

第 A 章 補遺: 線形代数の復習

1 特異値分解

定義 A.1 $n, p \in \mathbb{N}$, $n \geq p$ とし, $V \subset \mathbb{R}^n$ をベクトル空間とする. $v_1, v_2, \dots, v_p \in V$ とする.

(1) v_1, v_2, \dots, v_p はベクトル空間 V の基底であるとは, 任意の $v \in V$ に対して, 唯一の $a_1, a_2, \dots, a_p \in \mathbb{R}$ があって,

$$v = a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_p v_p$$

とかけるときをいう. この p をベクトル空間 V の次元といい, $\dim(V)$ と書く.

(2) v_1, v_2, \dots, v_p は線型独立 (1 次独立) であるとは,

$$a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_p v_p = \mathbf{0} \quad (a_1, a_2, \dots, a_p \in \mathbb{R}) \implies a_1 = a_2 = \dots = a_p = 0$$

が成り立つときをいう. ただし, $\mathbf{0} = (0, 0, \dots, 0)^\top \in \mathbb{R}^n$ である.

定義 A.2 (1) $n, p \in \mathbb{N}$, $n \geq p$ とする. ベクトル $x_1, x_2, \dots, x_p \in \mathbb{R}^n$ で張られた \mathbb{R}^n の部分空間 $\text{span}\{x_1, x_2, \dots, x_p\}$ を

$$\text{span}\{x_1, x_2, \dots, x_p\} = \{a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_p x_p; a_1, a_2, \dots, a_p \in \mathbb{R}\}$$

と定義する.

(2) $m, n \in \mathbb{N}$ とし, $A \in \text{Mat}(m, n; \mathbb{R})$ とする. A と A^\top の像と核をそれぞれ

$$\begin{aligned} R(A) &= \{Ax; x \in \mathbb{R}^n\} \subset \mathbb{R}^m, \\ \ker(A) &= \{x; Ax = \mathbf{0} \in \mathbb{R}^m\} \subset \mathbb{R}^n, \\ R(A^\top) &= \{A^\top y; y \in \mathbb{R}^m\} \subset \mathbb{R}^n, \\ \ker(A^\top) &= \{y; A^\top y = \mathbf{0} \in \mathbb{R}^m\} \subset \mathbb{R}^m \end{aligned}$$

で定める.

Bisgar
Analy
ear
Singul
Decom
Applic
の第 5
異値分
く. 行
の性質

定義 A.3 $n \in \mathbb{N}$ とする. 行列式は関数 $\det : \text{Mat}(n; \mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}$ で以下のように定義する.

(1) 1×1 の行列 (a) の行列式を

$$\det(a) = a.$$

(2) $n \in \mathbb{N}$, $n \geq 2$ とき, 行列

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$$

の行列式を以下のように定める. $i, j = 1, 2, \dots, n$ に対し A_{ij} を A から i 行と j 列をとった $(n-1) \times (n-1)$ 行列とする. $n \times n$ 行列 A の行列式を

$$\det(\mathbf{A}) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+1} a_{1k} \det(\mathbf{A}_{1k})$$

で定める.

命題 A.4 $n \times n$ の行列 $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n) \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$ に対して, 行列式は以下の性質をみたす.

(1) $k = 1, 2, \dots, n$ と $d \in \mathbb{R}$ に対し,

$$\det(\mathbf{a}_1, \dots, \lambda \mathbf{a}_k, \dots, \mathbf{a}_n) = \lambda \det(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k, \dots, \mathbf{a}_n).$$

(2) $j \neq k$ に対し,

$$\det(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k + \lambda \mathbf{a}_j, \dots, \mathbf{a}_n) = \det(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k, \dots, \mathbf{a}_n).$$

(3) $\det(\mathbf{I}_n) = 1$.

(4) $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$ に対し

$$\det(\mathbf{AB}) = \det(\mathbf{A})\det(\mathbf{B}).$$

定義 A.5 $A \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$ に対し, ある $B \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$ が存在し,

$$AB = BA = I_n$$

が成り立つとき, A は可逆であるといい, B を A の逆行列といい, これを A^{-1} と記す.

