

제 1 장

행렬과 행렬식

제 1 절 집합

- 두 집합 A, B 에 대하여

$$A \cup B = \{x \mid x \in A \text{ 또는 } x \in B\} \quad (\text{합집합})$$

$$A \cap B = \{x \mid x \in A \text{ 이고 } x \in B\} \quad (\text{교집합})$$

$$A - B = \{x \mid x \in A \text{ 이고 } x \notin B\} = \{x \in A \mid x \notin B\} \quad (\text{차집합})$$

$$A \times B = \{(x, y) \mid x \in A \text{ 이고 } y \in B\} \quad (\text{곱집합})$$

로 정의한다.

- 두 조건 p, q 에 대하여

$p \Rightarrow q$: p 이면 q , p 를 q 의 충분조건, 또는 q 를 p 의 필요조건임을 나타낸다.

$p \Leftrightarrow q$: $p \Rightarrow q$ 이고 $q \Rightarrow p$ 는 q 의 필요충분조건, 또는 p, q 는 서로 동치일 때를 나타낸다.

- 임의의 원소 $x, y \in A \neq \emptyset$ 에 대하여 A 의 단 한 개의 원소 z 를 대응시키는 규칙을 A 위의 “이항연산” 또는 “연산”이라고 한다. $x \circ y = z$ 라 쓰고, \circ 는 A 위의 연산, A 위에 연산 \circ 이 정의되어 있다라고 한다. 연산기호는 $\circ, *, +, \times, \cdot$ 등이다. A

의 부분집합 $B(\neq \emptyset)$ 에 대하여 $a, b \in B \Rightarrow a \circ b \in B$ 인 경우 B 는 “ \circ 에 관하여 닫혀있다”라고 한다.

- 유리집합은 \mathbb{Q} , 실수 집합은 \mathbb{R} , 그리고 복소수 집합은 \mathbb{C} 로 표시한다.

제 2 절 체와 행렬

정의 1.1 집합 F 위에 $+$ 와 \circ 이 정의되어 있다. 임의의 $a, b, c \in F$ 에 대하여 다음 9가지 성질을 만족할 때 F 를 “체”라고 한다.

(A.1) $(a + b) + c = a + (b + c)$: 덧셈에 관한 결합법칙

(A.2) $a + b = b + a$: 덧셈에 관한 교환법칙

(A.3) 모든 원소 $a \in F$ 에 대하여 $a + 0 = 0 + a = a$ 를 만족하는 $0 \in F$ 이 존재

(A.4) 각 원소 $a \in F$ 에 대하여 $a + b = b + a = 0$ 이 되는 b 가 존재. 이 때 b 를 a 의 “덧셈에 관한 역원”이라 하고 $(-a)$ 로 나타낸다.

(M.1) $(a \cdot b) \cdot c = a \cdot (b \cdot c)$: 곱셈에 관한 결합법칙

(M.2) $a \cdot b = b \cdot a$: 곱셈에 관한 교환법칙

(M.3) 모든 원소 $a \in F$ 에 대하여 $a \cdot 1 = 1 \cdot a = a$ 를 만족하는 $1 \in F(1 \neq 0)$ 이 존재

(M.4) 0이 아닌 각 원소 $a \in F$ 에 대하여 $a \cdot b = b \cdot a = 1$ 인 b 가 존재. 이 때 b 를 a 의 “곱셈에 관한 역원”이라 하고 a^{-1} 로 나타낸다.

(D) $a \cdot (b + c) = a \cdot b + a \cdot c$, $(a + b) \cdot c = a \cdot c + b \cdot c$: 분배법칙

- 실수 \mathbb{R} 에서 뺄셈과 나눗셈은 $a - b = a + (-b)$, $\frac{a}{b} = a \cdot b^{-1}$ 와 같이 정의된 것이다.
- 주로 F 를 체를 의미하는 기호로 쓸 것이다. 특별한 언급이 없는 경우는 체 F 위에서 논하는 것으로 이해한다.

Ex. 1.2 $\mathbb{Q}, \mathbb{R}, \mathbb{C}$ 는 덧셈과 곱셈에 관하여 체를 이룬다. \mathbb{N} 는 덧셈과 곱셈에 관하여 체인가?

