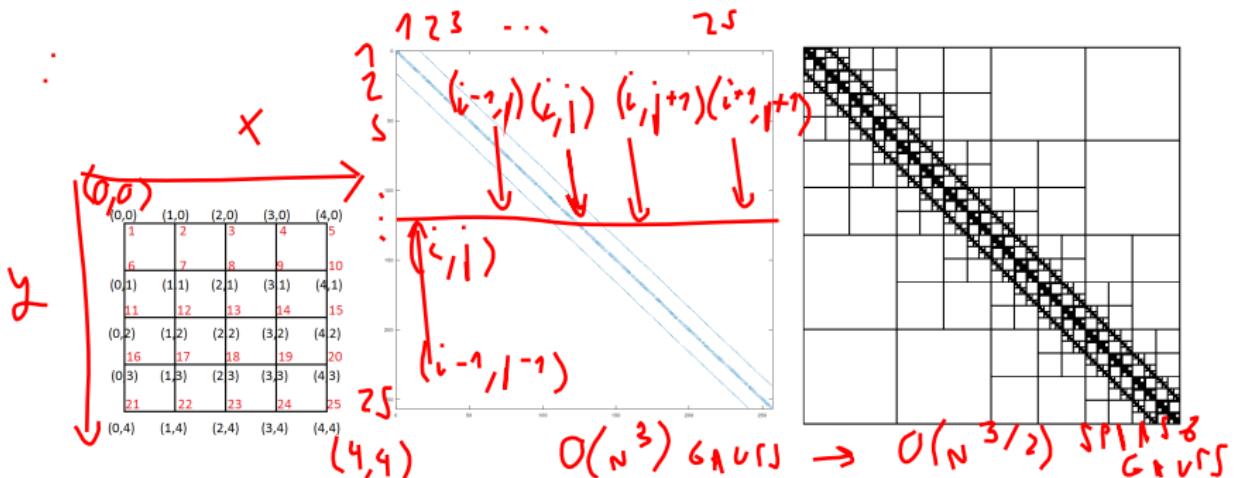
Wiersz $[i, j] \rightarrow k = (j - 1) * n + i$ to $TEN \cup 6 \times 2$ to $u_{i,j}$

$(0,0) - (1,1) \rightarrow 1 - 2S$
punkt $\cup 6 \times 6$
w liniach

$$u_{i-1,j} - 4u_{i,j} + u_{i+1,j} + u_{i,j-1} + u_{i,j+1} = 0$$

$$1 * A([i,j], [i-1,j]) - 4 * A([i,j], [i,j]) +$$

$$+ 1 * A([i,j], [i+1,j]) + 1 * A([i,j], [i,j-1]) + A([i,j], [i,j+1]) = 0$$



Warunek dopuszczalności: dzielimy dopóki podmacierz nie zawiera jednej nie zerowej wartości $NNZ(A) = 1$

$O(n)$ n

Trój-wymiarowa metoda różnic skończonych

UAMNŁ
BTE 6106

$$u(0, :, :) = 0, u(1, :, :) = 1, u(:, 0, :) = u(:, 1, :) = \frac{\partial u}{\partial z}(:, :, 0) = \frac{\partial u}{\partial z}(:, :, 1) = 0$$

$$\Delta u(x) = 0 \text{ dla } x \in (0, 1)^3$$

$$0.0 = x_0 \leq x_1 = \frac{1}{n} \leq x_2 = \frac{2}{n} \leq \dots x_{n-1} = \frac{n-1}{n} \leq x_n = 1.0$$

$$0.0 = y_0 \leq y_1 = \frac{1}{n} \leq y_2 = \frac{2}{n} \leq \dots y_{n-1} = \frac{n-1}{n} \leq y_n = 1.0$$

$$0.0 = z_0 \leq z_1 = \frac{1}{n} \leq z_2 = \frac{2}{n} \leq \dots z_{n-1} = \frac{n-1}{n} \leq z_n = 1.0$$

ZAPISY Δu

$$\Delta u(x_i, y_j, z_k) = 0 \text{ dla } i, j, k = 0, \dots, n \quad u_{i,j} = u(x_i, y_j)$$

