

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)»

(национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ _	«Информатика и системы управления»
КАФЕДРА	«Теоретическая информатика и компьютерные технологии»

Лабораторная работа № 9

по курсу «Численные методы линейной алгебры»

«Реализация сингулярного разложения матрицы (SVD)»

Студент группы ИУ9-71Б Баев Д.А

Преподаватель Посевин Д. П.

1 Задание

- 1. Реализовать SVD разложение матрицы.
- 2. Проверить корректность реализации прямым перемножением матриц.
- 3. Проверить через питру.

2 Исходный код

Исходный код программы представлен в листингах 1-2.

Листинг 1 — Реализация SVD разложения

```
def svd decomposition (A):
2
      ATA = np. dot(A.T, A)
3
4
      eigenval, eigenvec = np.linalg.eig(ATA)
5
       singular = np.sqrt(eigenval)
6
7
      S = np.zeros(shape=(len(singular), len(singular)))
      for i in range(len(S)):
8
9
          S[i][i] = singular[i]
10
      V = eigenvec
11
      U = A @ V @ np.linalg.inv(S)
12
13
      return U, S, V.T
```

Листинг 2 — Проверка SVD разложения

```
1 | A = \text{np.array}([[3, 1, 0], [1, 2, 2], [0, 1, 1]])
3 print(f"A: {A}")
  U, S, V_T = svd_decomposition(A)
  A \quad compute = U @ S @ V T
  print(f"A_compute: {A_compute}")
10
  print ("-----\n")
11
12
13 print (f"U: {U}")
14 print (f"S: {S}")
15 print (f"V T: {V T}")
17 print ("-----\n")
18
19 | U_np, S_np, V_np = np.linalg.svd(A)
20 print (f"U_np: {U_np}")
21 print (f "S_np: {S_np}")
22 print (f "V np: {V np}")
```

3 Результаты

На рисунках 1-3 приведен результат SVD разложения для матриц различных размерностей.

```
A: [[3 1 0]
[1 2 2]
[0 1 1]]
A_compute: [[ 3.00000000e+00 1.00000000e+00 -1.75207071e-16]
[ 1.00000000e+00 2.0000000e+00 2.0000000e+00]
[-1.11022302e-16 1.00000000e+00 1.00000000e+00]]
U: [[-0.67988662 -0.71823656 -0.14795412]
[-0.68742382 0.55397543 0.46963786]
[-0.25534813  0.42100768 -0.8703734 ]]
S: [[3.92823172 0. 0.
[0. 2.35739994 0.
[0.
            Θ.
                     0.10798654]]
V_T: [[-0.69422679 -0.58807183 -0.41499481]
[-0.67902533 0.34390515 0.64857834]
[ 0.2386918 -0.73205244 0.63806383]]
U_np: [[-0.67988662 0.71823656 0.14795412]
[-0.68742382 -0.55397543 -0.46963786]
[-0.25534813 -0.42100768 0.8703734 ]]
S_np: [3.92823172 2.35739994 0.10798654]
V_np: [[-0.69422679 -0.58807183 -0.41499481]
[ 0.67902533 -0.34390515 -0.64857834]
 [-0.2386918    0.73205244    -0.63806383]]
```

Рис. 1 — Результаты для матрицы 3х3

```
A: [[1 2 3]
[4 5 6]
[7 8 9]]
A_compute: [[1. 2. 3.]
[4. 5. 6.]
 [7. 8. 9.]]
U: [[-2.14837238e-01 8.87230688e-01 8.66671290e-08]
[-5.20587389e-01 2.49643953e-01 2.88890430e-08]
[-8.26337541e-01 -3.87942782e-01 -2.16667823e-08]]
S: [[1.68481034e+01 0.00000000e+00 0.00000000e+00]
 [0.00000000e+00 1.06836951e+00 0.00000000e+00]
 [0.00000000e+00 0.00000000e+00 6.14889472e-08]]
V_T: [[-0.47967118 -0.57236779 -0.66506441]
[-0.77669099 -0.07568647 0.62531805]
 [ 0.40824829 -0.81649658  0.40824829]]
U_np: [[-0.21483724  0.88723069  0.40824829]
[-0.52058739 0.24964395 -0.81649658]
[-0.82633754 -0.38794278 0.40824829]]
S_np: [1.68481034e+01 1.06836951e+00 4.41842475e-16]
V_np: [[-0.47967118 -0.57236779 -0.66506441]
[-0.77669099 -0.07568647 0.62531805]
 [-0.40824829 0.81649658 -0.40824829]]
```

Рис. 2 — Результаты для матрицы 3х2

```
A: [[1 2]
 [4 5]
 [7 8]]
A_compute: [[1. 2.]
 [4. 5.]
 [7.8.]]
U: [[ 0.89640564 -0.17259857]
 [ 0.27400657 -0.50818671]
 [-0.3483925 -0.84377485]]
S: [[ 0.58339625 0.
             12.59601718]]
V_T: [[-0.76502988 0.64399479]
 [-0.64399479 -0.76502988]]
U_np: [[-0.17259857  0.89640564  0.40824829]
 [-0.50818671 0.27400657 -0.81649658]
 [-0.84377485 -0.3483925
                           0.40824829]]
S_np: [12.59601718 0.58339625]
V_np: [[-0.64399479 -0.76502988]
 [-0.76502988 0.64399479]]
```

Рис. 3 — Результаты для матрицы 2х3

4 Выводы

В рамках данной лабораторной работы было реализовано сингулярное разложение матрицы (SVD) через поиск правых сингулярных векторов. В результате сверки было установлено, что метод работает корректно и выдает результат, практически аналогичный методу numpy (с точностью до знаков).