

Hierarchiczna kompresja macierzy



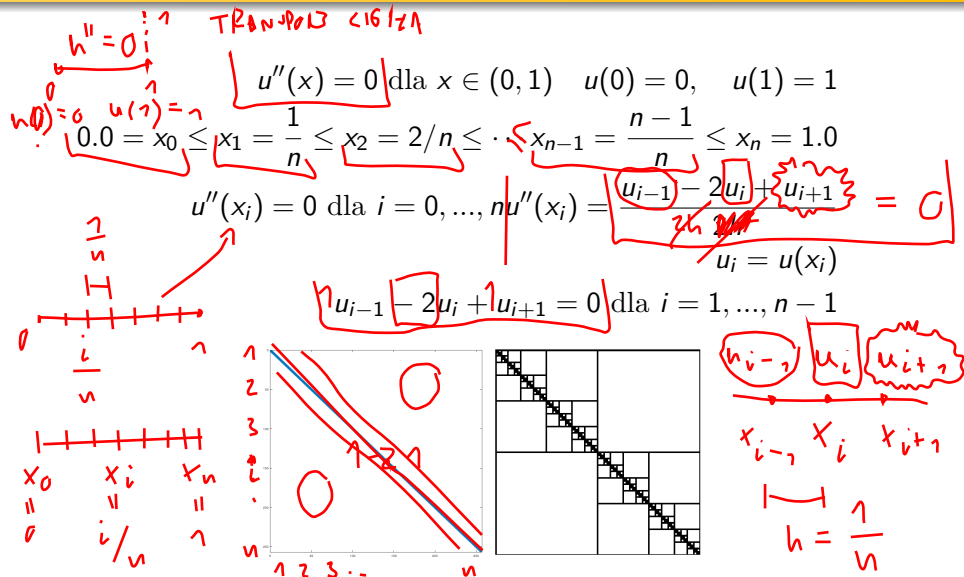
Anna Paszyńska¹, Maciej Paszyński²

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 $NNZ(A) = 1$

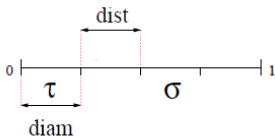
Przykład hierarchicznej kompresji macierzy

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

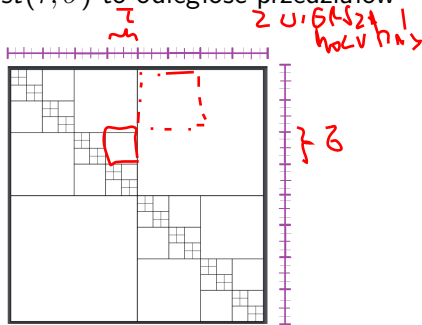
$$\text{diam}(\tau) \leq \text{dist}(\tau, \sigma) \text{ gdzie}$$

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

if $\text{diam}(\tau) \leq \text{dist}(\tau, \sigma)$
then stop recursion

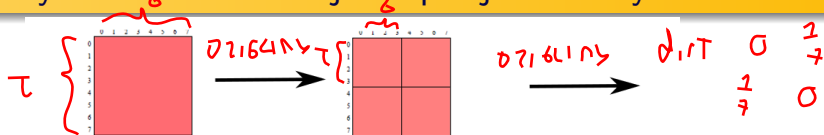


τ, σ obszary siatki



u, 6 s, 2 t, 1 k o l u m n y
= 4 6 2 t y s i a t k i

Przykład hierarchicznej kompresji macierzy



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

$$\text{diam}([0, 1]) = 1 \neq 0 = \text{dist}([0, 1], [0, 1]).$$

not admissible

$$\{0, 1, 2, 3\} \times \{0, 1, 2, 3\},$$

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

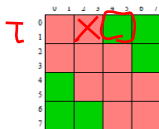
$$\{0, 1, 2, 3\} \times \{4, 5, 6, 7\},$$

$$\{4, 5, 6, 7\} \times \{4, 5, 6, 7\}.$$

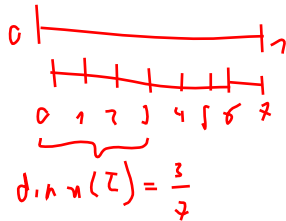
not admissible

$$\text{diam}(T) = 1$$

$$\text{dist}(T, b) = 0$$



$$\text{diam}(T) = \frac{1}{2}$$



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

$$\text{dist}(T, b) = \frac{3}{7}$$

DALGO BYN
NIF OLCIŁE

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

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

$$\frac{\partial u}{\partial y} = 0 \quad x \in (0, 1) \\ y \in \{0, 1\}$$

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

SIATKA

(x_i, y_j)