SATW

$$\frac{\partial^2 u_{i,j,k}}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u_{i,j,k}}{\partial y^2} + \frac{\partial^2 u_{i,j,k}}{\partial z^2} = 0 \quad \frac{\partial^2 u_{i,j,k}}{\partial x^2} = \frac{u_{i-1,j,k} - 2u_{i,j,k} + u_{i+1,j,k}}{2h}$$

$$\frac{\partial^2 u_{i,j,k}}{\partial y^2} = \frac{u_{i,j-1,k} - 2u_{i,j,k} + u_{i,j+1,k}}{2h} \quad \frac{\partial^2 u_{i,j,k}}{\partial z^2} = \frac{u_{i,j,k-1} - 2u_{i,j,k} + u_{i,j,k+1}}{2h}$$

$$\frac{u_{i-1,j,k} - 2u_{i,j,k} + u_{i+1,j,k}}{2h} + \frac{u_{i,j-1,k} - 2u_{i,j,k} + u_{i,j+1,k}}{2h} + \frac{u_{i,j,k-1} - 2u_{i,j,k} + u_{i,j,k+1}}{2h} = 0$$

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2}$$

$$u_{i-1,j,k} - 6u_{i,j} + u_{i+1,j,k} + u_{i,j-1,k} + u_{i,j+1,k} + u_{i,j,k-1} + u_{i,j,k+1} = 0$$

Trój-wymiarowa metoda różnic skończonych

Przenumerowanie z siatki na macierz

U16R526

$$[i, j, k] \rightarrow \text{row} = (k-1)(j-1)n^2 + (j-1)n + i$$

Wiersz $[i, j, k] \rightarrow \text{row} = (k-1)(j-1)n^2 + (j-1)n + i$ to

PUNWY

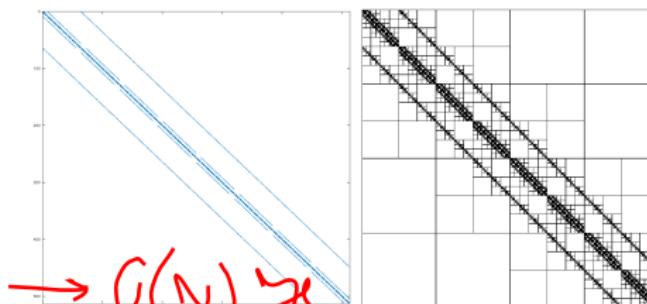
$$\left\{ \begin{array}{l} u_{i-1,j,k} - 6u_{i,j,k} + u_{i+1,j,k} + u_{i,j-1,k} + u_{i,j+1,k} + u_{i,j,k-1} + u_{i,j,k+1} = 0 \\ 1 * A([i, j, k], [i-1, j, k]) - 4 * A([i, j, k], [i, j, k]) + 1 * A([i, j, k], [i+1, j, k]) \\ \quad + 1 * A([i, j, k], [i, j-1, k]) + A([i, j, k], [i, j+1, k]) + \\ \quad + 1 * A([i, j, k], [i, j, k-1]) + A([i, j, k], [i, j, k+1]) = 0 \end{array} \right.$$

row \uparrow
NNZ
 (i, j, k)

$O(n^3)$ GAUSS

\downarrow

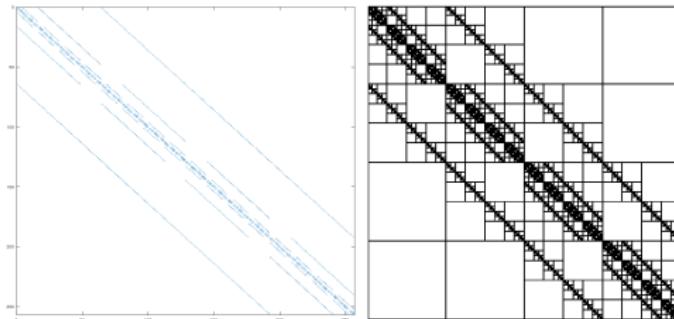
$O(n^2)$ SCALUS



HACZKOWSKI
 $O(n)$ MFDOM
LGSXN 6 YING

Warunek dopuszczalności: dzielimy dopóki podmacierz nie zawiera jednej nie zerowej wartości $NNZ(A) = 1$

Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych



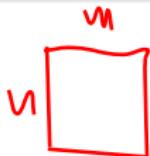
Warunek dopuszczalności: dzielimy dopóki podmacierz nie zawiera jednej nie zerowej wartości $NNZ(A) = 1$

Kompresja macierzy na wartości osobliwe

Niech $n, m, k \in \mathbb{N}$.

