Ad fontes, результати

Опис даних

На вхід маємо будь-яке .jpg зображення. У процесі зображення перетворюється в матрицю (розмірності [m x n] у випадку чорно-білого зображення і [m x n x 3] у випадку RGB. Щоправда, автори в статті показують лише обробку чорно-білих та ще й тільки квадратних зображень! Оскільки часу було достатньо - ми зробили узагальнення і реалізували алгоритм і для прямокутних кольорових зображень RGB у два способи:

- на вхід RGB зображеня, на вихід чорно-біле
- на вхід і на вихід зображення RGB

Результати експерименту

Звіримо наші результати з результатами авторів

```
Імпортуємо функції
```

```
import sys
import matplotlib.pyplot as plt
sys.path.append('../')
from compressor.core import compressor, show_img
```

Функція для читання

```
def compute_path(name):
    return '../img/' + name + '.jpg'
```



lena.jpg оригінальне зображення (512x512)

Приклад виклику функцій

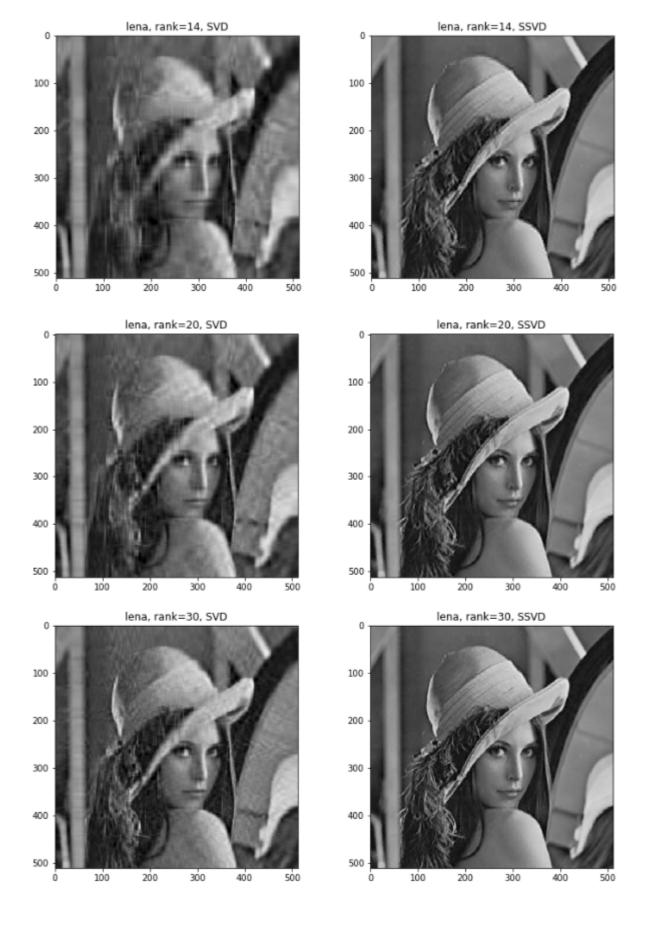
```
lena_svd2 = compressor(
compute_path('lena'), # назва зображення
rank=2, # ранг
im_type='gray', # тип зображення, ще може бути 'rgb'
compressor_type='SVD') # тип компресингу

lena_ssvd2 = compressor(
compute_path('lena'),
rank=2,
im_type='gray',
compressor_type='SSVD')

show_img(lena_svd2)
show_img(lena_svd2)
```

Порівнюємо результати для різних рангів:

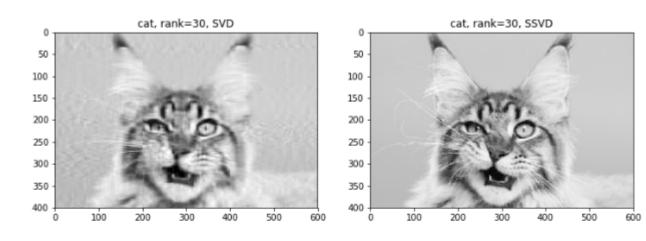


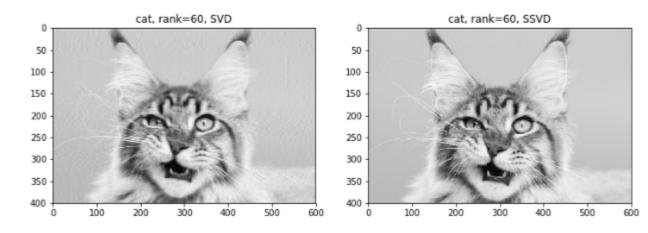


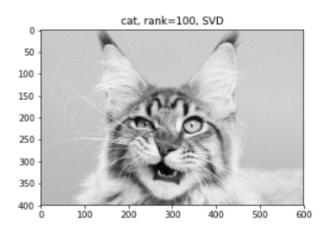
Результати нашого дослідження ідентичні результатам, які отримали автори.

