

1.1 연립일차방정식의 소개

■ 정의

■ n 개의 변수/미지수 x_1, x_2, \cdots, x_n 의 일차(선형)방정식(linear equation) :

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n = b$$

이때 a_1, a_2, \cdots, a_n 은 상수이고 모든 a_i 가 0은 아니다.

■ $b = 0$ 일 때

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n = 0$$

: 변수 x_1, x_2, \cdots, x_n 의 동차 일차방정식(homogeneous linear equation)

■ 정의

■ 일차방정식들의 유한집합을 연립일차(선형)방정식(system of linear equations)
또는 선형계(linear system)라 한다.

[Note] n 개의 변수 x_1, x_2, \cdots, x_n 에 대한 m 개의 일차방정식으로 이루어진 일반적인 연립일차방정식:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

- 위 연립일차방정식의 해 $x_1 = s_1, x_2 = s_2, \cdots, x_n = s_n$ 을 (s_1, s_2, \cdots, s_n) 로 쓴다.

■ 정의

■ 연립방정식이 적어도 하나 이상의 해를 가지면 연립방정식이 일치한다(consistent)라고 하고,
■ 해가 없으면 불일치한다(inconsistent)라고 한다.

[Note] 2개의 미지수를 갖는 연립일차방정식

$$\begin{aligned} a_1x + b_1y &= c_1 \\ a_2x + b_2y &= c_2 \end{aligned}$$

⇒ 두 직선식의 교점이 해이다. 따라서 해 (x, y) 는 다음 세 가지 중 하나이다.

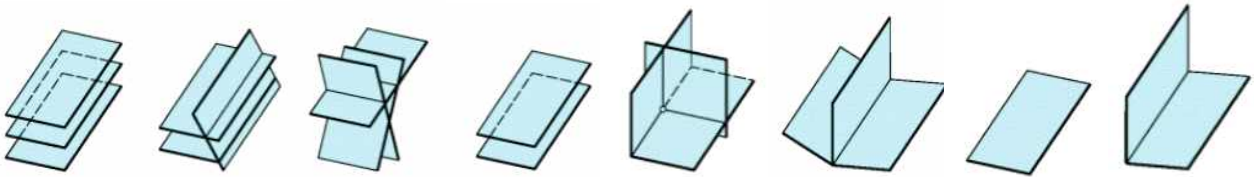
- ① 두 직선이 평행 : 교점이 없다 : 해가 없다.
- ② 두 직선이 한 점에서만 만난다 : 해가 유일
- ③ 두 직선이 일치한다 : 무수히 많은 교점 : 무수히 많은 해

[Note] 3개의 미지수를 갖는 연립일차방정식

$$\begin{aligned} a_1x + b_1y + c_1z &= d_1 \\ a_2x + b_2y + c_2z &= d_2 \\ a_3x + b_3y + c_3z &= d_3 \end{aligned}$$

⇒ 세 평면식의 교점이 해이다. 따라서 해 (x, y, z) 는 다음 세 가지 중 하나이다.

- ① 해가 없다
- ② 세 평면이 한 점에서만 만난다 : 해가 유일
- ③ 무수히 많은 교점 : 무수히 많은 해



[Note]

◆ 모든 연립일차방정식의 해는 다음 세 가지 중 하나이다.

- ① 해가 없다 ② 해가 유일하다 ③ 무수히 많은 해를 갖는다.

예제 2 예제 3 예제 4 예제 5 각자!!!

■ 정의

■ 연립일차방정식의 숫자들의 배열인 다음 행렬을 **첨가행렬(augmented matrix)**이라 한다.

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix} \quad \text{또는} \quad \left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right)$$

■ 정의 1(1.3절)

- **행렬(matrix)**은 숫자들의 직사각형 배열이다.
- 배열 안에 있는 숫자들을 행렬의 **원소(entry)**라 한다.
- 행렬의 수평선을 **행(row)**이라 하고, 수직선을 **열(column)**이라 한다.