Zbiór macierzy o rozmiarze $n \times m$ maksymalnym rzędzie k

$$R(k, n, m) = \{M \in \mathbb{R}^{n \times m} : \underline{\text{rank}(M) \leq k}\}$$



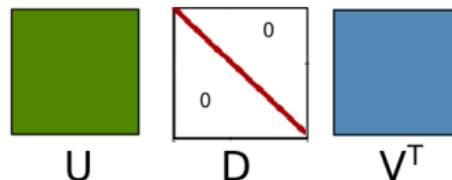
Niech $M \in R(k, n, m)$. **Dekompozycja macierzy na wartości osobliwe (Singular Value Decomposition SVD)** macierzy M to jej forma sfaktoryzowana w postaci

$$U^{-1} = U^T \quad V^{-1} = V^T \quad M = UDV^T$$



gdzie $U \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $V \in \mathbb{R}^{m \times m}$ to macierze unitarne, a $D \in \mathbb{R}^{n \times m}$ to macierz diagonalna

$$D_{1,1} \geq D_{2,2} \geq \dots D_{k,k} \geq |D_{k+1,k+1} = \dots = D_{\min(n,m)}, D_{\min(n,m)} = 0$$



Wartości na przekątnej macierzy diagonalnej D nazywane są **wartościami osobliwymi (singular values)** macierzy M .

Kompresja macierzy przy pomocy dekompozycji na wartości osobliwe

Niech $M \in R(k, n, m)$. **Zredukowana dekompozycja na wartości osobliwe (reduced singular value decomposition (rSVD))**

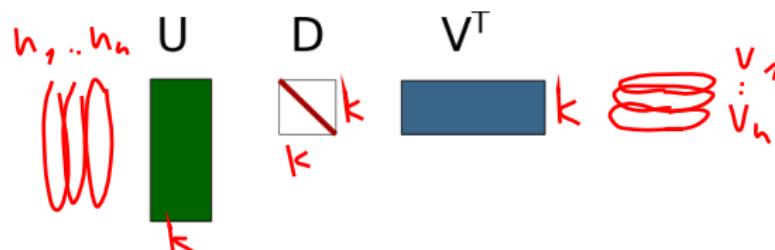
macierzy M to jest faktoryzacja w postaci

$$M = UDV^T$$

$$u_i \cdot v_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

gdzie $U \in \mathbb{R}^{n \times k}$, $V \in \mathbb{R}^{m \times k}$ mają ortonormalne kolumny / wiersze a macierz $D \in \mathbb{R}^{k \times k}$ jest diagonalna i jej wyrazy:

$$D_{1,1} \geq D_{2,2} \geq \dots D_{k,k} > \epsilon > 0$$



Uwaga. Z SVD macierzy M możemy uzyskać rSVD poprzez usunięcie kolumn U o indeksach $> k$, wierszy V o indeksach $> k$, oraz wartości osobliwych D o indeksie $> k$.

Kompresja macierzy przy pomocy dekompozycji na wartości osobliwe

Lemat.1. (Najlepsza aproksymacja dla ustalonego rzędu)

Niech $M = UDV^T$ to SVD macierzy $M \in \mathbb{R}^{n \times m}$

$$M = \begin{matrix} h \\ U & D & V^T \end{matrix}$$

Diagram illustrating the SVD decomposition of matrix M into three components: U (green square), D (diagonal matrix with red 'k' and '0' entries), and V^T (blue rectangular matrix with red 'k' at the bottom right).

Niech $\tilde{M} = \tilde{U}\tilde{D}\tilde{V}^T$ gdzie macierze $\tilde{U} = U|_{n \times k}$,
 $\tilde{D} = \text{diag}(D_{1,1}, \dots, D_{k,k})$, $\tilde{V} = V|_{m \times k}$

odmiany
wartości
osobliwe
 $D_{h+1, h+1}, \dots, D_{m, m}$

$\min(n, m)$

$$\|M - \tilde{M}\|_2 = D_{h+1, h+1}$$

$$\begin{matrix} \tilde{U} & \tilde{D} & \tilde{V}^T \end{matrix} = \tilde{M} \sim M$$

Diagram illustrating the truncated SVD decomposition of matrix M into \tilde{U} (green square), \tilde{D} (diagonal matrix with red 'k' and '0' entries), and \tilde{V}^T (blue rectangular matrix with red 'k' at the bottom right). The result is labeled $\tilde{M} \sim M$.

Wówczas \tilde{M} jest najlepszą aproksymacją M w sensie

$$\|M - \tilde{M}\| = \min_{N \in R(m, n, k)} \|M - N\|,$$

$\|M - \tilde{M}\|_2 = D_{k+1, k+1}$, $\|M - \tilde{M}\|_F = \sqrt{\sum_{i=k+1}^{\min(n, m)} D_{i,i}^2}$ w normie spektralnej i w normie Frobeniusa.