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

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

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

ZAPISUJĘ
ROUNANIE

W PUNKTACH SIATKI

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

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

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

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

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

JAK SPOSÓB PRZYBLIŻANIA ZGŁOSZONY UPODÓBNA NA
STANOWISKU MACIERZY

Dwu-wymiarowa metoda różnic skończonych

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

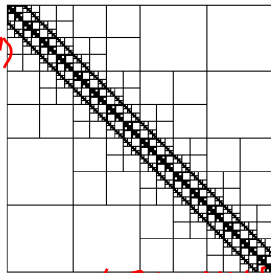
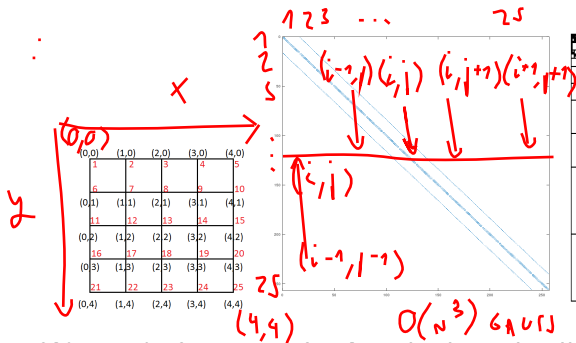
Wiersz $[i, j] \rightarrow k = (j - 1) * n + i$ to TEN WILK TO WILK

$(0,0) - (1,1) \rightarrow 1 - 2S$
punkt \rightarrow 16 LS16
 16 LS16

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

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

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



$O(N^3)$ GAUJ $\rightarrow O(N^{3/2})$ SPARS
GAUJ

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

nie
 $G(N) \approx$

Trój-wymiarowa metoda różnic skończonych

WARTOŚCI
RAZEM

$$u(0, :, :) = 0, u(1, :, :) = 1, u(:, 0, :) = 0, u(:, 1, :) = 1, u(:, :, 0) = 0, u(:, :, 1) = 1$$

SIATKA

WARTOŚCI
W PUNKTACH
SIATKI

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

PVNW7

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

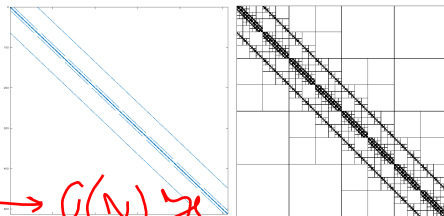
$$\begin{aligned} 1 * A([i, j, k], [i-1, j, k]) - 4 * A([i, j, k], [i, j, k]) + 1 * A([i, j, k], [i+1, j, k]) \\ + 1 * A([i, j, k], [i, j-1, k]) + A([i, j, k], [i, j+1, k]) + \\ + 1 * A([i, j, k], [i, j, k-1]) + A([i, j, k], [i, j, k+1]) = 0 \end{aligned}$$

u16r526
(i,j,k)

$O(n^3)$ GAUSS

↓
 $O(n^2)$ GAUSS

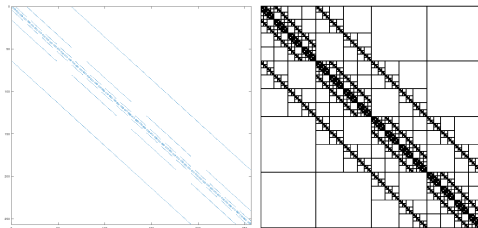
→ $O(N)$ Z



HACKE RUSH
 $O(N)$ ZFDM
LEXING YING

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

Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych



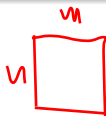
Warunek dopuszczalności: dzielimy dopóki podmacierz nie zawiera jednej nie zerowej wartości $NNZ(A) = 1$

Kompresja macierzy na wartości osobiwe

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

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

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



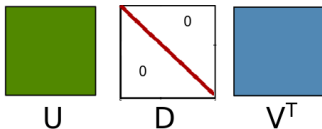
Niech $M \in R(k, n, m)$. **Dekompozycja macierzy na wartości osobiwe (Singular Value Decomposition SVD)** macierzy M to jej forma sfaktoryzowana w postaci

