



第50話 固有値と特異値

今回は特異値、特に固有値と特異値の関係及び特異値分解についてお話しする。行列 \mathbf{A} は、 $n \times m$ 次元、 $\text{rank } \mathbf{A} = r \leq \min(n, m)$ のとき、次式のように分解可能で、これを**特異値分解**(singular value decomposition SVD)と呼ぶ。ここで $\text{rank } \mathbf{A}$ とは \mathbf{A} の階数(ランク)を意味する。

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{V}^* \quad \dots\dots(1)$$

ただし、 \mathbf{U}, \mathbf{V} は各々、 $n \times n$ 次元と $m \times m$ 次元のユニタリ行列である。また \mathbf{V}^* は行列 \mathbf{V} の複素共役の転置行列であり、行列 \mathbf{S} は $n \times m$ 次元で、

$$\left. \begin{aligned} \mathbf{S} &= \begin{bmatrix} \boldsymbol{\Sigma} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}; \quad \boldsymbol{\Sigma} = \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3, \dots, \sigma_r); \\ \sigma_1 &\geq \sigma_2 \geq \sigma_3, \dots \geq \sigma_r > 0 \end{aligned} \right\} \dots\dots(2)$$

ここで $\sigma_j (j=1, \dots, r)$ を行列 \mathbf{A} の**特異値**(singular value)といい、上式下より、 $\sigma_1 = \bar{\sigma}[\mathbf{A}]$ を**最大特異値**、 $\sigma_r = \underline{\sigma}[\mathbf{A}]$ を**ゼロ以外の最小特異値**という。特に、式(1)で行列 \mathbf{A} が実数行列の場合、 \mathbf{U}, \mathbf{V} は直交行列となる。

次に、式(1)両辺の共役転置を採ると $\mathbf{A}^* = \mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{U}^*$ となり、式(1)とで行列積を採ると、

$$\left. \begin{aligned} \mathbf{A}^* \mathbf{A} &= \mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{U}^*\mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{V}^* = \mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{S}\mathbf{V}^* & \mathbf{A}\mathbf{A}^* &= \mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{V}^*\mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{U}^* = \mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{S}^T\mathbf{U}^* \\ &= \mathbf{V} \begin{bmatrix} \boldsymbol{\Sigma}^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \mathbf{V}^* \quad (m \times m) & & = \mathbf{U} \begin{bmatrix} \boldsymbol{\Sigma}^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \mathbf{U}^* \quad (n \times n) \end{aligned} \right\} \dots\dots(3)$$

となる。ここでは、ユニタリ行列の性質 $\mathbf{U}^*\mathbf{U} = \mathbf{I}_n$ 及び $\mathbf{V}^*\mathbf{V} = \mathbf{I}_m$ を用いている。 $\mathbf{A}^*\mathbf{A}$ と $\mathbf{A}\mathbf{A}^*$ は共にエルミート行列であり、ユニタリ行列で対角化でき、この行列の固有値 λ_i は全て正值となる。

$$\sigma_i[\mathbf{A}] = \sqrt{\lambda_i[\mathbf{A}^*\mathbf{A}]} = \sqrt{\lambda_i[\mathbf{A}\mathbf{A}^*]} \quad \dots\dots(4)$$

ただし、ここでの $\lambda_i[\cdot]$ はゼロ以外の固有値を意味する。

特異値に関する等式・不等式の公式をここに示す。ここで扱う行列は、実数行列でも複素行列でも適応可能である。

1) 行列 \mathbf{A} が $n \times n$ 次元で、正則の場合

$$\underline{\sigma}[\mathbf{A}^{-1}] = \frac{1}{\bar{\sigma}[\mathbf{A}]}; \quad \bar{\sigma}[\mathbf{A}^{-1}] = \frac{1}{\underline{\sigma}[\mathbf{A}]} \quad \dots\dots(5)$$

2) $n \times m$ 次元の行列 \mathbf{A} 、 $m \times p$ 次元の行列 \mathbf{B} であるとき

$$\underline{\sigma}[\mathbf{A}]\underline{\sigma}[\mathbf{B}] \leq \underline{\sigma}[\mathbf{AB}]; \quad \bar{\sigma}[\mathbf{AB}] \leq \bar{\sigma}[\mathbf{A}] \cdot \bar{\sigma}[\mathbf{B}] \quad \dots\dots(6)$$