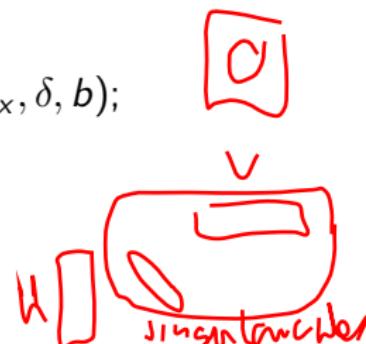
$$\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i,j} a_{ij}^2}$$

rSVD kompresja bloku macierzy:

$\text{node} = \text{CompressMatrix}(t_{min}, t_{max}, s_{min}, s_{max}, \delta, b)$

Require: $t_{min}, t_{max}, s_{min}, s_{max}$ - range of indexes of block, δ compression threshold, b maximum rank

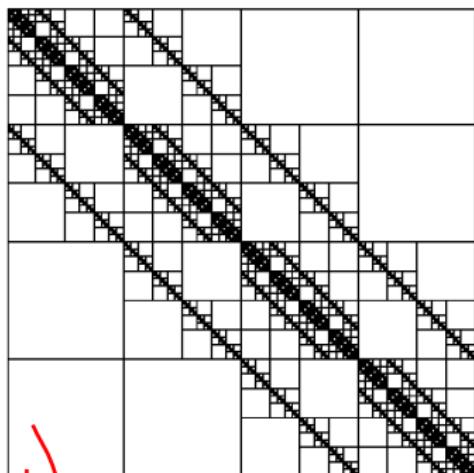
- 1: **if** block $(t_{min}, t_{max}, s_{min}, s_{max})$ consist of zeros **then**
- 2: **create new node** v ; $v.rank \leftarrow 0$; $v.size \leftarrow \text{size}(t_{min}, t_{max}, s_{min}, s_{max}, t)$; **return** v ;
- 3: **end if**
- 4: $[U, D, V] \leftarrow \underline{\text{truncatedSVD}}(t_{min}, t_{max}, s_{min}, s_{max}, \delta, b)$;
- 5: $\sigma \leftarrow \text{diag}(D)$;
- 6: $rank \leftarrow \text{rank}(D)$
- 7: **create new node** v ; $v.rank \leftarrow rank$;
- 8: $v.singularvalues \leftarrow \sigma(1 : rank)$;
- 9: $v.U \leftarrow U(*, 1 : rank)$;
- 10: $v.V \leftarrow D(1 : rank, 1 : rank) * V(1 : rank, *)$;
- 11: $v.sons \leftarrow \emptyset$; $v.size \leftarrow \text{size}(t_{min}, t_{max}, s_{min}, s_{max})$;
- 12: **return** v ;



Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych

usią i chci 4D

spec - tylne fronnntwirn



Block A, rank=rank(A), size=size(A)

UDV = svd(A)

singular_values = diag(D) (posortowane malejąco)

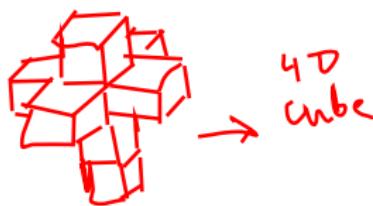
Admissibility condition

$\max \{i : |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{maxrank}$

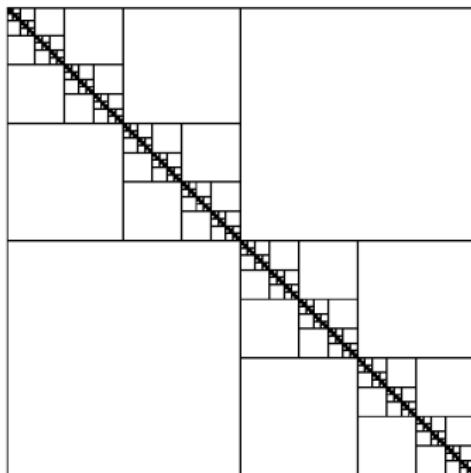
AND

$\max \{i : |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{size}/2$

[jeśli admissibility condition jest spełniony
to kompresujemy za pomocą SVD, jeśli nie,
to dzielimy rekurencyjnie na 4]



Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych



epsilon=1, maxrank=32

Block A, rank=rank(A), size=size(A)

UDV = svd(A)

singular_values = diag(D) (posortowane malejąco)

Admissibility condition

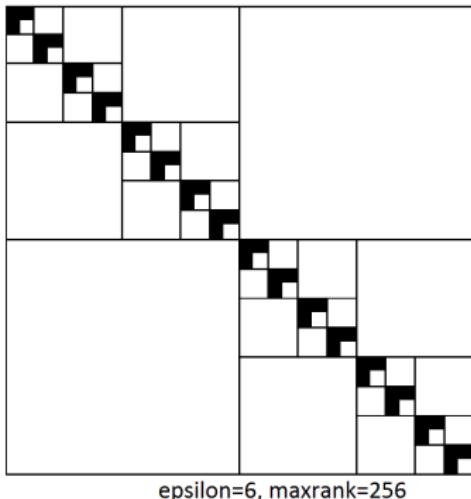
$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{maxrank}$