命題 A.6 $A \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$ とする. このとき

$$A \text{ は可逆} \iff \det(A) \neq 0.$$

定理 A.7 (特異値分解) $m, n \in \mathbb{N}$ とする. 任意の $A \in \text{Mat}(m, n; \mathbb{R})$ は次の分解をもつ.

$$A = UDV^\top.$$

ただし $U \in \text{Mat}(m; \mathbb{R})$, $V \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$ は直交行列で, $D \in \text{Mat}(m, n; \mathbb{R})$ は対角行列で, その対角成分は $d_1 \geq d_2 \geq \cdots \geq d_{\min(m, n)} \geq 0$ である. d_j ($j = 1, 2, \dots, \min(m, n)$) を行列 A の特異値といい, $\{(d_j, \mathbf{u}_j, \mathbf{v}_j); j = 1, 2, \dots, \min(m, n)\}$ を特異値系¹という.

注意 A.8 $n \geq m$ のとき

$$D = \begin{pmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_m & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

¹ $j = 1, 2, \dots, \min(m, n)$ に対して

$$A\mathbf{v}_j = d_j\mathbf{u}_j$$

となっている.

である. $m \geq n$ のとき,

$$D = \begin{pmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_n \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

である. □

定理 A.7 の証明 $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^m$ に対し,

$$|\mathbf{y}|_2 = \sqrt{\mathbf{y}^\top \mathbf{y}}$$

とする. ただし, 次元の異なる Euclid 空間のノルムも同じ記号を流用する. 行列 A のノルム

$$\|A\| := \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \frac{|A\mathbf{x}|_2}{|\mathbf{x}|_2}$$

で定義すると

$$d_1 := \|A\| := \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, |\mathbf{x}|_2=1} |A\mathbf{x}|_2$$

となる. $d_1 \neq 0$ と仮定する. そうでなければ, 定理の証明は自明となる. あるベクトル $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ ($|\mathbf{x}|_2 = 1$) が存在して

$$|A\mathbf{x}|_2 = d_1$$

をみたすとする.

$$\mathbf{y} = \frac{1}{d_1} A\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$$

とおけば

$$|\mathbf{y}|_2^2 = \mathbf{y}^\top \mathbf{y} = \frac{1}{d_1^2} \mathbf{x}^\top A^\top A \mathbf{x} = \frac{|A\mathbf{x}|_2^2}{d_1^2} = 1$$

より $\|y\|_2 = 1$ となる. $v_2, v_3, \dots, v_n \in \mathbb{R}^n$ と $u_2, u_3, \dots, u_m \in \mathbb{R}^m$ をうまく選んで, $\{x, v_2, \dots, v_n\}$ と $\{y, u_2, \dots, u_m\}$ はそれぞれ \mathbb{R}^n と \mathbb{R}^m の正規直交基底となるようにする.

$$U_1 = (y, u_2, \dots, u_m) \in \text{Mat}(m; \mathbb{R}), \quad V_1 = (x, v_2, \dots, v_n) \in \text{Mat}(n; \mathbb{R}),$$

$$A_1 = U_1^\top A V_1$$

とおけば,

$$\begin{aligned} A_1 = U_1^\top A V_1 &= \begin{bmatrix} y^\top \\ u_2^\top \\ \vdots \\ u_m^\top \end{bmatrix} A[x, v_2, \dots, v_n] = \begin{bmatrix} y^\top \\ u_2^\top \\ \vdots \\ u_m^\top \end{bmatrix} [Ax, Av_2, \dots, Av_n] \\ &= \begin{bmatrix} y^\top \\ u_2^\top \\ \vdots \\ u_m^\top \end{bmatrix} [d_1 y, Av_2, \dots, Av_n] = \begin{bmatrix} d_1 y^\top y & y^\top Av_2 & \dots & y^\top Av_n \\ 0 & u_2^\top Av_2 & \dots & u_2^\top Av_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & u_m^\top Av_2 & \dots & u_m^\top Av_n \end{bmatrix} \\ &=: \begin{bmatrix} d_1 & w^\top \\ 0 & B \end{bmatrix} \end{aligned}$$