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



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

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



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

Kompresja macierzy przy pomocy dekompozycji na wartości osobliwe

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

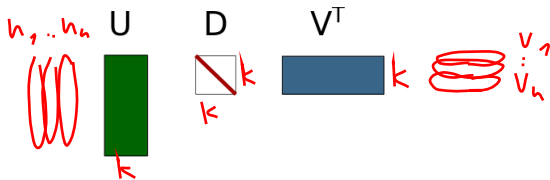
macierzy M to jest faktoryzacja w postaci

$$M = UDV^T$$

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

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 $M \in \mathbb{R}^{n \times m}$

$$M = \overset{n}{\underset{m}{U}} \overset{n}{\underset{m}{D}} \overset{n}{\underset{m}{V^T}}$$

Diagram illustrating the SVD decomposition $M = UDV^T$. Matrix U is green, D is white with a diagonal of k non-zero values and a red circle around the rest, and V^T is blue. Dimensions n and m are indicated above and below the matrices respectively.

odmowa
wartości
osobliwe

$D_{k+1,k+1}, \dots, D_{n,n}$
min(n,m)

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

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

$$\overset{n}{\underset{h}{\tilde{U}}} \overset{h}{\underset{h}{\tilde{D}}} \overset{h}{\underset{h}{\tilde{V}^T}} = \tilde{M} \sim M$$

Diagram illustrating the truncated SVD decomposition $\tilde{M} = \tilde{U}\tilde{D}\tilde{V}^T$. Matrix \tilde{U} is green, \tilde{D} is white with a diagonal of h non-zero values, and \tilde{V}^T is blue. Dimensions n , h , and h are indicated above and below the matrices respectively.

$$\tilde{M} \sim M$$

$$\|A\|_F = \sqrt{\sum a_{ij}^2}$$

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

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

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

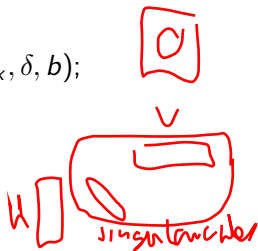
spektralnej i w normie Frobeniusa.

rSVD kompresja bloku macierzy:

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

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

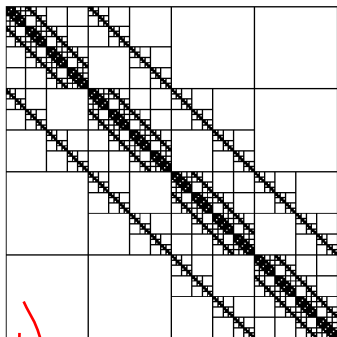
- 1: **if** block $(t_{min}, t_{max}, s_{min}, s_{max})$ consist of zeros **then**
- 2: **create new node** v ; $v.rank \leftarrow 0$; $v.size \leftarrow$
 $size(t_{min}, t_{max}, s_{min}, s_{max}, s, t)$; **return** v ;
- 3: **end if**
- 4: $[U, D, V] \leftarrow \text{truncatedSVD}(t_{min}, t_{max},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



Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych

wszysty 4D

space-time formulation



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

UDV = svd(A)

singular_values = diag(D) (posortowane malejąco)

Admissibility condition

max {i: |singular_values(i)| > epsilon} <= maxrank

AND

max {i: |singular_values(i)| > epsilon} <= size/2

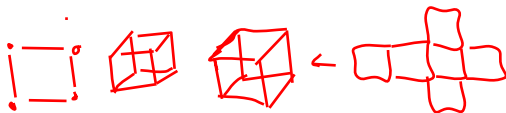
[jeśli admissibility condition jest spełniony
to kompresujemy za pomocą SVD, jeśli nie,
to dzielimy rekurencyjnie na 4]



epsilon=0.1, maxrank=64

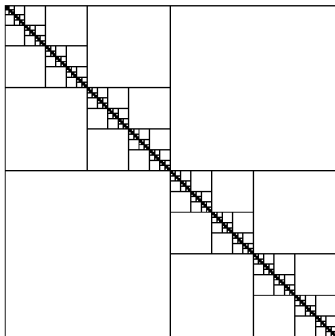
wszysty
singul
4D

$\mathcal{O}(N \log_2 N)$



4D
cube

Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych



$\epsilon=1$, $\text{maxrank}=32$

Block A, $\text{rank}=\text{rank}(A)$, $\text{size}=\text{size}(A)$

$\text{UDV} = \text{svd}(A)$

$\text{singular_values} = \text{diag}(D)$ (posortowane malejąco)

