

数理アルゴリズムとシミュレーション 演習課題 6

提出期限: 2020/11/26 23:59

以下の課題を行い、レポートを提出すること。レポートの作成に関しては、manaba の「演習課題」ページ内の項目をしっかりと確認すること。また、レポートの作成にあたって参考にした文献や Web ページはその出典を明示すること。

課題 1

行列 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ の特異値分解を

$$A = U \Sigma V^T, U^T U = U U^T = I, V^T V = V V^T = I$$

とし、 $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$ の列ベクトルを左特異ベクトル、 $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$ の列ベクトルを右特異ベクトル、 $\Sigma \in \mathbb{R}^{m \times n}$ の対角要素を特異値とする。このとき、以下の問いに答えよ。

(1-1) AA^T の固有ベクトルに等しいものを選べ。

- (a) 左特異ベクトル (b) 右特異ベクトル

(1-2) $A^T A$ の固有ベクトルに等しいものを選べ。

- (a) 左特異ベクトル (b) 右特異ベクトル

(1-3) 行列 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ の特異値を $\sigma_i, i = 1, 2, \dots, n$ とする。このとき、 $2n$ 次行列

$$\begin{bmatrix} O & A^H \\ A & O \end{bmatrix}$$

の固有値として正しいものを選べ。

- (a) $\sigma_1, \sigma_1^2, \sigma_2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_n, \sigma_n^2$ (b) $-\sigma_1, -\sigma_1^2, -\sigma_2, -\sigma_2^2, \dots, -\sigma_n, -\sigma_n^2$
(c) $\pm\sigma_1, \pm\sigma_2, \dots, \pm\sigma_n$ (d) $\pm\sigma_1^2, \pm\sigma_2^2, \dots, \pm\sigma_n^2$

課題 2

行列 $A = \{a_{ij}\} \in \mathbb{R}^{100 \times 10}$ を以下のように定義する。

$$a_{ij} = |i - j + 1|.$$

このとき、べき乗法、逆反復法を $A^T A$ に適用し、 A の最大特異値、最小特異値を求めよ。ただし、初期ベクトルの要素は全て 1 とし、 k 反復目で求めた $A^T A$ の近似固有値 $\lambda^{(k)}$ と

それに対応する近似固有ベクトル $\boldsymbol{x}^{(k)}$ による残差

$$r = \left\| A^T A \boldsymbol{x}^{(k)} - \lambda^{(k)} \boldsymbol{x}^{(k)} \right\|_2$$

が 10^{-5} 以下となったときに反復を停止せよ.

課題 3

図 1 のようなデータが与えられる. このデータに対して主成分分析を行い, 主成分方向を示した直線を加えてグラフに描画せよ. なお, データは manaba にアップロードしているのでダウンロードして用いること. データの読み込みは関数 **load** を用いると行える. データは変数 **X**, **Y** で構成されており, それぞれデータの x 座標, y 座標を表す.

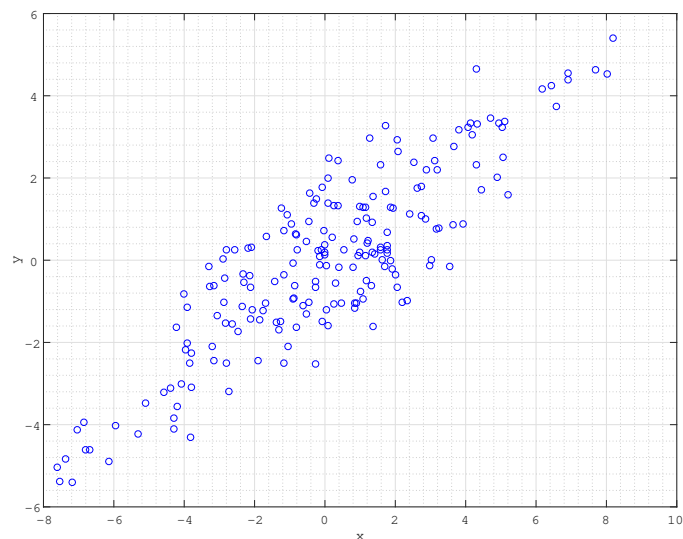


図 1 データの分布

(次ページへ続く)

課題 4

特異値分解を用いると、行列 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $m > n$ は以下のように表せる.

$$A = \sum_{i=1}^n \sigma_i \mathbf{u}_i \mathbf{v}_i^T.$$

ここで、 A の特異値、左特異ベクトル、右特異ベクトルをそれぞれ $\sigma_i \in \mathbb{R}$, $\mathbf{u}_i \in \mathbb{R}^m$, $\mathbf{v}_i \in \mathbb{R}^n$, $i = 1, 2, \dots, n$ とする. σ_i の値が小さくなると、 A に与える影響が少ないと考えることができるので、ある $k \leq n$ 個の特異値、右特異ベクトル、左特異ベクトルで近似することができる. このとき、近似した A は以下のように表せる.

$$\tilde{A}_k = \sum_{i=1}^k \sigma_i \mathbf{u}_i \mathbf{v}_i^T, \quad k = 1, 2, \dots, n.$$

これを、 A の低ランク近似と呼ぶ. これを用いて、以下の問いに答えよ.

(4-1) 以下の MATLAB プログラムで行列 A を生成する.

ソースコード 1 行列 A を生成するプログラム

```
1 rng(0);  
2 U1 = rand(100, 10);  
3 V1 = rand(70, 10);  
4  
5 U2 = rand(100, 40);  
6 V2 = rand(70, 40);  
7  
8 A = U1*V1' + 1.0E-5*U2*V2' + 1.0E-10*rand(100, 70);
```

このとき、低ランク近似を $k = 1, 2, \dots, n$ に対して行い、それぞれの k でのフロベニウスノルムに関する誤差 $\|A - \tilde{A}_k\|_F$ を計算し、グラフに描画せよ. なお、 $A = \{a_{ij}\} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ のフロベニウスノルムは以下のように定義する.

$$\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij}^2}.$$

A のフロベニウスノルムは、MATLAB の関数 `norm(A, 'fro')` を用いて計算できる. また、特異値・特異ベクトルは MATLAB の関数 `svd` を用いて計算してもよい.

(4-2) (4-1) で計算した, それぞれの k に対するフロベニウスノルムに関する誤差 $\|A - \tilde{A}_k\|_F$ は,

$$\sqrt{\sum_{l=k+1}^n \sigma_l^2}$$

に一致する. これを, (4-1) で用いた行列 A で確認し, 上記の値をグラフに描画せよ.