■ 정의 [기본 행연산(elementary row operation)]

■ **기본 행연산(elementary row operation)** : 첨가행렬(일반적으로 행렬 A)에 대한 다음 연산

1. 한 행에 0이 아닌 상수 c 를 곱하기
2. 두 행을 바꾸기
3. 한 행에 상수 c 를 곱한 후 다른 행에 더하기

예제 6 연립방정식의 해를 첨가행렬을 이용하여 기본행연산으로 구하자.

$$\begin{cases} x + y + 2z = 9 \\ 2x + 4y - 3z = 1 \\ 3x + 6y - 5z = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & | & 9 \\ 2 & 4 & -3 & | & 1 \\ 3 & 6 & -5 & | & 0 \end{pmatrix}$$

⇒ 첫 번째 식에 -2 를 곱해서 두 번째 식에 더한다.(더한 결과의 식은 두 번째에 쓴다.)

$$\begin{cases} x + y + 2z = 9 \\ 2y - 7z = -17 \\ 3x + 6y - 5z = 0 \end{cases} \Leftrightarrow$$

⇒ 첫 번째 식에 -3 을 곱해서 세 번째 식에 더한다.(더한 결과의 식은 세 번째에 쓴다.)

$$\begin{cases} x + y + 2z = 9 \\ 2y - 7z = -17 \\ 3y - 11z = -27 \end{cases} \Leftrightarrow$$

⇒ 두 번째 식에 $\frac{1}{2}$ 를 곱한다.

$$\begin{cases} x + y + 2z = 9 \\ y - \frac{7}{2}z = -\frac{17}{2} \\ 3y - 11z = -27 \end{cases} \Leftrightarrow$$

⇒ 두 번째 식에 -3 을 곱해서 세 번째 식에 더한다.(더한 결과의 식은 세 번째에 쓴다.)

$$\begin{cases} x + y + 2z = 9 \\ y - \frac{7}{2}z = -\frac{17}{2} \\ -\frac{1}{2}z = -\frac{3}{2} \end{cases} \Leftrightarrow$$

⇒ 세 번째 식에 -2 를 곱한다.

$$\begin{cases} x + y + 2z = 9 \\ y - \frac{7}{2}z = -\frac{17}{2} \\ z = 3 \end{cases} \Leftrightarrow$$

⇒ 두 번째 식에 -1 을 곱해서 첫 번째 식에 더한다.(더한 결과의 식은 첫 번째에 쓴다.)

$$\begin{cases} x + \frac{11}{2}z = \frac{35}{2} \\ y - \frac{7}{2}z = -\frac{17}{2} \\ z = 3 \end{cases} \Leftrightarrow$$

⇒ 세 번째 식에 $-\frac{11}{2}$ 을 곱해서 첫 번째 식에 더한다.(더한 결과의 식은 첫 번째에 쓴다.)

$$\begin{cases} x = 1 \\ y - \frac{7}{2}z = -\frac{17}{2} \\ z = 3 \end{cases} \Leftrightarrow$$

⇒ 세 번째 식에 $\frac{7}{2}$ 을 곱해서 두 번째 식에 더한다.(더한 결과의 식은 두 번째에 쓴다.)

$$\begin{cases} x = 1 \\ y = 2 \\ z = 3 \end{cases} \Leftrightarrow$$

1.2 가우스 소거법

■ 정의

■ 다음 조건을 만족하는 행렬을 기약 행사다리꼴(RREF : reduced row echelon form)이라 한다.

① 0이 아닌 원소를 갖는 행에서 맨 처음 나오는 0이 아닌 수는 1이어야 한다.

이것을 **선도 1(leading 1)**이라 부른다.

② 모든 원소가 0인 행은 행렬의 맨 밑으로 내려가야 한다.

③ 0이 아닌 원소를 갖는 연속된 두 행은 밑에 있는 행의 선도 1이 위에 있는 행의 선도 1보다 오른쪽에 있다.

④ 선도 1이 있는 열의 나머지 원소들은 모두 0이다.

■ 위의 조건에서 ①, ②, ③을 만족하는 행렬을 **행사다리꼴(REF: row echelon form)**이라 한다.

예제 1

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & 0 & 7 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 0 & 1 & -2 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

예제 2 각자!!!