Ex. 1.3 $\mathbb{F}_3 = \{0, 1, 2\}$ 라 하자. 임의의 $x, y \in \mathbb{F}_3$ 에 대하여 $x + y$ 는 x 와 y 를 더하여 3으로 나누어 남는 값으로 정의하고 $x \cdot y$ 는 x 와 y 를 곱하여 3으로 나눈 값으로 정의할 때 \mathbb{F}_3 는 체를 이룬다.

+		0	1	2	·		0	1	2
---		---	---	---	---		---	---	---
0		0	1	2	0		0	0	0
1		1	2	3	1		0	1	2
2		2	0	1	2		0	2	1

- $x_1, \dots, x_n \in F$ 에 대하여 (x_1, \dots, x_n) 는 “순서 n 조” 라고 한다.

$$F^n = \{(x_1, \dots, x_n) : x_1, \dots, x_n \in F\}.$$

$$(a_1, \dots, a_n) = (b_1, \dots, b_n) \iff a_1 = b_1, \dots, a_n = b_n.$$

- $v = (a_1, \dots, a_n), w = (b_1, \dots, b_n) \in F^n$ 와 $a \in F$ 에 대하여

$$\begin{aligned} v + w &= (a_1 + b_1, \dots, a_n + b_n), & av &= (aa_1, \dots, aa_n), \\ -v &= (-1)v = (-a_1, \dots, -a_n), & v - w &= (a_1 - b_1, \dots, a_n - b_n) \\ \mathbf{0} &= (0, \dots, 0). \end{aligned}$$

정리 1.4 임의의 $v, w, u \in F^n, a, b \in F$ 에 대하여

$$(1) (v + w) + u = v + (w + u)$$

$$(2) v + w = w + v$$

$$(3) v + \mathbf{0} = \mathbf{0} + v$$

$$(4) v + (-v) = (-v) + v = \mathbf{0}$$

(5) $a(v + w) = av + aw$, $(a + b)v = av + bv$, $(ab)v = a(bv)$, 그리고 $1v = v$

을 만족한다.

- $a_{ij} \in F$, $1 \leq i \leq m$, $1 \leq j \leq n$ (m, n 은 정수)에 대하여

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

을 “ $m \times n$ 행렬”이라 한다. a_{ij} 는 A 의 (i, j) 성분이라 하고, a_{i1}, \dots, a_{in} 은 A 의 제 i 행, a_{1j}, \dots, a_{mj} 은 A 의 제 j 열이라 한다. $A = [a_{ij}]_{m \times n} = (a_{ij})_{m \times n}$ 으로 표기하기도 한다.

- $\text{Mat}_{m \times n}(F)$ 를 F 위의 $m \times n$ 행렬의 집합이라고 하자. $A = [a_{ij}]_{m \times n}$, $B = [b_{ij}]_{m \times n} \in \text{Mat}_{m \times n}(F)$ 와 $a \in F$ 에 대하여

$$\text{모든 } 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n \text{에 대하여 } a_{ij} = b_{ij} \iff A = B$$

라 하고,

$$A + B = [a_{ij} + b_{ij}]_{m \times n}, \quad aA = [aa_{ij}]_{m \times n},$$

$$-A = (-1)A = [-a_{ij}]_{m \times n}, \quad A - B = [a_{ij} - b_{ij}]_{m \times n}$$

로 정의하고 $O = O_{m \times n}$ 를 모든 성분이 0인 “ $m \times n$ 행렬 (영행렬)”이라고 하자.

정리 1.5 $A, B, C \in \text{Mat}_{m \times n}(F)$, $a, b \in F$ 에 대하여

$$(1) (A + B) + C = A + (B + C)$$

$$(2) A + B = B + A$$

$$(3) A + O_{m \times n} = O_{m \times n} + A = A$$

$$(4) A + (-A) = (-A) + A = O_{m \times n}$$

$$(5) a(A+B) = aA + aB, (a+b)A = aA + bA, (ab)A = a(bA), 1A = A.$$

Ex. 1.6

$$\begin{bmatrix} 2 & 5 & 3 \\ 1 & 0 & 7 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 4 & 2 & 5 \\ 5 & 3 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 & 7 & 8 \\ 6 & 3 & 9 \end{bmatrix},$$

$$2 \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 4 \\ 6 & 8 \end{bmatrix}.$$

정의 1.7 $A = [a_{ij}]_{m \times n}$, $B = [b_{ij}]_{n \times r}$ 라고 하자. 이 때 $AB = [c_{ij}]_{m \times r}$ 는 각각의 $1 \leq i \leq m$ 와 $1 \leq j \leq r$ 에 대해서

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj} = a_{i1}b_{1j} + \cdots + a_{in}b_{nj}$$

와 같이 정의되는 $m \times r$ 행렬이다.