AND

$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{size}/2$

[jeśli admissibility condition jest spełniony
to kompresujemy za pomocą SVD, jeśli nie,
to dzielimy rekurencyjnie na 4]

Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych



Block A, rank=rank(A), size=size(A)

UDV = svd(A)

singular_values = diag(D) (posortowane malejąco)

Admissibility condition

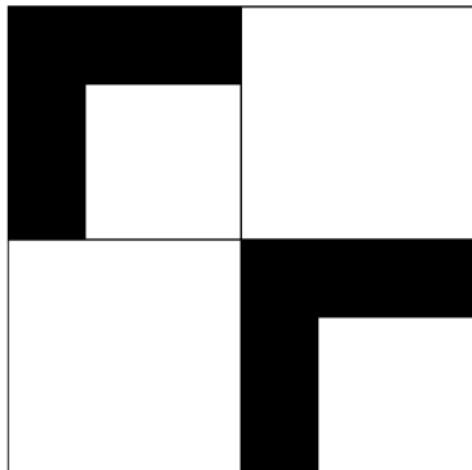
$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{maxrank}$

AND

$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{size}/2$

[jeśli admissibility condition jest spełniony
to kompresujemy za pomocą SVD, jeśli nie,
to dzielimy rekurencyjnie na 4]

Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych



epsilon=7, maxrank=256

Block A, rank=rank(A), size=size(A)
 $UDV = svd(A)$
singular_values = diag(D) (posortowane malejąco)

Admissibility condition

$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{maxrank}$

AND

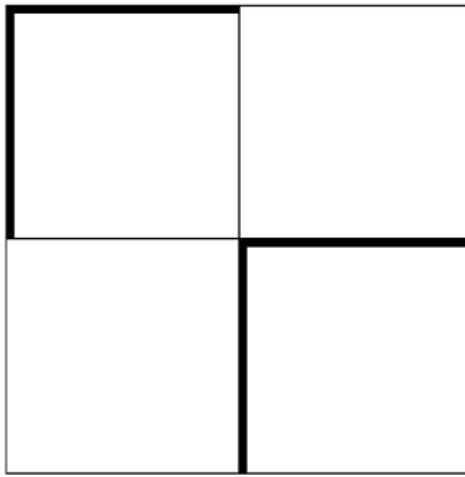
$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{size}/2$

[jeśli admissibility condition jest spełniony
to kompresujemy za pomocą SVD, jeśli nie,
to dzielimy rekurencyjnie na 4]

Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych

h^2 bl, hios
rank 1

N  i N $O(?)$



Block A, rank=rank(A), size=size(A)

UDV = svd(A)

singular_values = diag(D) (posortowane malejąco)

Admissibility condition

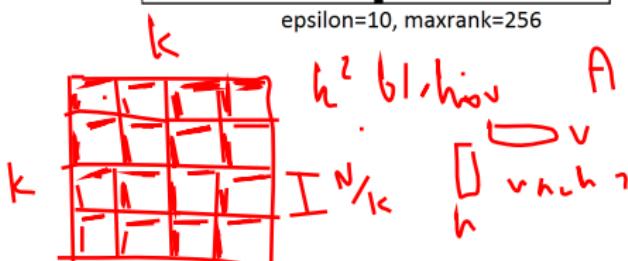
$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{maxrank}$

AND

$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \text{epsilon}\} \leq \text{size}/2$

[jeśli admissibility condition jest spełniony to kompresujemy za pomocą SVD, jeśli nie, to dzielimy rekurencyjnie na 4]

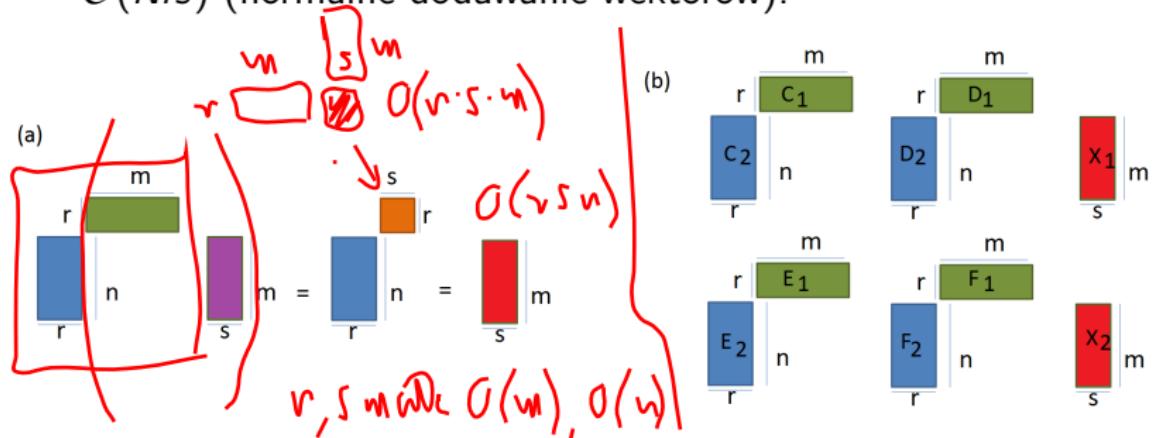
k h^2 bl, hios $A \in N \times N$
 k N/k $v_{rank 1}$



