

Lab 4

姓名:_____高茂航_____

学号:_____PB22061161____

日期:______2024.4.20_____

Lab 4

1 Problem Descriptions

- 1. 对一个随机生成的 $A_{4\times3}$ 矩阵进行奇异值分解;
- 2. 对鸢尾花数据集进行主成分分析,并可视化。

2 Analysis and Algorithms

2.1 SVD Decomposition

- 1. Jacobi 方法求矩阵 AAT 的特征值;
- 2. 将 $\mathbf{AA^T}$ 的特征值从大到小排序后,用高斯消元法求解每个特征值对应的特征向量并归一化,然后转置为列向量组,得到 $\mathbf{U}_{4\times4}$;
- 3. 矩阵 $_{4\times3}$ 的主对角元为 $\mathbf{AA^T}$ 的非零特征值的算术平方根 (本题中仅考虑了实数情况),其余位置全为 0;
 - 4. 矩阵 $\mathbf{V^T}_{3\times3}$ 每行即 $\mathbf{U^T}\mathbf{A}$ 对应行除以 对应的主对角元。

2.2 PCA and Visualization

- 1. 对 m 个 n 维数据进行中心化处理,按列排列构成矩阵 $\mathbf{X}_{n\times m}$;
- 2. 计算协方差矩阵 $Var_{n\times n} = \frac{1}{m}XXT$ 的特征值;
- 3. 选取最大两个特征值对应的特征向量构成矩阵 $\mathbf{P}_{2\times n}$,则 $\mathbf{Y}_{2\times m} = \mathbf{P}\mathbf{X}$ 即 PCA 后的结果,也就是把四维数据压缩为二维,每个数据对应二维平面上的一个点;
 - 4. 用 python 实现结果的可视化。

3 Results

3.1 SVD Decomposition

```
A:
0.726249 0.915339 0.594324
0.515358 0.975149 0.661561
0.528652 0.788493 0.0741007
0.32985 0.583744 0.0309722

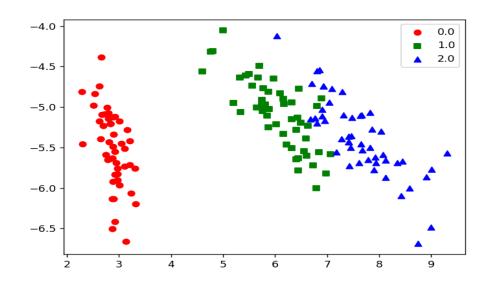
U:
0.612104 -0.26095 -0.715213 0.213785
0.595669 -0.468124 0.632988 -0.159261
0.426854 0.668536 -0.0597555 -0.60604
0.297157 0.515581 0.290217 0.749432

Sigma:
2.12612 0 0
0 0.43086 0
0 0 0.154494
0 0 0

VT:
0.50571 0.77662 0.375658
0.215201 0.308116 -0.926689
-0.835432 0.549478 -0.0113119
```

3.2 PCA and Visualization

特征信:
4.19668 0.240629 0.0780004 0.0235251
P:
0.36159 -0.0822689 0.856572 0.358844
-0.65654 -0.729712 0.175767 0.0747065
Y:
2.82714 2.79595 2.62152 2.76491 2.78275 3.23145 2.69045 2.88486 2.62338 2.8375 3.00482 2.8982 2.72391 2.28614 2.8678 3.12747 2.88882 2.86302 3.31227
2.924 3.20081 2.96811 2.29549 3.20821 3.15517 3.00343 3.04229 2.94895 2.87152 2.8785 2.92288 3.10127 2.86371 2.91418 2.8375 2.64434 2.88611 2.8375
2.5295 2.92102 2.7412 2.65913 2.51305 3.10583 3.30251 2.79568 2.97377 2.67102 2.96866 2.80743 6.79614 6.44375 6.9754 5.69231 6.59848 6.15178 6.60657
4.75988 6.55464 5.50115 5.00026 6.02244 5.77368 6.49539 5.33648 6.43892 6.17994 5.74586 6.4537 5.55459 6.62758 5.88813 6.80781 6.43185 6.22535 6.41
8.8688 5.84247 5.88658 6.15303 4.60288 5.80915 8.04307 6.92542 8.12783 7.48216 7.8611 8.90822 6.03073 8.44335 7.83102 8.42948 7.17328 7.31368 7.67672 6
8.85594 7.09661 7.41669 7.46699 9.00011 9.36693 6.80967 7.93951 6.70944 9.01661 6.89901 7.7872 8.12554 6.76897 6.80201 7.6342 7.89891 8.3523 8.74469
7.67008 6.95445 7.29098 8.58786 7.65633 7.41621 6.6802 7.619 7.82565 7.43379 6.92542 8.07467 7.93073 7.45563 6.76897 6.80201 7.6342 7.89891 8.3523 8.74369
7.67008 6.95445 7.29098 8.58786 7.65633 7.41621 6.6802 7.619 7.82565 7.43379 6.92542 8.07467 7.93073 7.45563 6.78901 7.27539 7.41297 6.90101
-5.64133 -5.14517 -5.17738 -5.0036 -5.64865 -6.06251 -5.23262 -5.48513 -4.74303 -5.20803 -5.96666 -5.33624 -5.08098 -4.81144 -6.50092 -6.65948 -6.13471 -6.41475 -5.20803 -5.39192 -5.92152 -5.08083 -4.83447 -5.55083 -5.55578 -5.45561 -5.65346 -5.07204 -5.85509 -5.09154 -5.9011 -5.42079 -4.8974 -5.55081 -5.15567 -5.45661 -5.65621 -5.65345 -5.1347 -6.60021 -5.50343 -5.10340 -5.50340 -5.00021 -5.50343 -5.50340 -5.5034 -5.50083 -6.8036 -5.0021 -5.78296 -4.99016 -5.63392 -5.81891 -4.48912 -5.39011 -4.8974 -5.55081 -5.55648 -4.33186 -4.99042 -5.51664 -5.57544 -5.05098 -5.1313 -5.7328 -6.13471 -6.600016 -5.63392 -5.81891 -4.48912 -5.39011 -4.8974 -5.55081 -4.31362 -5.55648 -6.593415 -5.06291 -5.80391 -5.80391 -5.80391 -5.80391 -5.



4 Conclusion

遇到的问题:理论上 $\mathbf{A}\mathbf{A}^{T}$ 和 $\mathbf{A}^{T}\mathbf{A}$ 的非零特征值相同,但是程序计算出的结果会有一些 差异,因此 的主对角元不能取 $\mathbf{A}^{T}\mathbf{A}$ 的特征值的算术平方根, \mathbf{U}^{T} 的每行元素也不能直接取 $\mathbf{A}^{T}\mathbf{A}$ 的特征向量,而要按第 4 步所述计算