Ex 기본 행연산을 이용하여 다음 행렬을 기약 행사다리꼴로 만들어라. :

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & -2 & 0 \\ 2 & 4 & -10 & 6 \\ 2 & 4 & -5 & 6 \end{pmatrix}$$

Ex 기본 행연산을 이용하여 다음 행렬을 기약 행사다리꼴로 만들어라. : **각자!!!**

$$\begin{pmatrix} -2 & 1 & 1 & 4 \\ 1 & -1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & -1 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 7 \\ 0 & 1 & 0 & 14 \\ 0 & 0 & 1 & 4 \end{pmatrix}$$

▶ P.15~P16(11판은 p.13~13) 소거법 설명: 기본 행연산으로 기약행사다리꼴 만드는 과정 : 각자!!!

예제 3 각자!!!

예제 4 미지수 x, y, z 에 대한 연립방정식의 첨가행렬에 기본 행연산으로 다음 기약 행사다리꼴을 얻었다. 연립방정식의 해를 구하여라. 또 해집합은 무엇을 나타내는지 말하라.

$$(a) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad (b) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 1 & -4 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad (c) \begin{pmatrix} 1 & -5 & 1 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

[풀이] (a) $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \Leftrightarrow$

$$(b) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 1 & -4 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} x + 3z = -1 \\ y - 4z = 2 \end{cases} \quad \begin{array}{l} \text{: 이 식에서 } x \text{와 } y \text{는 첨가행렬에서} \\ \text{선도 1에 대응된다.} \\ \text{이를 선도변수라 한다.} \\ \text{나머지 변수들은 자유변수라 한다.} \end{array}$$

\Rightarrow 자유변수를 매개변수로 취급하여 임의의 값 t 로 놓고 x 와 y 를 구한다. : 즉, $z = t$

\Rightarrow 선도변수를 자유변수로 표현하자.

$$x = -1 - 3z = -1 - 3t, \quad y = 2 + 4z = 2 + 4t$$

즉, 해는 $x = -1 - 3t, \quad y = 2 + 4t, \quad z = t$ (: 이 해는 t 에 따라 무수히 많은 값을 가진다.)

이 해를 벡터로 표현하면 :

해집합이 나타내는 것은 :

$$(c) \text{첨가행렬에 대응하는 방정식} \Leftrightarrow x - 5y + z = 4$$

따라서 선도변수 :

자유변수 :

■ 정의 1

■ 연립일차방정식이 무수히 많은 해를 가질 때 매개변수로 표현된 해집합 : **일반해(general solution)**

■ 정의

- 기본 행연산을 이용하여 첨가행렬을 행사다리꼴로 만드는 것 : **가우스 소거법**
- 기본 행연산을 이용하여 첨가행렬을 기약 행사다리꼴로 만드는 것 : **가우스-요르단 소거법**

예제 5 가우스-요르단 소거법으로 다음을 풀어라.

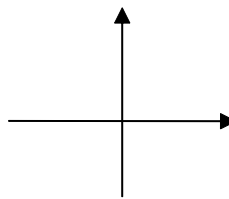
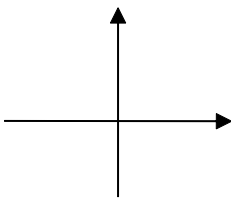
$$\begin{cases} x_1 + 3x_2 - 2x_3 + 2x_5 = 0 \\ 2x_1 + 6x_2 - 5x_3 - 2x_4 + 4x_5 - 3x_6 = -1 \\ 5x_3 + 10x_4 + 15x_6 = 5 \\ 2x_1 + 6x_2 + 8x_4 + 4x_5 + 18x_6 = 6 \end{cases}$$

[풀이]

■ 정의

- 상수 항이 모두 0인 연립일차방정식을 **동차 연립일차방정식**이라고 한다. (: $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$)
- 동차 연립일차방정식은 반드시 $x_1 = 0, x_2 = 0, \dots, x_n = 0$ 인 해를 갖는다.
- 이 해를 **자명해(trivial solution)**라고 한다.
- 이 외의 다른 해가 있다면 이를 **비자명해(nontrivial solution)**라고 한다.