$\frac{N}{k}$
ILE UZNASZ $\frac{N}{k}$ WYSZYSTKO
 $M_N \geq N/4$ $k \geq 4$ $U \leq 20$

Mnożenie macierzy skompresowanej przez wektor

- **lewy panel (liść macierzy hierarchicznej)** koszt mnożenia macierzy skompresowanej przez s wektorów wynosi $\mathcal{O}(rms + rns)$. Gdy $n = m = N \gg r$ koszt wynosi $\mathcal{O}(Nrs)$
- **lewy panel (przypadek w węzłach drzewa macierzy hierarchicznej)** mnożenie macierzy której cztery ćwiartki zostały skompresowane za pomocą SVD zgodnie ze wzorem
$$\begin{bmatrix} C_2 * (C_1 * X_1) + D_2 * (D_1 * X_2) \\ E_2 * (E_1 * X_1) + F_2 * (F_1 * X_2) \end{bmatrix}$$
. Koszt obliczeniowy to $\mathcal{O}(Nrs)$ (normalne dodawanie wektorów).



Matrix vector multiplication:

$Y = \text{matrix_vector_mult}(v, X)$

Require: node v , X vectors to multiply

```

1: if  $v.sons = \emptyset$  then
2:   if  $v.rank = 0$  then  $\boxed{0} b = \boxed{0}$ 
3:     return zeros(size( $A$ ).rows);
4:   end if
5:   return  $v.U * (v.V * X)$ ;  $\boxed{0} \quad \boxed{0}$ 
6: end if

```

7: $\text{rows} \leftarrow \text{size}(X).\text{rows};$ 

8: $X_1 \leftarrow X(1 : \frac{\text{rows}}{2}, *); X_2 \leftarrow X(\frac{\text{rows}}{2} + 1 : \text{rows}, *);$

9: $Y_1^{(1)} \leftarrow \text{matrix_vector_mult}(v.sons(1), X_1);$

10: $Y_1^{(2)} \leftarrow \text{matrix_vector_mult}(v.sons(2), X_2);$

11: $Y_2^{(1)} \leftarrow \text{matrix_vector_mult}(v.sons(3), X_1);$

12: $Y_2^{(2)} \leftarrow \text{matrix_vector_mult}(v.sons(4), X_2);$

13: return $\begin{bmatrix} Y_1^{(1)} + Y_1^{(2)} \\ Y_2^{(1)} + Y_2^{(2)} \end{bmatrix};$ *additive
behavior*

SLUGEN IT IS NA (y>N)

$$A x_n = b$$

zg. write writing

$$r = Ax_n - b$$

pop until m
 $x_n \rightarrow x_{n+1}$

$$\|r\| < \epsilon$$

$O(N \log_2 N k)$

PART

Dodawanie macierzy skompresowanych

$Y = \text{matrix_matrix_add}(A, B)$



Require: node v , node w

1: if $v.sons = 0$ and $w.sons = 0$ and $v.rank = 0$ and $w.rank = 0$
then
2: return Zero matrix of proper dimensions

3: end if

4: if $v.sons = 0$ and $w.sons = 0$ and $v.rank \neq 0$ and
 $w.rank \neq 0$ then

5: return rSVDofCompressed([$v.U_1 w.U_1$], [$v.V_1 w.V_1$])

6: end if *STRATNA WELKOŚĆ PŁASZCZA*

7: if $v.sons > 0$ and $w.sons > 0$ then

8:

$$\begin{array}{|c|c|} \hline A_1 & A_2 \\ \hline A_3 & A_4 \\ \hline \end{array} + \begin{array}{|c|c|} \hline B_1 & B_2 \\ \hline B_3 & B_4 \\ \hline \end{array}$$

$$= \begin{array}{|c|c|} \hline A_1 + B_1 & A_2 + B_2 \\ \hline A_3 + B_3 & A_4 + B_4 \\ \hline \end{array} .$$

return

Addition((A1,B1),

Addition (A2,B2))

Addition (A3,B3)

Addition(A4,B4)