3) 行列 \mathbf{A}, \mathbf{B} が $n \times m$ 次元であるとき

ユニタリ行列とエルミート行列とは、実数の直交行列と対称行列の複素行列拡張版である。

$$\left. \begin{aligned} \bar{\sigma}[\mathbf{A} + \mathbf{B}] &\leq \bar{\sigma}[\mathbf{A}] + \bar{\sigma}[\mathbf{B}]; \\ \underline{\sigma}[\mathbf{A}] - \bar{\sigma}[\mathbf{B}] &\leq \underline{\sigma}[\mathbf{A} + \mathbf{B}] \leq \underline{\sigma}[\mathbf{A}] + \bar{\sigma}[\mathbf{B}] \end{aligned} \right\} \dots\dots(7)$$

4) $n \times n$ 次元の行列 \mathbf{A} が $\underline{\sigma}[\mathbf{A}] \gg 1$ であるとき

$$\underline{\sigma}[\mathbf{I}_n + \mathbf{A}] = \bar{\sigma}[\mathbf{A}]; \quad \underline{\sigma}[\mathbf{A}(\mathbf{I}_n + \mathbf{A})^{-1}] = 1 \quad \dots\dots(8)$$

5) $n \times n$ 次元の行列 \mathbf{A} が $\bar{\sigma}[\mathbf{A}] \ll 1$ であるとき

$$\bar{\sigma}[\mathbf{I}_n + \mathbf{A}] = 1; \quad \bar{\sigma}[\mathbf{A}(\mathbf{I}_n + \mathbf{A})^{-1}] = \bar{\sigma}[\mathbf{A}] \quad \dots\dots(9)$$

特異値分解について、その特徴をまとめる。行列 \mathbf{A} が $n \times m$ 次元で、ランクが $\text{rank } \mathbf{A} = r$ であるとする。この行列 \mathbf{A} は次のように分解できる。

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{V}^* \quad \dots\dots(10)$$

ここで、 \mathbf{U}, \mathbf{V} は各々 $n \times n$ 次元、 $m \times m$ 次元のユニタリ行列である。また、 \mathbf{V}^* は行列 \mathbf{V} の複素共役の転置を表す。従って、以下の性質を有する。

$$\mathbf{U}^*\mathbf{U} = \mathbf{I}_n; \quad \mathbf{V}^*\mathbf{V} = \mathbf{I}_m \quad \dots\dots(11)$$

行列 \mathbf{S} は、 $n \times m$ 次元で、次のように表される。

$$\mathbf{S} = \begin{bmatrix} \Sigma & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}; \quad \Sigma = \text{diag}(\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3, \dots, \sigma_r) \quad \dots\dots(12)$$

$$\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \sigma_3, \dots \geq \sigma_r > 0 \quad \dots\dots(13)$$

ここで、 $\sigma_j (j=1, \dots, r)$ を行列 \mathbf{A} の特異値(singular value)といい、式(13)より、 $\sigma_1 = \bar{\sigma}[\mathbf{A}]$ を最大特異値、 $\sigma_r = \underline{\sigma}[\mathbf{A}]$ をゼロ以外の最小特異値という。

行列 \mathbf{A} の複素共役の転置 \mathbf{A}^* は次式で表され、

$$\mathbf{A}^* = (\mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{V}^*)^* = \mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{U}^* \quad \dots\dots(14)$$

両者の積を採り、式(11)を考慮すると、

$$\left. \begin{aligned} \mathbf{A}^*\mathbf{A} &= \mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{U}^*\mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{V}^* = \mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{S}\mathbf{V}^* \\ \mathbf{A}\mathbf{A}^* &= \mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{V}^*\mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{U}^* = \mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{S}^T\mathbf{U}^* \end{aligned} \right\} \dots\dots(15)$$

となる。さらに、上式の両辺右より、各々 \mathbf{V} と \mathbf{U} を掛けると次の関係式が得られる。

$$\left. \begin{aligned} \mathbf{A}^*\mathbf{A}\mathbf{V} &= \mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{S}\mathbf{V}^*\mathbf{V} = \mathbf{V}\mathbf{S}^T\mathbf{S} \\ \mathbf{A}\mathbf{A}^*\mathbf{U} &= \mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{S}^T\mathbf{U}^*\mathbf{U} = \mathbf{U}\mathbf{S}\mathbf{S}^T \end{aligned} \right\} \dots\dots(16)$$

ここで、

$$\left. \begin{aligned} \mathbf{S}^T\mathbf{S} &= \begin{bmatrix} \Sigma^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}; m \times m; \quad \Sigma^2 = \text{diag}(\sigma_1^2, \sigma_2^2, \sigma_3^2, \dots, \sigma_r^2) \\ \mathbf{S}\mathbf{S}^T &= \begin{bmatrix} \Sigma^2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}; n \times n; \quad \Sigma^2 = \text{diag}(\sigma_1^2, \sigma_2^2, \sigma_3^2, \dots, \sigma_r^2) \end{aligned} \right\} \dots\dots(17)$$