と書き直せる. ただし

$$w = \begin{bmatrix} y^\top Av_2 \\ y^\top Av_3 \\ \vdots \\ y^\top Av_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n-1},$$

$$B = \begin{bmatrix} u_2^\top Av_2 & u_2^\top Av_3 & \dots & u_2^\top Av_n \\ u_3^\top Av_2 & u_3^\top Av_3 & \dots & u_3^\top Av_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ u_m^\top Av_2 & u_m^\top Av_3 & \dots & u_m^\top Av_n \end{bmatrix} \in \text{Mat}(m-1, n-1; \mathbb{R})$$

である. 上記の形に注意して計算すると

$$A_1 \begin{bmatrix} d_1 \\ w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_1 & w^\top \\ 0 & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} d_1 \\ w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d_1^2 + w^\top w \\ Bw \end{bmatrix}$$

となる。したがって

$$\left\| \mathbf{A}_1 \begin{bmatrix} d_1 \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \right\|_2^2 = \left\| \begin{bmatrix} d_1^2 + \mathbf{w}^\top \mathbf{w} \\ \mathbf{B}\mathbf{w} \end{bmatrix} \right\|_2^2 = \{d_1^2 + \mathbf{w}^\top \mathbf{w}\}^2 + \mathbf{w}^\top \mathbf{B}^\top \mathbf{B}\mathbf{w} \geq \{d_1^2 + |\mathbf{w}|_2^2\}^2$$

から

$$\left\| \mathbf{A}_1 \begin{bmatrix} d_1 \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \right\|_2 \geq d_1^2 + |\mathbf{w}|_2^2, \quad \left\| \frac{1}{\sqrt{d_1^2 + |\mathbf{w}|_2^2}} \begin{bmatrix} d_1 \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \right\|_2 = 1$$

がわかる。よって

$$\|\mathbf{A}_1\| = \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, |\mathbf{x}|_2=1} |\mathbf{A}_1 \mathbf{x}|_2 \geq \frac{1}{\sqrt{d_1^2 + |\mathbf{w}|_2^2}} \left\| \mathbf{A}_1 \begin{bmatrix} d_1 \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \right\|_2 \geq \sqrt{d_1^2 + |\mathbf{w}|_2^2}. \quad (\text{A.1})$$

直交変換に関して $\|\cdot\|$ は不変²なので、

$$d_1 = \|\mathbf{A}\| = \|\mathbf{A}_1\|.$$

である。これと (A.1) と合わせると

$$d_1 = \|\mathbf{A}\| = \|\mathbf{A}_1\| \geq \sqrt{d_1^2 + |\mathbf{w}|_2^2} \geq d_1$$

となるので、

$$|\mathbf{w}|_2 = 0 \iff \mathbf{w} = \mathbf{0}.$$

よって

$$\mathbf{U}_1^\top \mathbf{A} \mathbf{V}_1 = \mathbf{A}_1 = \begin{bmatrix} d_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0}^\top & \mathbf{B} \end{bmatrix}$$

と書けることがわかった。

² $\forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ ($|\mathbf{x}|_2 = 1$) に対して $|\mathbf{V}_1 \mathbf{x}|_2 = 1$ に注意すれば、

$$\begin{aligned} \|\mathbf{A}\| &= \|\mathbf{U}_1 \mathbf{A}_1 \mathbf{V}_1\| = \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n; |\mathbf{x}|_2=1} |\mathbf{U}_1 \mathbf{A}_1 \mathbf{V}_1 \mathbf{x}|_2 = \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n; |\mathbf{x}|_2=1} |\mathbf{U}_1 \mathbf{A}_1 \mathbf{x}|_2 \\ &= \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n; |\mathbf{x}|_2=1} \sqrt{\mathbf{x}^\top \mathbf{A}_1^\top \mathbf{U}_1^\top \mathbf{U}_1 \mathbf{A}_1 \mathbf{x}} = \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n; |\mathbf{x}|_2=1} \sqrt{\mathbf{x}^\top \mathbf{A}_1^\top \mathbf{A}_1 \mathbf{x}} \\ &= \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n; |\mathbf{x}|_2=1} |\mathbf{A}_1 \mathbf{x}|_2 = \|\mathbf{A}_1\| \end{aligned}$$

