



正定値行列と半正定値行列


固有値がすべて 0 以上になる対称行列は、応用上さまざまな場面で現れる

ref: 線形代数セミナー

p29


- **半正定値**行列: すべての固有値が非負（正または零）である対称行列
- **正定値**行列: すべての固有値が正である対称行列

ref: 応用がみえる線形代数 p137~138

 **正定値行列** A をエルミート行列（対称行列）とし、任意のベクトル $\boldsymbol{x} \in \mathbb{C}^n$ ($\boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^n$) に対して、

$$(\boldsymbol{Ax}, \boldsymbol{x}) > 0$$

が成り立つとき、 A は**正定値行列**であるという

 **正定値性と固有値の正実性** エルミート行列 A が正定値行列であることと、 A のすべての固有値が正の実数であることは同値である

証明

正定値行列 \implies 固有値が正

A の固有値を λ 、対応する固有ベクトルを \boldsymbol{x} とすると、

$$\boldsymbol{Ax} = \lambda \boldsymbol{x}$$

両辺で \boldsymbol{x} との内積をとると、

$$(\boldsymbol{Ax}, \boldsymbol{x}) = \lambda(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{x}) = \lambda\|\boldsymbol{x}\|^2$$

A が正定値行列であることから、 $(\boldsymbol{Ax}, \boldsymbol{x}) > 0$ が成り立ち、

$$\lambda\|\boldsymbol{x}\|^2 > 0$$

ここで、固有ベクトルは零ベクトルではないので、 $\|\mathbf{x}\|^2 > 0$ である

よって、 $\lambda\|\mathbf{x}\|^2 > 0$ の両辺を $\|\mathbf{x}\|^2$ で割ることにより、

$$\lambda > 0$$

が得られる ■

固有値が正 \implies 正定値行列

A の固有値を $\lambda_1, \dots, \lambda_n > 0$ とする

A はエルミート行列であることから、ユニタリ行列 U を用いて次のように対角化できる

$$A = UDU^{-1} = UDU^* = U \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} U^*$$

随伴による内積の表現より、

$$(A\mathbf{x}, \mathbf{x}) = \mathbf{x}^* A \mathbf{x} = \mathbf{x}^* U D U^* \mathbf{x}$$

ここで、 $\mathbf{y} = U^* \mathbf{x}$ とおくと、

$$\mathbf{y}^* = (U^* \mathbf{x})^* = \mathbf{x}^* U$$

となるので、次のように書き換えられる

$$(A\mathbf{x}, \mathbf{x}) = \mathbf{y}^* D \mathbf{y} = (D\mathbf{y}, \mathbf{y})$$

左辺の内積を計算すると、


$$\begin{aligned} (D\mathbf{y}, \mathbf{y}) &= \begin{pmatrix} \lambda_1 y_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n y_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \\ &= \lambda_1 |y_1|^2 + \dots + \lambda_n |y_n|^2 \end{aligned}$$

$\lambda_1, \dots, \lambda_n > 0$ であることから、すべての項が正になるので、

$$(A\mathbf{x}, \mathbf{x}) = (D\mathbf{y}, \mathbf{y}) > 0$$


よって、 A は正定値行列である ■

半正定値行列は、正定値行列の条件に等号を含むようにしたものである

 半正定値行列 A をエルミート行列（対称行列）とし、任意のベクトル $\boldsymbol{x} \in \mathbb{C}^n$ ($\boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^n$) に対して、