[Note] 연립방정식 $\begin{cases} a_1x + b_1y = 0 \\ a_2x + b_2y = 0 \end{cases}$ 의 해 :



□ 정리 1.2.1

- ◆ 동차 연립일차방정식이 n 개의 미지수를 갖고,
연립방정식의 첨가행렬의 기약 행사다리꼴이 r 개의 0 아닌 행을 갖는다.(선도 1의 개수가 r 개)
 \Rightarrow 연립방정식은 $n-r$ 개의 자유변수를 갖는다.

□ 정리 1.2.2

- ◆ 동차연립방정식에서 방정식보다 미지수가 더 많으면 연립방정식은 무수히 많은 해를 갖는다.

예 제 6 예 제 7 예 제 8 각자!!!

1.3 행렬과 행렬 연산

■ 정의 1

- **행렬(matrix)**은 숫자들의 직사각형 배열이다.
- 배열 안에 있는 숫자들을 행렬의 **원소(entry)**라 한다.

예제 1 $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 0 \\ -1 & 4 \end{pmatrix}, \quad (2 \ 1 \ 0 \ -3), \quad \begin{pmatrix} e & \pi & -\sqrt{2} \\ 0 & \frac{1}{2} & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad (4)$

■ 정의

- 행렬의 크기는 **행(row/수평선)**의 개수 \times **열(column/수직선)**의 개수로 표현한다.

Ex 예제 1의 행렬의 크기:

[Note]

- ♦ 일반적으로 $m \times n$ 행렬은 다음과 같이 나타낸다.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad \text{또는} \quad A = (a_{ij})_{m \times n} \quad \text{또는} \quad A = (a_{ij})$$

- ♦ A 의 i 행과 j 열에 있는 원소는 $(A)_{ij}$ 로 나타내기도 한다.
따라서 위의 표현에서 $(A)_{ij} = a_{ij}$ 이다.

■ 정의

- $1 \times n$ 행렬은 **행벡터(row vector)**, $m \times 1$ 행렬은 **열벡터(column vector)**라 부르기도 한다.

[Note] 행벡터와 열벡터는 두 개의 첨자 표시가 필요 없으므로 다음과 같이 나타낸다.

$$\mathbf{a} = (a_1 \ a_2 \ \cdots \ a_n), \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

■ 정의

- **정방행렬(정사각형행렬/square matrix)** : 행과 열의 개수가 같은 행렬
- 크기 n 의 정방행렬(n 차 정방행렬) : $n \times n$ 행렬
- n 차 정방행렬의 **주대각선(main diagonal)** : 원소 $a_{11}, a_{22}, \cdots, a_{nn}$ 이 위치한 대각선
대각원소 : 원소 $a_{11}, a_{22}, \cdots, a_{nn}$

■ 정의 2

$A = (a_{ij}), B = (b_{ij}) : m \times n$ 행렬

- 두 행렬이 같다. 즉, $A = B \Leftrightarrow$ 모든 $1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$ 에 대해 $a_{ij} = b_{ij}$

예제 2 $A = \begin{pmatrix} 2 & a \\ b & x \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$ 이고 $A = B$ 일 때 a, b, x 를 구하여라.

[풀이]

■ 정의 3/4

$A = (a_{ij}), B = (b_{ij})$ 가 $m \times n$ 행렬, c : 스칼라

- 두 행렬의 합 : $A + B = (a_{ij} + b_{ij})$

- 스칼라곱 : $cA = (ca_{ij})$

예제 4

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 1 & 3 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 7 \\ -1 & 3 & -5 \end{pmatrix}$$

(1) $A + B =$

(2) $2A =$

(3) $A - 3B =$

■ 정의 5

$A = (a_{ij}) : m \times r$ 행렬, $B = (b_{ij}) : r \times n$ 행렬

- 두 행렬의 곱 AB 는 $m \times n$ 행렬이고 그 원소는 다음과 같이 정의된다.

$$(AB)_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + a_{i3}b_{3j} + \cdots + a_{ir}b_{rj}$$

