Практическое задание

In [1]:

```
import numpy as np
np.set_printoptions(precision=2, suppress=True)
```

1. Найти с помощью NumPy SVD для матрицы

$$\begin{pmatrix}
1 & 2 & 0 \\
0 & 0 & 5 \\
3 & -4 & 2 \\
1 & 6 & 5 \\
0 & 1 & 0
\end{pmatrix}.$$

In [2]:

```
1 A = np.array([[1, 2, 0],

[0, 0, 5],

3 [3, -4, 2],

4 [1, 6, 5],

5 [0, 1, 0],])

6 print(f'Матрица A:\n{A}')
```

Матрица А:

```
[[ 1 2 0]
[ 0 0 5]
[ 3 -4 2]
[ 1 6 5]
[ 0 1 0]]
```

In [3]:

```
U, s, W = np.linalg.svd(A)

# Транспонируем матрицу W

V = W.T

# s - список диагональных элементов, его нужно привести к виду диагональной матрицы для
D = np.zeros_like(A, dtype=float)
D[np.diag_indices(min(A.shape))] = s
```

In [4]:

```
1 print(f'Матрица D:\n{D}')
```

```
Матрица D:
```

```
[[8.82 0. 0.]
[0. 6.14 0.]
[0. 0. 2.53]
[0. 0. 0.]
[0. 0. 0.]
```

```
In [5]:
```

```
1 print(f'Матрица U:\n{U}')
```

Матрица U:

```
[[ 0.17  0.16  -0.53  -0.8  -0.16]
 [ 0.39  -0.53  0.61  -0.43  0.03]
 [-0.14  -0.82  -0.52  0.14  0.07]
 [ 0.89  0.06  -0.25  0.38  -0.06]
 [ 0.08  0.11  -0.08  -0.11  0.98]]
```

In [6]:

```
1 print(f'Матрица V:\n{V}')
```

Матрица V: [[0.07 -0

```
[[ 0.07 -0.37 -0.93]
[ 0.72  0.67 -0.21]
[ 0.69 -0.65  0.31]]
```

In [7]:

```
# Проведем проверку
print(np.dot(np.dot(U, D), V.T))
```

```
[[ 1. 2. -0.]
[-0. 0. 5.]
[ 3. -4. 2.]
[ 1. 6. 5.]
[ 0. 1. 0.]]
```

Мы видим, что при умножении трех матриц получилась исходная матрица, следовательно SVD найдено верно.

- 2. Для матрицы из предыдущего задания найти:
 - а) евклидову норму;

Принимая во внимание, что евклидова норма матрицы равна евклидовой норме диагональной матрицы из ее сингулярных чисел D и принимая во внимание факт сортировки по убыванию сингулярных чисел, получим, что евклидова норма будет равна максимальному сингулярному числу μ_{max} , T.e.

$$||A||_E = \mu_1.$$

Для матрицы А - это 8,82.

Проверим

In [8]:

```
1 np.linalg.norm(A, ord=2, axis=None, keepdims=False)
```

Out[8]:

8.824868854820442

Видим, что евклидову норму определили правильно

б) норму Фробениуса.

```
In [9]:
```

```
1 A_F = np.sqrt(sum(s**2))
2 A_F
```

Out[9]:

11.045361017187265

Проверим

In [10]:

```
1 np.linalg.norm(A, ord="fro", axis=None, keepdims=False)
```

Out[10]:

11.045361017187261

Видим, что норму Фробениуса определили правильно