Ex. 1.8

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 4 & 6 \end{bmatrix}$$

와 같이 (3×2) 행렬과 (2×2) 행렬의 연산은 (3×2) 의 행렬을 만든다.

정리 1.9 $A = [a_{ij}]_{m \times n}$, $B = [b_{ij}]_{n \times r}$, $C = [c_{ij}]_{r \times s}$, $D = [d_{ij}]_{n \times r}$, $a \in F$ 라고 하자.

$$(1) (AB)C = A(BC)$$

$$(2) A(B+D) = AB + AD, (B+D)C = BC + DC$$

$$(3) a(AB) = (aA)B = A(aB)$$

$$(4) AO_{n \times r} = O_{m \times r}, O_{r \times m}A = O_{r \times n}.$$

정의 1.10 $A = [a_{ij}]_{m \times n}$, $a_{ij} \in F, 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$ 에 대하여

$$A^T = [a_{ij}']_{n \times m}, \quad a_{ij}' = a_{ji}$$

를 “ A 의 전치행렬”이라 한다. 즉,

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{bmatrix} \text{ 이면 } A^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} \\ a_{12} & a_{22} \\ a_{13} & a_{23} \end{bmatrix}.$$

정리 1.11 $A = [a_{ij}]_{m \times n}$, $B = [b_{ij}]_{n \times r}$, $a_{ij} \in F$ 이고 $b_{ij} \in F$ 에 대하여 $(AB)^T = B^T A^T$.

partial pf.) 임의의 특정 크기의 행렬과 함께 정리를 살펴보자. $A = [a_{ij}]_{2 \times 2}$, $B = [b_{ij}]_{2 \times 2}$ 라고 하자.

$$AB = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} \end{bmatrix}$$

이므로

$$(AB)^T = \begin{bmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} & a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} \\ a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} \end{bmatrix}.$$

한편,

$$B^T = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{21} \\ b_{12} & b_{22} \end{bmatrix}, \quad A^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} \\ a_{12} & a_{22} \end{bmatrix}$$

이므로

$$B^T A^T = \begin{bmatrix} b_{11}a_{11} + b_{21}a_{12} & b_{11}a_{21} + b_{21}a_{22} \\ b_{12}a_{11} + b_{22}a_{12} & b_{12}a_{21} + b_{22}a_{22} \end{bmatrix}.$$

$\therefore (AB)^T = B^T A^T$. □

Ex. 1.12 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ 라 하자.

$$AB = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 3 \end{bmatrix} \quad \& \quad (AB)^T = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 2 & 1 \\ 3 & 3 \end{bmatrix}.$$

$$B^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 3 & 0 \end{bmatrix} \quad \& \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}.$$

$$\text{So } B^T A^T = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 2 & 1 \\ 3 & 3 \end{bmatrix}. \quad \therefore (AB)^T = B^T A^T.$$

정의 1.13 $A = [a_{ij}]_{m \times n}$, $B = [b_{ij}]_{m \times r}$, $C = [c_{ij}]_{s \times n}$, $D = [d_{ij}]_{s \times r}$ 가 체 F 위에서의 행렬이라고 하자. 이때

$$[A|B] = \left[\begin{array}{ccc|ccc} a_{11} & \cdots & a_{1n} & b_{11} & \cdots & b_{1r} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} & b_{m1} & \cdots & b_{mr} \end{array} \right],$$

$$\left[\begin{array}{c} A \\ C \end{array} \right] = \left[\begin{array}{ccc} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \\ c_{11} & \cdots & c_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ c_{s1} & \cdots & c_{sn} \end{array} \right],$$

그리고

$$\left[\begin{array}{cc} A & B \\ C & D \end{array} \right] = \left[\begin{array}{cccccc} a_{11} & \cdots & a_{1n} & b_{11} & \cdots & b_{1r} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} & b_{m1} & \cdots & b_{mr} \\ c_{11} & \cdots & c_{1n} & d_{11} & \cdots & d_{1r} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{s1} & \cdots & c_{sn} & d_{s1} & \cdots & d_{sr} \end{array} \right]$$

을 “덧붙인 행렬”이라 하고 주어진 행렬을 위와 같이 나타내는 것을 “분할한다”고 한다.