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2r} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ir} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1j} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2j} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ b_{r1} & b_{r2} & \cdots & b_{rj} & \cdots & b_{rn} \end{pmatrix}$$

예제 5] 다음 두 행렬의 곱 AB 와 BA 를 구하여라.

$$(1) A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 2 & 6 & 0 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 4 & 3 \\ 0 & -1 & 3 & 1 \\ 2 & 7 & 5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$(2) A = (1 \ 2 \ 3), B = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix}$$

[풀이]

■ 정의 $m \times n$ 행렬 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$ 에 대하여

■ A 의 행(row)으로 만들어지는 R^n 의 벡터

$$\begin{aligned} \mathbf{r}_1 &= (a_{11} \ a_{12} \ \cdots \ a_{1n}) \\ \mathbf{r}_2 &= (a_{21} \ a_{22} \ \cdots \ a_{2n}) \\ &\vdots \\ \mathbf{r}_m &= (a_{m1} \ a_{m2} \ \cdots \ a_{mn}) \end{aligned}$$

: A 의 행벡터(row vectors)라 하고,
($1 \times n$ 행렬/ $1 \times n$ 벡터)

■ A 의 열(column)로 만들어지는 R^m 의 벡터

$$\mathbf{c}_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} \quad \mathbf{c}_2 = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix} \quad \cdots \quad \mathbf{c}_n = \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix}$$

: A 의 열벡터(column vectors)라 한다.
($m \times 1$ 행렬/ $m \times 1$ 벡터)

[Note]

◆ $m \times r$ 행렬 A 의 행벡터 : $\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \dots, \mathbf{r}_m$,

$r \times n$ 행렬 B 의 열벡터 : $\mathbf{c}_1, \mathbf{c}_2, \dots, \mathbf{c}_n$

\Rightarrow ◆ $AB = A(\mathbf{c}_1 \ \mathbf{c}_2 \ \cdots \ \mathbf{c}_n) = (A\mathbf{c}_1 \ A\mathbf{c}_2 \ \cdots \ A\mathbf{c}_n)$: AB 는 열별로 계산

즉, AB 의 j 번째 열 = A (B 의 j 번째 열)

◆ $AB = \begin{pmatrix} \mathbf{r}_1 \\ \mathbf{r}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{r}_m \end{pmatrix} B = \begin{pmatrix} \mathbf{r}_1 B \\ \mathbf{r}_2 B \\ \vdots \\ \mathbf{r}_m B \end{pmatrix}$: AB 는 행별로 계산
즉, AB 의 i 번째 행 = (A 의 i 번째 행) B

◆ <행렬곱의 내적표현: 3.2절>

$$AB = \begin{pmatrix} \mathbf{r}_1 \\ \mathbf{r}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{r}_m \end{pmatrix} (\mathbf{c}_1 \ \mathbf{c}_2 \ \cdots \ \mathbf{c}_n) = \begin{pmatrix} \mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{c}_1 & \mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{c}_2 & \cdots & \mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{c}_n \\ \mathbf{r}_2 \cdot \mathbf{c}_1 & \mathbf{r}_2 \cdot \mathbf{c}_2 & \cdots & \mathbf{r}_2 \cdot \mathbf{c}_n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \mathbf{r}_m \cdot \mathbf{c}_1 & \mathbf{r}_m \cdot \mathbf{c}_2 & \cdots & \mathbf{r}_m \cdot \mathbf{c}_n \end{pmatrix}$$

■ 정의 6

A_1, A_2, \dots, A_r : 같은 크기의 행렬, c_1, c_2, \dots, c_r : 스칼라

■ 다음을 행렬 A_1, A_2, \dots, A_r 의 선형결합(일차결합/linear combination)이라 한다.

$$c_1 A_1 + c_2 A_2 + \cdots + c_r A_r$$

이때 c_1, c_2, \dots, c_r 을 위 선형결합의 계수라 한다.