からわかる。

次に, $d_2 = \|B\|$ とおけば,

$$\begin{aligned} d_2 &= \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{n-1}; |\mathbf{x}|_2=1} |B\mathbf{x}|_2 = \sup_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{n-1}; |\mathbf{x}|_2=1} \left\| \begin{bmatrix} d_1 & \mathbf{0}^\top \\ \mathbf{0} & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ \mathbf{x} \end{bmatrix} \right\|_2 \\ &\leq \sup_{\mathbf{z} \in \mathbb{R}^n; |\mathbf{z}|_2=1} |A_1\mathbf{z}|_2 = \|A_1\| = \|A\| = d_1. \end{aligned}$$

$d_2 = 0$ のとき, $B = \mathbf{0}$ より証明はおわり. $d_2 > 0$ と仮定して議論を進める. 前と同じようにすれば,

$$d_2 = \|B\|$$

とおき,

$$|B\mathbf{x}|_2 = 1, \mathbf{x} \in \mathbb{R}^{n-1} \text{ s.t. } |\mathbf{x}|_2 = 1, \mathbf{y} = \frac{1}{d_2} B\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{m-1}$$

と取り, さきほどの議論を繰り返すと $\tilde{U}_2 \in \text{Mat}(m-1; \mathbb{R})$, $\tilde{V}_2 \in \text{Mat}(n-1; \mathbb{R})$ で

$$\tilde{U}_2^\top B \tilde{V}_2 = \begin{bmatrix} d_2 & \mathbf{0}^\top \\ \mathbf{0} & C \end{bmatrix}, C \in \text{Mat}(m-2, n-2; \mathbb{R})$$

とできて,

$$U_2 = \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0}^\top \\ \mathbf{0} & \tilde{U}_2 \end{bmatrix}, V_2 = \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0}^\top \\ \mathbf{0} & \tilde{V}_2 \end{bmatrix}$$

とおけば, U_2, V_2 は直交行列で

$$U_2^\top U_1^\top A V_1 V_2 = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & 0 \\ 0 & d_2 & 0 \\ 0 & 0 & C \end{bmatrix}$$

となる. さらに $U_1 U_2 \in \text{Mat}(m; \mathbb{R})$ と $V_1 V_2 \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$ も直交行列であることに注意する.

以上の操作を繰り返せば, 定理は証明される. □

定理 A.9 $A = UDV^\top$ と特異値分解されたとする. ただし, $p \leq \min(m, n)$ に対し

$$d_1 \geq d_2 \geq \cdots \geq d_p > d_{p+1} = d_{p+2} = \cdots = d_{\min(m, n)} = 0$$

とする.

$$U = (\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_m), \quad V = (\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n)$$

としたとき,

$$\begin{aligned} \ker(\mathbf{A}) &= \text{span}\{\mathbf{v}_{p+1}, \mathbf{v}_{p+2}, \dots, \mathbf{v}_n\} = \mathbf{R}(\mathbf{A})^\perp, \\ \ker(\mathbf{A}^\top) &= \text{span}\{\mathbf{u}_{p+1}, \mathbf{u}_{p+2}, \dots, \mathbf{u}_m\} = \mathbf{R}(\mathbf{A}^\top)^\perp. \end{aligned}$$

証明 U の直交性より

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0} \quad (x \in \mathbb{R}^n) \iff \mathbf{D}\mathbf{V}^\top \mathbf{x} = \begin{bmatrix} d_1 \mathbf{v}_1^\top \mathbf{x} \\ d_2 \mathbf{v}_2^\top \mathbf{x} \\ \vdots \\ d_p \mathbf{v}_p^\top \mathbf{x} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = \mathbf{0}.$$

よって $\ker(\mathbf{A})$ の任意の元 x は $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_p$ と直交するので,

$$\ker(\mathbf{A}) = \text{span}\{\mathbf{v}_{p+1}, \mathbf{v}_{p+2}, \dots, \mathbf{v}_n\}.$$

