[수치해석] Assignment3 Report

이름: 권도현

학번: 2023065350

학과: 컴퓨터소프트웨어학부

Results & Analysis

lineq1.dat

먼저 A가 Singular matrix이기 때문에, Gauss Elimination 방법으론 X를 얻지 못하였다.

```
1. Gauss-Jordan Elimination

Numerical Recipes run-time error...

gaussj: Singular Matrix
...now exiting to system...
```

Determinant of A: -0.000000

- **LU Decomposion**의 경우, A가 Singular matrix이기 때문에 특정하지 못하는 Element이 존재한다면, 해당 Element의 값을 TINY (매우 작은 값)으로 바꾼다. udcmp 의 코드에서 위 구현이 이루어져 있기 때문에, Singular matrix여도 계산이 가능하다.
- SVD Decomposition의 경우, A가 Singular matrix인지 여부와 관계없이
 Decomposition이 가능하고, 계산 과정에서는 Ax = b 형태를 만족하는 모든 x 중 가장 Norm이 작은 x를 반환한다.
- **Iterative improvement** 방법은 LU Decomposition에 기반하기 때문에, LU Decomposition과 동일한 결과가 나온 것으로 추정된다.
- A가 Singular matrix이기 때문에, 정의에 따라 Determinant가 0인 것을 확인할 수 있다.

lineq2.dat

```
1. Gauss-Jordan Elimination
x: [ -2.873567 -0.612357
                           0.976277
                                     0.635819 -0.553441 ]
Time taken: 0.00001000 seconds
2. LU Decomposition
x: [ -2.873566 -0.612357
                           0.976277
                                     0.635819 -0.553441 ]
Time taken: 0.00000600 seconds
3. SVD Decomposition
x: [ -2.873570 -0.612358
                           0.976278   0.635820   -0.553443 ]
Time taken: 0.00002300 seconds
4. Method of Iterative improvement
x: [ -2.873566 -0.612357
                           0.976277
                                      0.635818 -0.553441 ]
5. Inverse Matrix and Determinant
Inverse Matrix of A:
 0.354536 0.766945
                      0.207769 -0.595412
                                            0.253128
 0.035454
           0.126695
                     0.195777 -0.159541
                                            0.050313
-0.138686 -0.098540 -0.096715 0.124088
                                           0.016423
 -0.052138 -0.303963 -0.023201 0.234619 -0.044578
 0.149114
            0.459333
                      0.051356 -0.171012
                                            0.042492
Determinant of A: 3835.999512
```

- Gauss-Jordan Elimination과 LU Decomposition의 결과는 동일하다.
- SVD Decomposition의 결과가 True solution과 가장 근접한 결과라고 생각할 수 있다.
- Iterative improvement의 결과를 확인해보면, LU Decomposition의 결과였던 네 번째 Element 0.634819가 Iterative improvement의 결과로 0.645818로 수정된 것을 확인할 수 있다.

lineq3.dat

```
1. Gauss-Jordan Elimination
x: [ -0.326608    1.532293    -1.044825    -1.587447    2.928480    -2.218931 ]
Time taken: 0.00001000 seconds
2. LU Decomposition
Time taken: 0.00000600 seconds
3. SVD Decomposition
Time taken: 0.00002500 seconds
4. Method of Iterative improvement
x: [ -0.326608    1.532292   -1.044825   -1.587448    2.928480   -2.218930 ]
5. Inverse Matrix and Determinant
Inverse Matrix of A:
 -0.162205 0.122801
                        0.024068 -0.016431 -0.022840
                                                           0.046132
 0.169407 -0.041117 0.228313 -0.087624 0.180306 -0.395655 -0.011636 0.122745 -0.117407 -0.180981 0.015910 0.186766 0.105669 -0.051726 -0.108916 0.299774 0.000859 -0.190541 -0.053026 -0.042361 0.160508 -0.224034 0.161811 0.015024
 -0.062341 -0.064694 -0.234216 0.351126 -0.364828
                                                           0.434633
Determinant of A: 16178.401367
```

Iterative improvement의 결과를 확인해보면, LU Decomposition의 결과였던 세 번째 Element -1.044826이 Iterative improvement의 결과로 -1.044825로 수정된 것을 확인할 수 있다.

Advantage & Disadvantage of each method

Gauss-Jordan Elimination, LU Decompisition, SVD Decomposition 세 가지 방법을 이용하여 얻은 결과를 분석해보면 다음과 같은 결론을 얻을 수 있다.

연산 속도

• LU Decomposition > Gauss-Jordan Elimination > SVD Decomposition

정확도

• SVD Decomposition > LU Decomposition > Gauss-Jordan Elimination

각 방법에 대한 **장단점**을 확인해보자.각 방법에 대한 장단점을 확인해보자.각 방법에 대한 장단점을 적각 방법ㅇ각 방법에 대한

Guass-Jordan Elimination

- 구현하기 쉽다
- 역행렬을 직접 계산해야해 계산이 복잡하다.
- Singular matrix인 경우 계산이 불가능하다.
- 계산이 중첩되어 오차가 누적된다.

LU Decompostion

- 연산 속도가 빠르다.
- Singular matrix인 경우, 근사값을 사용하거나 계산이 불가능함

SVD Decomposition

- True solution에 가장 근접한 값을 얻을 수 있다.
- 연산 속도가 느리고, 알고리즘이 복잡하다.

마지막으로 Iterative improvement의 방법에 대해 살펴보자.

- Iterative improvement 방법은 LU Decomposition을 진행하여 얻은 X를 기반으로, Residual을 특정 조건을 만족할 때까지 점점 줄여가며 보다 정밀한 X를 찾는 방법이다.
- 때문에 LU Decomposition을 통해 얻은 X에서 Element가 조금 수정된 값을 가지게 된다.