□ 정리 1.3.1

■ $A : m \times n$ 행렬, $\mathbf{x} : n \times 1$ 열벡터(행렬)

$\Rightarrow A\mathbf{x}$ 는 계수가 \mathbf{x} 의 원소들인 A 의 열벡터들의 선형결합으로 표현된다.

$$[\text{증명}] \quad A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = (\mathbf{c}_1 \ \mathbf{c}_2 \ \cdots \ \mathbf{c}_n), \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow A\mathbf{x} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n \end{pmatrix} = x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix} + \cdots + x_n \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix} = x_1 \mathbf{c}_1 + x_2 \mathbf{c}_2 + \cdots + x_n \mathbf{c}_n$$

$$[\text{예제 8}] \quad \begin{pmatrix} -1 & 3 & 2 \\ 1 & 2 & -3 \\ 2 & 1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -9 \\ -3 \end{pmatrix} \quad \Leftrightarrow \quad A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

오른쪽의 벡터 \mathbf{b} 를 A 행렬의 열벡터들의 선형결합으로 나타내어라.

[풀이]

[Note] 연립일차방정식의 행렬표현

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} \Leftrightarrow A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

□ 정리 3.4.3

 $A : m \times n$ 행렬동차연립방정식 $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 의 해집합은 A 의 모든 행벡터에 직교하는 R^n 의 벡터들로 구성된다.

[증명] A 의 행벡터 : $\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \dots, \mathbf{r}_m \Rightarrow A\mathbf{x} = \begin{pmatrix} \mathbf{r}_1 \\ \mathbf{r}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{r}_m \end{pmatrix} \mathbf{x} = \begin{pmatrix} \mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{x} \\ \mathbf{r}_2 \cdot \mathbf{x} \\ \vdots \\ \mathbf{r}_m \cdot \mathbf{x} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$

■ 정의 7

■ $A = (a_{ij}) : m \times n$ 행렬 A 의 전치행렬(transpose of A), A^T ,은 다음과 같이 정의한다.

$$(A^T)_{ij} = a_{ji}$$

예제 11

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 4 \\ 5 & 6 \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{pmatrix}^T =$$

1.4 역행렬

□ 정리 1.4.1 [행렬 연산의 성질들]

행렬들이 아래 연산들이 실행될 수 있는 크기를 갖고 있다고 가정한다.

- (a) $A + B = B + A$
- (b) $A + (B + C) = (A + B) + C$
- (c) $A(BC) = (AB)C$
- (d)(f) $A(B \pm C) = AB \pm AC$
- (e)(g) $(B \pm C)A = BA \pm CA$
- (h)(i) $a(B \pm C) = aB \pm aC$
- (j)(k) $(a \pm b)C = aC \pm bC$
- (l) $a(bC) = (ab)C$
- (m) $a(BC) = (aB)C = B(aC)$

■ 정의

■ 영행렬(zero matrix) : 모든 원소가 0인 행렬

기호 : O 또는 $O_{m \times n}$ 으로 표시

Ex $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, (0)$

□ 정리 1.4.2 [영행렬의 성질]

c 가 스칼라이고 행렬들은 연산을 실행할 수 있는 크기를 갖는다.

- (a) $A + O = O + A = A$
- (b) $A - O = A$
- (c) $A - A = A + (-A) = O$
- (d) $OA = O$
- (e) $cA = O$ 이면 $c = 0$ 또는 $A = O$ 이다.

예제 3 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$

$$\Rightarrow AB = \qquad AC =$$

예제 4 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 3 & 7 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

$$\Rightarrow AB =$$

[Note]

- ♦ $AB = AC \Rightarrow B = C$: 참, 거짓
- ♦ $AB = O \Rightarrow A = O$ 또는 $B = O$: 참, 거짓

■ 정의

- 단위행렬(unit matrix/항등행렬(identity matrix)) : 정방행렬의 주 대각선의 원소들은 모두 1이고 나머지 원소들은 모두 0인 행렬
- 기호 : I 또는 I_n 으로 표시

Ex (1), $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

□ 정리

- ♦ $A : m \times n$ 행렬 $\Rightarrow AI_n = A$ 이고 $I_m A = A$

■ 정의 1

- A 가 정방행렬이고 $AB = BA = I$ 를 만족하는 같은 크기의 행렬 B 가 존재하면 A 는 가역(invertible), 또는 정칙(nonsingular)이라고 하고, B 를 A 의 역행렬(inverse)이라고 한다.
- 만약 그와 같은 행렬 B 가 존재하지 않으면 A 는 특이행렬(singular/singular matrix)이라고 한다.