연습문제 (숙제) 2: 2(3), 3, 5

제 3 절 정사각행렬

- $n \times n$ 행렬: “ n 차의 정사각행렬” 또는 “ n 차의 행렬”

$\text{Mat}_n(F)$: F 위의 n 차의 행렬의 전체집합.

- $I_n = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$: 항등행렬 또는 단위행렬.

- $A, B \in \text{Mat}_n(F)$ 에 대하여

$$AB \neq BA$$

일 수 있다. 예들들어, $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ 라고 할 때

$$AB = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

이고

$$BA = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

- $A \in \text{Mat}_n(F)$, 음이 아닌 정수 m, k 에 대하여

$$A^0 = I_m, A^1 = A, A^2 = AA, \dots, A^m = A^{m-1}A$$

로 정의. 이때 $A^m A^k = A^{m+k}$ 이고 $(A^m)^k = A^m A^m \dots A^m = A^{mk}$.

- $A = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$ 이고 m 은 양의 정수라고 하면

$$A^m = \begin{bmatrix} \cos m\theta & -\sin m\theta \\ \sin m\theta & \cos m\theta \end{bmatrix}.$$

$\therefore m = 2$ 인 경우를 살펴보자. 우선

$$\sin(\theta_1 + \theta_2) = \sin \theta_1 \cos \theta_2 + \cos \theta_1 \sin \theta_2,$$

$$\cos(\theta_1 + \theta_2) = \cos \theta_1 \cos \theta_2 - \sin \theta_1 \sin \theta_2,$$

$$\sin 2\theta = 2 \sin \theta \cos \theta,$$

$$\text{그리고 } \cos 2\theta = (\cos \theta)^2 - (\sin \theta)^2$$

임을 기억하자. 이 때

$$\begin{aligned} A^2 &= AA = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \cos^2 \theta - \sin^2 \theta & -2 \cos \theta \sin \theta \\ 2 \sin \theta \cos \theta & -\sin^2 \theta + \cos^2 \theta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos 2\theta & -\sin 2\theta \\ \sin 2\theta & \cos 2\theta \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

정의 1.14 영행렬이 아닌 $A \in \text{Mat}_n(F)$ 에 대하여

$$AB = BA = I_n$$

인 $B \in \text{Mat}_n(F)$ 가 존재할 때 A 를 “정칙행렬”이라 한다. B 를 A 의 “역행렬”이라 하고 A^{-1} 로 나타낸다.

$$AC = O_n \quad \text{또는} \quad CA = O_n$$

인 $C \in \text{Mat}_n(F)$, $C \neq O$ 가 존재하면 A 를 “영인자”라고 한다.

- A 가 정칙행렬일 때, 역행렬은 단 하나 뿐이다.

Ex. 1.15 $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ 라고 할 때 $A \neq O$ 이고 $ad - bc \neq 0$ 이면

$$A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}.$$

$A \neq O$ 이고 $ad - bc = 0$ 이면

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ad - bc & 0 \\ 0 & ad - bc \end{bmatrix} = O_2$$

이므로 A 는 영인자이다. 따라서 $\text{Mat}_2(F)$ 는 영행렬, 정칙행렬, 영인자로 이루어져 있다.

정리 1.16 (1) A, B 이 정칙행렬이면 AB 는 정칙행렬이고

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}.$$

(2) I_n 은 정칙행렬이고 $I_n^{-1} = I_n$.

(3) A 이 정칙행렬이면 A^{-1} 은 정칙행렬이고 $(A^{-1})^{-1} = A$.

(4) A 이 정칙행렬이면 A^T 은 정칙행렬이고 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$.

pf) (1)과 (4)을 증명한다.

(1) $(AB)(B^{-1}A^{-1}) = A(BB^{-1})A^{-1} = AIA^{-1} = AA^{-1} = I_n$. Similarly $(B^{-1}A^{-1})(AB) = I_n$.