さらに $\mathbf{A}^\top = \mathbf{V}\mathbf{D}^\top\mathbf{U}^\top$ より

$$\ker(\mathbf{A}^\top) = \text{span}\{\mathbf{u}_{p+1}, \mathbf{u}_{p+2}, \dots, \mathbf{u}_m\} = \mathbf{R}(\mathbf{A})^\perp.$$

一方, $\forall \tilde{x} \in \mathbf{R}(\mathbf{A}^\top)$ とすれば, ある $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^m$ があって, $\tilde{x} = \mathbf{A}^\top \mathbf{y}$ とかける. このことより,

$$\mathbf{x} \in \ker(\mathbf{A}) \iff \mathbf{x}^\top \tilde{x} = (\mathbf{A}\mathbf{x})^\top \mathbf{y} = 0$$

より, \mathbf{x} は $\mathbf{R}(\mathbf{A}^\top)$ と直交する. 同様に, $\forall \tilde{y} \in \mathbf{R}(\mathbf{A})$ をとる. ある $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ があって, $\tilde{y} = \mathbf{A}\mathbf{x}$ とかける. このことより

$$\mathbf{y} \in \ker(\mathbf{A}^\top) \iff \mathbf{y}^\top \tilde{y} = (\mathbf{A}^\top \mathbf{y})^\top \mathbf{x} = 0$$

より, \mathbf{y} は $\mathbf{R}(\mathbf{A})$ と直交することもわかる. □

注意 A.10

$$\begin{aligned}U_1 &= [\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_p], U_2 = [\mathbf{u}_{p+1}, \mathbf{u}_{p+2}, \dots, \mathbf{u}_m], \\V_1 &= [\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_p], V_2 = [\mathbf{v}_{p+1}, \mathbf{v}_{p+2}, \dots, \mathbf{v}_n]\end{aligned}$$

とおく. すなわち

$$U = [U_1, U_2], \quad V = [V_1, V_2]$$

である. このとき, \mathbb{R}^n から $\ker(A)$ への直交射影を P , \mathbb{R}^m から $\ker(A^\top)$ への直交射影を Q とおくと

$$P = V_2 V_2^\top, \quad Q = U_2 U_2^\top$$

となる. □

2 Moore-Penrose の一般化逆行列

$A \in \text{Mat}(m, n; \mathbb{R})$ で $A \neq \mathbf{0}$ とする. 定理 A.7 から $1 \leq p \leq \min(m, n)$ があって

$$A = \tilde{U} \tilde{D} \tilde{V}^\top,$$

$\tilde{U} \in \text{Mat}(m; \mathbb{R})$, $\tilde{V} \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$ は直交行列,

$\tilde{D} \in \text{Mat}(m, n; \mathbb{R})$ は対角行列 (非対角成分は 0) で

その正の対角成分は $d_1 \geq d_2 \geq \dots \geq d_p > 0$

と書ける. ここで \tilde{U} , \tilde{D} , \tilde{V} を分解し

$$\tilde{U} = [U, U^\perp], \quad U \in \text{Mat}(m, p; \mathbb{R}),$$

$$\tilde{V} = [V, V^\perp], \quad V \in \text{Mat}(n, p; \mathbb{R}),$$

$$D = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_p \end{bmatrix} \in \text{Mat}(p; \mathbb{R})$$

とする. すると

$$\begin{aligned}\tilde{U}^\top \tilde{U} &= \begin{bmatrix} U^\top U & U^\top U^\perp \\ (U^\perp)^\top U & (U^\perp)^\top U^\perp \end{bmatrix} = I_m, \\ \tilde{V}^\top \tilde{V} &= \begin{bmatrix} V^\top V & V^\top V^\perp \\ (V^\perp)^\top V & (V^\perp)^\top V^\perp \end{bmatrix} = I_n\end{aligned}$$

から

$$U^\top U = I_p, U^\top U^\perp = 0, V^\top V = I_p, V^\top V^\perp = 0$$

となる. よって

$$A = \tilde{U} \tilde{D} \tilde{V}^\top = U D V^\top \quad (\text{A.2})$$

となる. ただし

$$U^\top U = V^\top V = I_p, D = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_p \end{bmatrix}$$

となる.