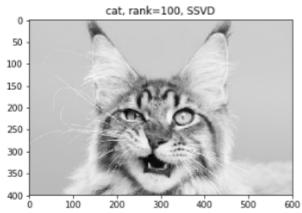


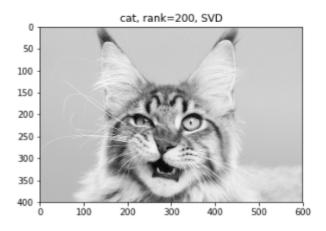
Оригінальне зображення (400х600)

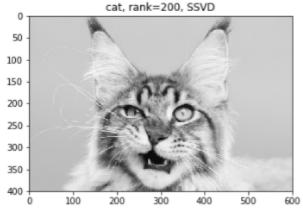




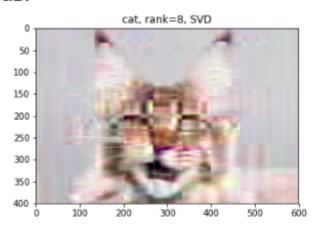


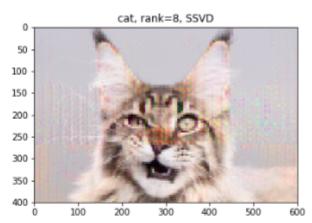


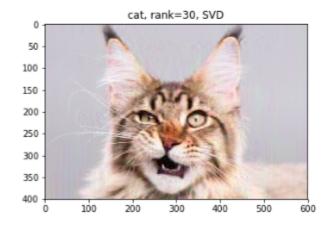


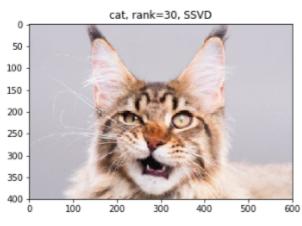


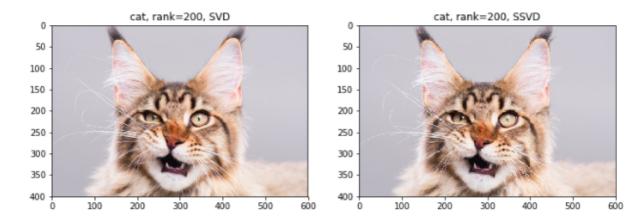
RGB:











Останній приклад показує твердження авторів, що алгоритм SSVD гірше працює з точними (рівними, геометричними) фігурами. Вусики в кота на останньому зображенні у випадку використання SSVD мають гіршу якість, порівняно з SVD.

Подивитися детальніше на результати можна у файлах, які знаходяться в experiment/results/ Тест алгоритму знаходиться в файлі experiment/experiment.ipynb , приклад виклику функції:

```
visualize_results('lena', [2, 8, 14, 20, 30], im_type='gray', save=True, verbose=False
)
```

```
# 1й аргумент - назва зображення

# 2. - тестові випадки (для рангу=2, рангу=8 ...)

# 3. тип зображення, яке повертати

# 4. чи зберігати зображення у файлі в папці experiment/results/

# 5. чи виводити в консоль повідомлення про прогрес
```

Обрахунок економії пам'яті

Також, можна обчислити скільки пам'яті ми економимо, використовуючи цей алгоритм. Для порівняння ми використали зображення lena.jpg та метод бібліотеки NumPy, який зберігає файл у розширенні .npz; для рагну = 30, економія в пам'яті вийшла більше ніж у три рази. 1025K6 / 301K6 = 3.4

Ім'я	Дата змінення	Тип	Розмір
original_image.npz	10.12.2017 18:00	Файл NPZ	1 025 КБ
ssvd_image.npz	10.12.2017 18:06	Файл NPZ	301 KF





SSVD, pahr = 30

Оригінальне зображення

Масиви можна знайти у arrays і за допомогою функції np.load() завантажити їх

Висновки

Чому навчились при розв'язанні цієї задачі?

- Ми зрозуміли основу алгоритму SVD, змогли покращити його результати для зображень за допомогою його варіації SSVD-алгоритму.
- Розібралися як працювати з такими Python бібліотеками, як NumPy, Matplotlib, PIL і змогли все поєднати для того щоб реалізувати ці алгоритми на практиці.
- Навчились правильно зчитування зображення, представляти зображення як матрицю і матрицю як зображення для візуалізації результатів.
- Написали конвертацію кольорового зображення в чорно-біле, а також реалізувати алгоритм для кольорових зображень, розкладаючи їх на спектри RGB.

Що викликало найбільшу складність?

- Зрозуміти як працює SVD і чому це працює.
- Автори наводили як приклад квадратну чорно-білу картинку. Формули і пояснення складали відповідно до цього, що викликало труднощі при реалізації алгоритму перетасовки для прямокутного зображення.
- Найбільшу складність викликало узагальнення для кольорових зображень.

Що лишилося незрозумілим?

• "A bit allocation strategy" пункт в оригінальній статті

Виконали Роман Вей та Забульський Володимир