

気象情報解析特論第7回

特異値分解（理論編）

神山 翼, @t_kohyama,
tsubasa@is.ocha.ac.jp,

理3-703

今日は、固有値分解を非正方行列に 一般化する方法を学びます

特異値分解（理論編）

非正方行列 X の特異値分解とは
二つの直交行列と1つの対角行列の積に分解すること

気象データ解析の文脈ではEOF解析のほか
最大共分散解析（MCA）で使うことが多い

来週最大共分散解析（MCA）を行うための
数学的準備をすることが目標

特異値分解 (SVD) とは

正方行列の固有値展開

$$XE = E\Lambda \iff X = E\Lambda E^T$$

↑
↑
固有ベクトル

を並べた直交行列

↑
固有値を対角成分に並べた行列

特異値分解：**M行N列**の行列Xについて

$$XV = U\Sigma \iff X = U\Sigma V^T$$

↑
↑
特異ベクトル

を並べた直交行列

U: M×M, V: N×N

↑
特異値を対角成分に並べた行列

Σ: M×N

特異ベクトル・特異値の求め方

$$X = U\Sigma V^T$$

Uは、 XX^T の単位固有ベクトルを
固有値の大きい順に左から並べた行列

Vは、 X^TX の単位固有ベクトルを
固有値の大きい順に左から並べた行列

特異値は、 XX^T と X^TX に共通する
非ゼロ固有値の平方根

実際に試してみよう

```
U, S, VT = np.linalg.svd(X)
```

$$X = U\Sigma V^T$$

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

```
[[ -0.3863177 , -0.92236578 ],  
 [ -0.92236578,  0.3863177  ]]
```

```
[[9.508032 , 0. , 0. ],  
 [0. , 0.77286964, 0. ]]
```

```
[[ -0.42866713,  0.80596391,  0.40824829 ],  
 [ -0.56630692,  0.11238241, -0.81649658 ],  
 [ -0.7039467 , -0.58119908,  0.40824829 ]]
```

気象データ解析の文脈では何を意味するか

共分散行列 $C = XX^T/N$ を特異値分解すれば
UもVもEOFを並べた行列

なぜなら、**共分散行列は正方行列**ゆえ
特異値分解と固有値分解は一致するから

$$XE = E\Lambda \iff X = E\Lambda E^T$$

$$XV = U\Sigma \iff X = U\Sigma V^T$$

$$E=U=V, \quad \Lambda = \Sigma \text{ となる}$$

データ行列 X そのものを特異値分解すると
 U はEOFを, V はPC時系列を並べた行列

データ行列

EOF

PC時系列

$$X = U \Sigma V^T$$

$\Sigma \Sigma^T = \Lambda N$ すなわち $\sigma_i^2 = \lambda_i N$ の関係

(ただし σ_i は X の i 番目の特異値,

λ_i は C の i 番目の固有値)

二つのデータ行列XとYの共分散行列

$$C_{XY} = XY^T / N \text{ を特異値分解} \\ = \text{最大共分散分析 (MCA)}$$

EOFは「1変数の卓越した変動」を探す解析

MCAは「2変数の関係が深い変動」を探す解析

これが一番大事なので
次週1回分使います…

今日は、固有値分解を非正方行列に 一般化する方法を学びます

特異値分解（理論編）

非正方行列 X の特異値分解とは
二つの直交行列と1つの対角行列の積に分解すること

気象データ解析の文脈ではEOF解析のほか
最大共分散解析（MCA）で使うことが多い

来週最大共分散解析（MCA）を行うための
数学的準備をすることが目標

本日の導入パートは以上です。
何でも良いので渡した紙に
授業に関係のあるコメントを
してください（出席代わり）。

コメント拾いが終わったら、
早速今日のプログラミングに進みましょう。