Admissibility condition

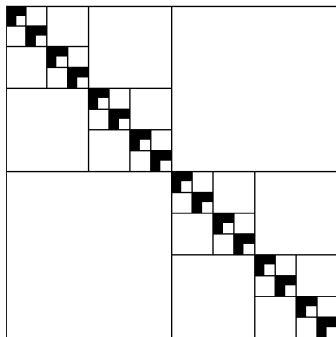
$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \epsilon\} \leq \text{maxrank}$

AND

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

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

Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych



$\epsilon=6$, $\text{maxrank}=256$

Block A, $\text{rank}=\text{rank}(A)$, $\text{size}=\text{size}(A)$

$UDV = \text{svd}(A)$

$\text{singular_values} = \text{diag}(D)$ (posortowane malejąco)

Admissibility condition

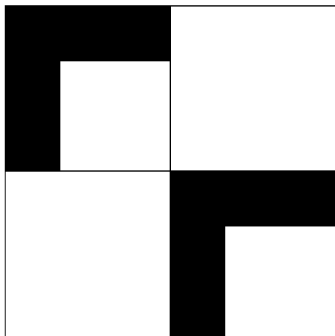
$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \epsilon\} \leq \text{maxrank}$

AND

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

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

Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych



$\epsilon=7$, $\text{maxrank}=256$

Block A, $\text{rank}=\text{rank}(A)$, $\text{size}=\text{size}(A)$

$UDV = \text{svd}(A)$

$\text{singular_values} = \text{diag}(D)$ (posortowane malejąco)

Admissibility condition

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

AND

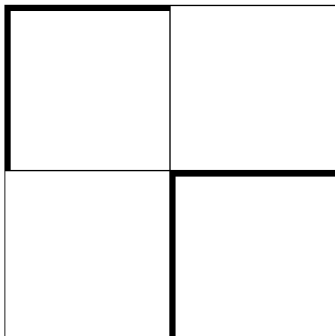
$\max \{i: |\text{singular_values}(i)| > \epsilon\} \leq \text{size}/2$

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

Cztero-wymiarowa metoda różnic skończonych

h^2 bloków
rank 1

$$N \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}_N O(?)$$



$\epsilon=10, \text{maxrank}=256$

Block A, $\text{rank}=\text{rank}(A)$, $\text{size}=\text{size}(A)$

$\text{UDV} = \text{svd}(A)$

$\text{singular_values} = \text{diag}(D)$ (posortowane malejąco)

Admissibility condition

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

AND

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

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

k

$$\begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}_{N/k}$$

h^2 bloków

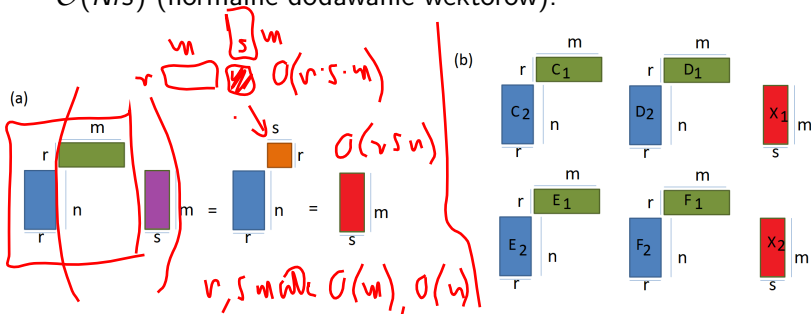
$A \in N \times N$

$\begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}_N$

N
 k
ILE UYNOSI
MNOŻENIA I KTO USTOŁ

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

- P-2-A
- 7: $\text{rows} \leftarrow \text{size}(X).\text{rows}$; $\begin{bmatrix} \square & \square \\ \square & \square \end{bmatrix} \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \end{matrix}$
 - 8: $X_1 \leftarrow X(1 : \frac{\text{rows}}{2}, *)$; $X_2 \leftarrow X(\frac{\text{rows}}{2} + 1 : \text{rows}, *)$;
 - 9: $Y_1^{(1)} \leftarrow \text{matrix_vector_mult}(v.\text{sons}(1), X_1)$;
 - 10: $Y_1^{(2)} \leftarrow \text{matrix_vector_mult}(v.\text{sons}(2), X_2)$;
 - 11: $Y_2^{(1)} \leftarrow \text{matrix_vector_mult}(v.\text{sons}(3), X_1)$;
 - 12: $Y_2^{(2)} \leftarrow \text{matrix_vector_mult}(v.\text{sons}(4), X_2)$;
 - 13: **return** $\begin{bmatrix} Y_1^{(1)} + Y_1^{(2)} \\ Y_2^{(1)} + Y_2^{(2)} \end{bmatrix}$; dynamically
vectorize

