Лабораторная работа 207

Охотников Никита Владимирович

МФТИ

2024

Введение

Цели

- Рассмотреть обобщение SVD на тензоры размерности 4 алгоритм HOSVD
- Использовать trunctated SVD для полученных разложений по аналогии с двумерным PCA для уменьшения размера хранимого представления
- Оценить качество восстановления 4-хмерных видео при снижении одной из размерностей в разложении до единицы

Теоретическая часть

Tucker decomposition

На примере трехмерного тензора, для понятной визуализации разложение Таккера выглядит следующим образом:

$$\underline{X} \in \mathbb{R}^{I \times J \times K}, \quad A \in \mathbb{R}^{I \times Q}, \quad B \in \mathbb{R}^{J \times R}, \quad C \in \mathbb{R}^{K \times P}$$

$$\underline{X} = \begin{bmatrix} \mathbf{G} \\ (I \times J \times K) \end{bmatrix} \cong \begin{bmatrix} \mathbf{A} \\ (I \times Q) \\ (Q \times R \times P) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{B}^T \\ (R \times J) \end{bmatrix}$$

$$\underline{X} \simeq \sum_{q=1}^{Q} \sum_{r=1}^{R} \sum_{p=1}^{P} g_{qrp} \mathbf{a}_q \circ \mathbf{b}_r \circ \mathbf{c}_p = \underline{G} \times_1 \mathbf{A} \times_2 \mathbf{B} \times_3 \mathbf{C} = \underline{G} : \mathbf{A}, \mathbf{B}, \mathbf{C} \end{bmatrix}$$

Теоретическая часть

Higher Order Singular Value Decomposition (HOSVD)

 ${\sf HOSVD}$ — специальный случай разложения Таккера, в котором все фактор-матрицы ортогональны. Фактор матрицы находятся как матрицы из truncated-SVD для разверток X по соответствующей моде. Для трехмерного случая выше:

$$\begin{split} X_{(1)} &= \mathsf{U}_1 \mathsf{\Sigma}_1 \mathsf{V}_1^{\mathsf{T}} &\to & \mathsf{A} = \mathsf{U}_1 [1:\mathit{R}_1] \\ X_{(2)} &= \mathsf{U}_2 \mathsf{\Sigma}_2 \mathsf{V}_2^{\mathsf{T}} &\to & \mathsf{B} = \mathsf{U}_2 [1:\mathit{R}_2] \\ X_{(3)} &= \mathsf{U}_3 \mathsf{\Sigma}_3 \mathsf{V}_3^{\mathsf{T}} &\to & \mathsf{C} = \mathsf{U}_3 [1:\mathit{R}_3] \end{split}$$

Core-тензор после этого вычисляется как

$$\underline{\mathsf{G}} = \underline{\mathsf{X}} \times_1 \mathsf{A}^\mathsf{T} \times_2 \mathsf{B}^\mathsf{T} \times_3 \mathsf{C}^\mathsf{T}$$

Практическая часть часть

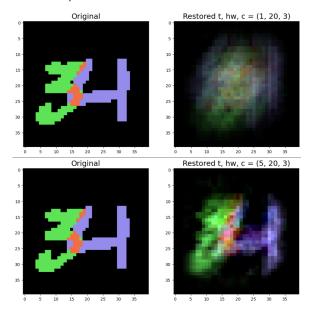
Данные

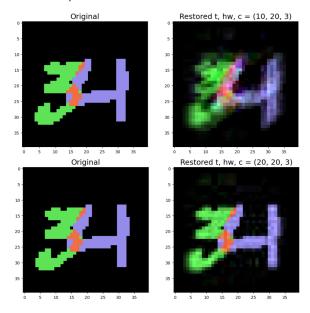
В качестве синтетического датасета рассмотрим собственноручно сгенерированный ColoredMovingMnist — пары семплов из MNIST 1 случайного цвета, двигающиеся на черном фоне в произвольных направлениях в течение 4 секунд.

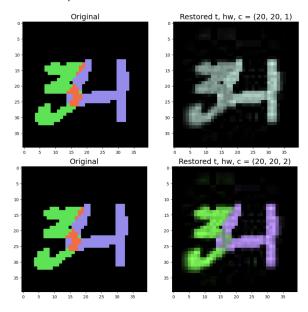
Исходный размер $20 \times 40 \times 40 \times 3$. Рассматривается сжатие по времени до [1,5,10], по высоте и ширине до [5,10,20] и по каналам до [1,2]



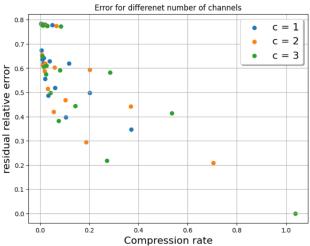
¹http://yann.lecun.com/exdb/mnist/



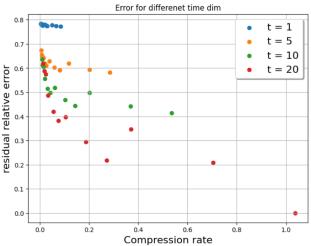




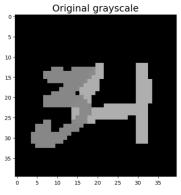
Зависимость ошибки от compression rate

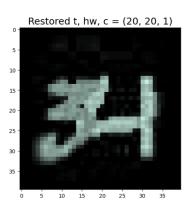


Зависимость ошибки от compression rate



Grayscale





Заключение

Выводы

- ▶ Метод работает
- Метод едва ли позволяет значительно сжать видео рассмотренного размера, поскольку вместо одного тензора приходится хранить четыре
- избавиться от целой размерности можно только по размерности каналов
- Сжатие по размерности каналов до одного сравнимо с ручным по яркости