$$(\boldsymbol{A}\boldsymbol{x}, \boldsymbol{x}) \geq 0$$

が成り立つとき、 A は半正定値行列であるという

 半正定値性と固有値の非負実性 エルミート行列 A が半正定値行列であることと、 A のすべての固有値が非負の実数であることは同値である




対称行列を構成する行列積

スペクトル分解は対称行列に対するものだったが、これを任意の長方形列に拡張したものが特異値分解である

ref: 線形代数セミナー
p29

対称行列から任意の行列へ議論を拡張するにあたって、次の定理が重要となる

 自身の随伴行列との積で構成されるエルミート行列 A を任意の複素行列（長方形列）とすると、 A^*A および AA^* はエルミート行列である

証明

積をエルミート行列にすると順序が入れ替わることに注意して、

$$(A^*A)^* = A^*(A^*)^* = A^*A$$


よって、 A^*A はエルミート行列である

同様に、

$$(AA^*)^* = (A^*)^*A^* = AA^*$$


よって、 AA^* もエルミート行列である ■

A を実行列とすれば、次が成り立つ

 自身の転置行列との積で構成される対称行列 A を任意の実行列（長方形列）とすると、 $A^T A$ および AA^T は対称行列である



A^*A および AA^* という形の行列には、さらに固有値に関する重要な性質がある

 自身の随伴行列との積で構成される半正値行列 任意の行列 A に対して、 AA^* および A^*A はともに半正値行列である

証明

エルミート行列 AA^* の固有ベクトルを \boldsymbol{u} とし、その固有値を $\lambda \in \mathbb{C}$ とすると、

$$AA^*\boldsymbol{u} = \lambda\boldsymbol{u}$$

両辺で \mathbf{u} との内積をとると、

$$(\mathbf{u}, A A^* \mathbf{u}) = \lambda(\mathbf{u}, \mathbf{u}) = \lambda \|\mathbf{u}\|^2$$

この左辺は、随伴公式を用いて、

$$\begin{aligned} (\mathbf{u}, A A^* \mathbf{u}) &= (\mathbf{u}, A(A^* \mathbf{u})) \\ &= (A^* \mathbf{u}, A^* \mathbf{u}) \quad \left. \begin{array}{l} \text{外側の } A \text{ に} \\ \text{随伴公式を適用} \end{array} \right\} \\ &= \|A^* \mathbf{u}\|^2 \geq 0 \end{aligned}$$

となるので、

$$\|A^* \mathbf{u}\|^2 = \lambda \|\mathbf{u}\|^2 \geq 0$$

ここで、固有ベクトルは零ベクトルではないので、 $\|\mathbf{u}\|^2 > 0$ である

よって、 $\lambda \|\mathbf{u}\|^2 \geq 0$ の両辺を $\|\mathbf{u}\|^2$ で割ることにより、


$$\lambda \geq 0$$

が得られる

$A^* A$ についても同様に、

$$(\mathbf{u}, A^* A \mathbf{u}) = (A \mathbf{u}, A \mathbf{u}) = \|A \mathbf{u}\|^2 \geq 0$$

から、 $\lambda \geq 0$ が得られる ■

 特異値と左右特異ベクトルの対応関係 A を O でない任意の行列とすると、 $A^T A$ と $A A^T$ は共通の正の固有値 σ^2 を持ち、それぞれの固有ベクトル \mathbf{u}, \mathbf{v} は次の関係を満たす

$$A \mathbf{v} = \sigma \mathbf{u}, \quad A^T \mathbf{u} = \sigma \mathbf{v}$$

AA^T の固有値が σ^2 と仮定した場合

AA^T の固有値が非負の固有値 σ^2 を持ち、対応する固有ベクトルが \mathbf{u} であるとする、

$$AA^T \mathbf{u} = \sigma^2 \mathbf{u}$$

この両辺に左から A^T をかけて、

$$A^T AA^T \mathbf{u} = A^T \sigma^2 \mathbf{u}$$

ここで、 $\mathbf{v} = \frac{A^T \mathbf{u}}{\sigma}$ とおくと、 $A^T \mathbf{u} = \sigma \mathbf{v}$ となるので、

$$A^T A \sigma \mathbf{v} = \sigma^3 \mathbf{v}$$

$$A^T A \mathbf{v} = \sigma^2 \mathbf{v}$$

よって、 σ^2 は $A^T A$ の固有値でもあり、対応する固有ベクトル \mathbf{v} は

$$A^T \mathbf{u} = \sigma \mathbf{v}$$

を満たす ■

$A^T A$ の固有値が σ^2 と仮定した場合

$A^T A$ の固有値が非負の固有値 σ^2 を持ち、対応する固有ベクトルが \mathbf{v} であるとする、

$$A^T A \mathbf{v} = \sigma^2 \mathbf{v}$$

この両辺に左から A をかけて、

$$AA^T A \mathbf{v} = A \sigma^2 \mathbf{v}$$

ここで、 $\mathbf{u} = \frac{A \mathbf{v}}{\sigma}$ とおくと、 $A \mathbf{v} = \sigma \mathbf{u}$ となるので、

$$AA^T \sigma \mathbf{u} = \sigma^3 \mathbf{u}$$

$$AA^T \mathbf{u} = \sigma^2 \mathbf{u}$$

よって、 σ^2 は AA^T の固有値でもあり、対応する固有ベクトル \boldsymbol{u} は

$$A\boldsymbol{v} = \sigma\boldsymbol{u}$$

を満たす ■