Solve 176×176 matrix

$$\boxed{A} x_n = b$$

↑
2x2 matrix
write down

←
 k
176 mod

$$v = Ax_n - b$$

popularity
 $x_n \rightarrow x_{n+1}$

$$\|v\| < \epsilon$$

$$O(N \log_2 N k)$$

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** $\text{rSVDofCompressed}([v.U1w.U1], [v.V1w.V1])$

6: **end if**

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

8:

A1	A2	B1	B2
A3	A4	B3	B4

+

$$= \begin{bmatrix} A_1 + B_1 & A_2 + B_2 \\ A_3 + B_3 & A_4 + B_4 \end{bmatrix}$$

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: $A = U1V1$

3: Podziel $U1$ na 2 czesci $U1 = U1'U1''$

4: Podziel $V1$ na 2 czesci $V1 = V1'V1''$

$U1' * V1'$	$U1' * V1''$
$U1'' * V1'$	$U1'' * V1''$

$B1$	$B2$
$B3$	$B4$

return

Addition($U1' * V1', B1$),	Addition($U1' * V1'', B2$)
Addition($U1'' * V1', B3$)	Addition($U1'' * V1'', B4$)

5: **end if**

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

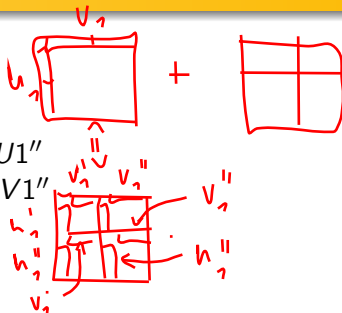
7: Symetrycznie do poprzedniego przypadku

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:
12:  end if
```

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

$$\boxed{\begin{pmatrix} \end{pmatrix}} \cdot \boxed{\begin{pmatrix} \end{pmatrix}} \rightarrow O(n)$$

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

+ Addition
* Multiplication

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

A1	A2
A3	A4

B1	B2
B3	B4

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))

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: $A = U1V1$
- 3: Podziel $U1$ na 2 czesci $U1 = U1'U1''$
- 4: Podziel $V1$ na 2 czesci $V1 = V1'V1''$
- 5:



$U1' * V1'$	$U1' * V1''$
$U1'' * V1'$	$U1'' * V1''$

$B1$	$B2$
$B3$	$B4$

return

Addition(Multiply($U1' * V1'$, $B1$),
Multiply($U1' * V1''$, $B3$))
Addition(Multiply($U1'' * V1'$, $B1$),
Multiply($U1'' * V1''$, $B3$))

Addition(Multiply($U1' * V1'$, $B2$),
Multiply($U1' * V1''$, $B4$))
Addition(Multiply($U1'' * V1'$, $B2$),
Multiply($U1'' * V1''$, $B4$))

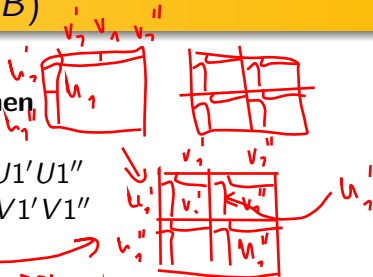
6: **end if**

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

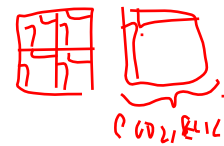
8: Symetrycznie do poprzedniego przypadku

9: **end if**

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



NIE DOKONAJ KROK 5



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)

Proszę przygotować następujący raport

$$A \rightarrow \mathcal{H} \quad \mathcal{H}x = \tilde{y}$$
$$\hookrightarrow \tilde{A} \quad \tilde{A}x = \tilde{y}$$

- 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 różnicy kwadratów

$$\|\tilde{A}x - \tilde{y}\|_F^2 = \sum_i (\tilde{A}x_i - \tilde{y}_i)^2$$

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

$$N O R D A \quad F R O B E N I U S A^2$$

Raporty (dla par 2 osobowych)

$$A \rightarrow \mathcal{H}$$

$$\mathcal{H}^2 = \mathcal{H} \cdot \mathcal{H}$$

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 różnicy kwadratów $\|A^2 - H^2\|_F^2 = \sum_{i,j} (A^2_{ij} - H^2_{ij})^2$

$$A^2 - \mathcal{H}^2$$

NORMA FROBENIUSA