(A.2) を踏まえて, $A^\dagger \in \text{Mat}(n, m; \mathbb{R})$ を

$$A^\dagger := V D^{-1} U^\top, D^{-1} = \begin{bmatrix} d_1^{-1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2^{-1} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_p^{-1} \end{bmatrix} \quad (\text{A.3})$$

と定める. A^\dagger を A の Moore-Penrose の一般逆行列と呼ぶことにする.

すると A^\dagger は下記の関係式をみたす $n \times m$ の行列となる.

$$A A^\dagger A = A, \quad (\text{A.4})$$

$$A^\dagger A A^\dagger = A^\dagger, \quad (\text{A.5})$$

$$A A^\dagger = (A A^\dagger)^\top, \quad (\text{A.6})$$

$$A^\dagger A = (A^\dagger A)^\top \quad (\text{A.7})$$

が成立する. 上記 (A.4) – (A.7) は (A.2) と (A.3) よりわかる. 実際

$$\begin{aligned} AA^\dagger A &= UDV^\top VD^{-1}U^\top UDV^\top = UDV^\top = A, \\ A^\dagger AA^\dagger &= VD^{-1}U^\top UDV^\top VD^{-1}U^\top = VD^{-1}U^\top = A^\dagger, \\ AA^\dagger &= UDV^\dagger VD^{-1}U^\dagger = UU^\top = (UU^\top)^\top = (AA^\dagger)^\top, \\ A^\dagger A &= VD^{-1}U^\top UDV^\top = VV^\top = (VV^\top)^\top = (A^\dagger A)^\top \end{aligned}$$

からわかる. さらに

$$\begin{aligned} P &= AA^\dagger : \mathbb{R}^m \longrightarrow \text{ran}(A \subset \mathbb{R}^m), \\ Q &= A^\dagger A : \mathbb{R}^n \longrightarrow \text{ran}(A^\top) \subset \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

は射影行列になっている. すなわち $P \in \text{Mat}(m; \mathbb{R})$ と $Q \in \text{Mat}(n; \mathbb{R})$

$$P^2 = P, P^\top = P, Q^2 = Q, Q^\top = Q$$

をみたしている.

最後に A^\dagger の一意性を示す. B^\dagger も A の Moore-Penrose の一般逆行列とする. すると A^\dagger を B と替えた

$$ABA = A, \tag{A.8}$$

$$BAB = B, \tag{A.9}$$

$$AB = (AB)^\top, \tag{A.10}$$

$$BA = (BA)^\top \tag{A.11}$$

も成立する. すると

$$\begin{aligned}A^\dagger &= A^\dagger A A^\dagger \quad (\because (A.4)) \\&= A^\dagger (A B A) A^\dagger \quad (\because (A.8)) \\&= A^\dagger (A B)^\top (A A^\dagger)^\top \quad (\because (A.6) \text{ と } (A.10)) \\&= A^\dagger B^\top (A A^\dagger A)^\top \\&= A^\dagger B^\top A^\top \quad (\because (A.4)) \\&= A^\dagger (A B)^\top \\&= A^\dagger A B \quad (\because (A.10)) \\&= A^\dagger A B A B \quad (\because (A.8)) \\&= (A^\dagger A)^\top (B A)^\top B \quad (\because (A.7) \text{ と } (A.11)) \\&= (A A^\dagger A)^\top B^\top B \\&= A^\top B^\top B \quad (\because (A.4)) \\&= (B A)^\top B \\&= B A B \quad (\because (A.11)) \\&= B \quad (\because (A.8))\end{aligned}$$

からわかる. よって一意性を証明できた.

注意 A.11 多くの本では, $A \in \text{Mat}(m, n; \mathbb{R})$ に対して (A.4) – (A.7) をみたく $n \times m$ の行列 A^\dagger を A の Moore-Penrose の一般逆行列と定義している. \square