(4) A 가 정칙행렬이면 $AA^{-1} = I_n = A^{-1}A$. $(AA^{-1})^T = (A^{-1})^T A^T$ 이고 $(A^{-1}A)^T = A^T(A^{-1})^T$. So

$$(A^{-1})^T A^T = I_n^T = I_n = A^T(A^{-1})^T.$$

$\therefore A^T$ 는 정칙행렬이고 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$. □

- 양의 정수 m 에 대하여 $A^{-m} = (A^{-1})^m$ 으로 정의.

$$A^m(A^{-1})^m = A^{m-1}(AA^{-1})(A^{-1})^{m-1} = \dots = I$$

이므로

$$(A^m)^{-1} = (A^{-1})^m = A^{-m}.$$

Ex. 1.17 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ 이고 $B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$ 일 때

$$(AB)^T = B^T A^T \text{ 이고 } (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

임을 확인하여라.

sol)

$$AB = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad (AB)^T = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}, \quad B^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}.$$

따라서

$$B^T A^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = (AB)^T.$$

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \text{ 이고 } A^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \text{ 이므로}$$

$$B^{-1}A^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ -1 & 3 \end{bmatrix}.$$

$$(AB)^{-1} = \frac{1}{3-2} \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ -1 & 3 \end{bmatrix}$$

이므로 $B^{-1}A^{-1} = (AB)^{-1}$. □정의 1.18 $A = [a_{ij}]_{n \times n}$ 일 때

$$\text{tr}A = \sum_{i=1}^n a_{ii} = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn} \in F$$

 A 의 “트레이스”(trace) 라고 한다.정리 1.19 $A, B \in \text{Mat}_n(F)$, $a \in F$ 에 대하여

(1) $\text{tr}A^T = \text{tr}A$

(2) $\text{tr}(A + B) = \text{tr}A + \text{tr}B$, $\text{tr}(aA) = a(\text{tr}A)$

(3) $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$.

partial pf) A, B 가 2차 행렬일 경우에 (3)을 살펴보자. $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix}$ 라 하자.

$$AB = \begin{bmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} \end{bmatrix}$$

이고

$$BA = \begin{bmatrix} b_{11}a_{11} + b_{21}a_{12} & b_{11}a_{12} + b_{12}a_{22} \\ b_{21}a_{11} + b_{22}a_{21} & b_{21}a_{12} + b_{22}a_{22} \end{bmatrix}.$$

따라서

$$\text{tr}AB = a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} = \sum_{i=1}^2 \sum_{k=1}^2 a_{ik}b_{ki}$$

이고

$$\text{tr}BA = b_{11}a_{11} + b_{12}a_{21} + b_{21}a_{12} + b_{22}a_{22} = \sum_{i=1}^2 \sum_{k=1}^2 b_{ik}a_{ki} = \sum_{i=1}^2 \sum_{k=1}^2 a_{ki}b_{ik}.$$

□

정의 1.20 $A \in \text{Mat}_n(F)$ 에서 $A^T = A$, 즉 $a_{ji} = a_{ij}$, $1 \leq i, j \leq m$ 일 때 A 를 “대칭행렬”(symmetric matrix)이라 하고

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a & \cdots & b \\ a & a_{22} & & c \\ \vdots & & \ddots & \\ b & c & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

의 형태이다. $A^T = -A$, 즉 $a_{ji} = -a_{ij}$, $1 \leq i, j \leq m$ 일 때 A 를 “교대행렬”(alternating matrix)이라 하고

$$A = \begin{bmatrix} 0 & a & \cdots & b \\ -a & 0 & \cdots & c \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ -b & -c & \cdots & 0 \end{bmatrix}$$

의 형태이다.

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

형태의 행렬을 “상삼각행렬”(upper triangular matrix),

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

형태의 행렬을 “하삼각행렬”(lower triangular matrix),

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

형태의 행렬을 “대각행렬”(diagonal matrix)이라 하고 $A = \text{diag}\{a_{11}, a_{22}, \cdots, a_{nn}\}$ 으로 나타낸다.

$$aI_n = \text{diag}\{a, a, \cdots, a\}$$

을 “스칼라행렬”(scalar matrix)이라고 한다.

연습문제 (숙제) 3: 5(2), 8(1)(2), 13(1)