9: end if

Dodawanie macierzy skompresowanych:

$Y = \text{matrix_matrix_add}(A, B)$

Require: node v , node w

1: **if** $v.\text{sons} = 0$ **and** $w.\text{sons} > 0$ **then**

2: $A = U_1 V_1$

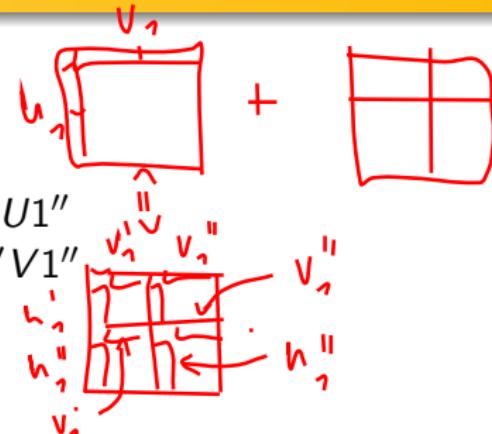
3: Podziel U_1 na 2 części $U_1 = U_1' U_1''$

4: Podziel V_1 na 2 części $V_1 = V_1' V_1''$

| | |
|----------------|-----------------|
| $U_1' * V_1'$ | $U_1'' * V_1''$ |
| $U_1'' * V_1'$ | $U_1'' * V_1''$ |

| | |
|----|----|
| B1 | B2 |
| B3 | B4 |

return



| | |
|----------------------------------|------------------------------------|
| Addition($(U_1' * V_1', B_1)$, | Addition($(U_1'' * V_1'', B_2)$) |
| Addition($(U_1'' * V_1', B_3)$ | Addition($(U_1'' * V_1'', B_4)$) |

5: **end if**

6: **if** $v.\text{sons} > 0$ **AND** $w.\text{sons} = 0$ **then**

7: Symetrycznie do poprzedniego przypadku



8: **end if**

9: **if** v, w to liczby **then**

10: **return** $[v + w]$

11: **end if**

Mnożenie macierzy skompresowanych:

$Y = \text{matrix_matrix_mult}(A, B)$

Require: node v , node w

```
1: if  $v.sons = 0$  AND  $w.sons = 0$  then
2:   if  $v.rank = 0$  AND  $w.rank = 0$  then
3:     return Zero matrix of proper dimensions
4:   else
5:     if  $v.rank \neq 0$  AND  $w.rank \neq 0$  then
6:       return  $v.U(v.V * w.U) * w.V$ 
7:     end if
8:   end if
9: else
10:  if  $v.sons > 0$  AND  $w.sons > 0$  then
11:    
$$\begin{array}{c|c|c|c} A_1 & A_2 & B_1 & B_2 \\ \hline A_3 & A_4 & B_3 & B_4 \end{array}$$

      
$$\frac{A_1 * B_1 + A_2 * B_3}{A_3 * B_1 + A_4 * B_3} \quad \frac{A_1 * B_2 + A_2 * B_4}{A_3 * B_2 + A_4 * B_4}$$

      return Addition(Multiply(A1,B1), Multiply(A2,B3)) | Addition(Multiply(A1,B2), Multiply(A2,B4))  

Addition(Multiply(A3,B1), Multiply(A4,B3)) | Addition(Multiply(A3,B2), Multiply(A4,B4))
12: end if
```

$$\boxed{0} \cdot \boxed{0} = \boxed{0}$$

$$\boxed{0} \cdot \boxed{0} = \boxed{0}$$

$O(n)$

$$\cancel{(v.U * v.V)} * \cancel{(w.U * w.V)} = \cancel{O(n^2)}$$

+ Addit.
* Multipl.

$A_1 * B_1 + A_2 * B_3$

$A_1 * B_2 + A_2 * B_4$

$A_3 * B_1 + A_4 * B_3$

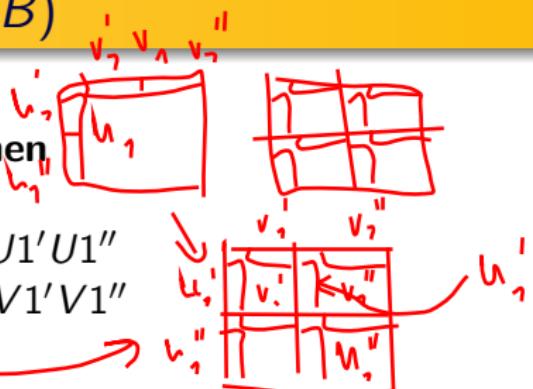
$A_3 * B_2 + A_4 * B_4$

Mnożenie macierzy skompresowanych:

$Y = \text{matrix_matrix_mult}(A, B)$

Require: node v , node w

- 1: **if** $v.\text{sons} = 0$ **and** $w.\text{sons} > 0$ **then**
- 2: $A = U_1 V_1$
- 3: Podziel U_1 na 2 części $U_1 = U_1' U_1''$
- 4: Podziel V_1 na 2 części $V_1 = V_1' V_1''$
- 5:



| | |
|--------------|---------------|
| $U_1'*V_1'$ | $U_1'*V_1''$ |
| $U_1''*V_1'$ | $U_1''*V_1''$ |

| | |
|----|----|
| B1 | B2 |
| B3 | B4 |

return

NIE DZIAŁA / BŁĘDNE



| | |
|--|--|
| Addition(Multiply(<u>$U_1'*V_1'$</u> , B1), Multiply(<u>$U_1'*V_1''$</u> , B3)) | Addition(Multiply(<u>$U_1'*V_1'$</u> , B2), Multiply(<u>$U_1'*V_1''$</u> , B4)) |
| Addition(Multiply(<u>$U_1''*V_1'$</u> , B1), Multiply(<u>$U_1''*V_1''$</u> , B3)) | Addition(Multiply(<u>$U_1''*V_1'$</u> , B2), Multiply(<u>$U_1''*V_1''$</u> , B4)) |

- 6: **end if**

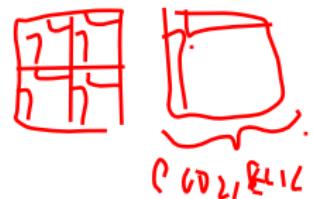
- 7: **if** $v.\text{sons} > 0$ **and** $w.\text{sons} = 0$ **then**

8: Symetrycznie do poprzedniego przypadku

- 9: **end if**

- 10: **if** v, w to liczby **then**

$v \cdot t_{min}$ $v \cdot w$



(G1, B1)

Zadanie 4

- Proszę wybrać ulubiony język programowania.
- Proszę wygenerować macierz o rozmiarze $2^{3k} = 2^k * 2^k * 2^k$ dla $k = 2, 3, 4$ o strukturze opisującej topologię trójwymiarowej siatki zbudowanej z elementów sześciennych (wiersz = wierzchołek, niezerowe losowe wartości w kolumnach – sąsiadujące wierzchołki siatki)
- Proszę użyć rekurencyjną procedurę kompresji macierzy z Zadania 3.
- Proszę narysować macierz skompresowaną używając rysowacza z zadania 3
- Proszę przemnożyć macierz skompresowaną przez wektor (20 punktów)
- Proszę przemnożyć macierz skompresowaną przez samą siebie (20 punktów)

Raporty (dla par 2 osobowych)

$$A \rightarrow \tilde{A} \quad \tilde{A}x = \tilde{y}$$

Proszę przygotować następujący raport

- Proszę w raporcie opisać pseudo-kod swojego rekurencyjnego algorytmu
- Proszę w raporcie umieścić wybrane najbardziej istotne fragmenty kodu
- Proszę narysować wykres: oś pozioma rozmiar macierzy 2^{3k} dla $k = 2, 3, 4$, oś pionowa czas mnożenia macierzy skompresowanej przez wektor.
- Proszę dopasować wykres αN^β do wykresów czasu mnożenia. Jaka jest złożoność eksperymentalna?
- Proszę napisać dekonstrukcję macierzy gęstej z macierzy skompresowanej i porównać wyniki mnożenia macierzy przez wektor licząc sumę różnic kwadratów

$$\|Ax - Hx\|_F^2 = \sum_i (Ax_i - Hx_i)^2$$

NORMA FROBENIUSA²

$$\tilde{x} \quad \tilde{y}$$

Raporty (dla par 2 osobowych)

$$A \rightarrow M \quad M^2 = M \cdot M$$

Proszę przygotować następujący raport

- Proszę w raporcie opisać pseudo-kod swojego rekurencyjnego algorytmu
- Proszę w raporcie umieścić wybrane najbardziej istotne fragmenty kodu
- Proszę narysować wykres: oś pozioma rozmiar macierzy 2^{3k} dla $k = 2, 3, 4$, oś pionowa czas mnożenia macierzy skompresowanej przez samą siebie.
- Proszę dopasować wykres αN^β do wykresów czasu mnożenia. Jaka jest złożoność eksperymentalna?
- Proszę napisać dekonstrukcję macierzy gęstej z macierzy skompresowanej i porównać wyniki mnożenia macierzy licząc sumę różnic kwadratów $\|A^2 - H^2\|_F^2 = \sum_{i,j} (A^2_{ij} - H^2_{ij})^2$

$$A^2 - H^2 \quad \text{norma Frobinius}$$