[Note]

- ♦ $AB = BA = I \Rightarrow A$ 와 B 는 서로 역행렬이다.
- ♦ 한 행이나 한 열이 모두 0인 행렬은 특이행렬이다.

예제 6 $A = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 0 \\ 2 & 5 & 0 \\ 3 & 6 & 0 \end{pmatrix}$ 일 때 $AB = BA = I$ 인 행렬 B 가 존재하는가?

[풀이] $\mathbf{c}_1, \mathbf{c}_2, \mathbf{0}$ 을 A 의 열벡터라 하자. B 가 임의의 3×3 행렬이라면

$$\Rightarrow BA = B(\mathbf{c}_1 \mathbf{c}_2 \mathbf{0}) = (B\mathbf{c}_1 \ B\mathbf{c}_2 \ \mathbf{0}) \neq I$$

□ 정리 1.4.4

- B 와 C 가 A 의 역행렬 $\Rightarrow B = C$

[증명] B 가 A 의 역행렬이므로 $BA = I$ 이다. 양변의 오른쪽에 C 를 곱하자.

[Note]

- ♦ A 가 가역이면 A 의 역행렬은 유일하다. A 의 역행렬을 A^{-1} 로 표시한다. 따라서,

$$AA^{-1} = I, \quad A^{-1}A = I$$

□ 정리 1.4.5

- 2×2 행렬 $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ 가 가역일 필요충분조건은 $ad - bc \neq 0$ 이고,

$$A^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix} = \frac{1}{\det(A)} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

$$[\text{증명}] \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x & y \\ z & w \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} ax+bz=1 \\ cx+dz=0 \end{cases} \quad \begin{cases} ay+bw=0 \\ cy+dw=1 \end{cases}$$

예제 7 $A = \begin{pmatrix} 6 & 1 \\ 5 & 2 \end{pmatrix} \Rightarrow A^{-1} =$

$B = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 3 & -6 \end{pmatrix} \Rightarrow B^{-1} =$

□ 정리 1.4.6

- A, B : 같은 크기의 가역 행렬

$\Rightarrow AB$ 는 가역이고,

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

[증명]

예제 9 각자!!

■ 정의

- A 가 정방행렬일 때 음이 아닌 정수 n 에 대한 행렬의 거듭제곱은 다음과 같이 정의한다.

$$A^0 = I, \quad A^n = AA \cdots A \quad [n\text{개의 곱}]$$

- A 가 가역일 때 음의 정수에 대한 거듭제곱은 다음과 같이 정의한다. n 이 양의 정수 일 때

$$A^{-n} = (A^{-1})^n = A^{-1}A^{-1} \cdots A^{-1} \quad [n\text{개의 곱}]$$

[Note] A 가 정방행렬일 때 음이 아닌 지수에 대하여 다음 법칙들이 성립한다.

$$A^r A^s = A^{r+s}, \quad (A^r)^s = A^{rs}$$

□ 정리 1.4.7

A : 가역, n : 음이 아닌 정수

(a) A^{-1} 도 가역이고 $(A^{-1})^{-1} = A$ 이다.

(b) A^n 도 가역이고 $(A^n)^{-1} = A^{-n} = (A^{-1})^n$ 이다.

(c) 임의의 0이 아닌 스칼라 k 에 대해 kA 도 가역이고 $(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$ 이다.

[증명]

예제 10 각자!!

[Note] $(A+B)^2 = (A+B)(A+B) = A^2 + AB + BA + B^2 \neq A^2 + 2AB + B^2$

■ 정의 <행렬 다항식>

$A : n \times n$ 정방행렬, $p(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \cdots + a_mx^m$: 임의의 다항식

- A 에 대한 행렬다항식 $p(A)$ 를 다음과 같이 정의한다.

$$p(A) = a_0I + a_1A + a_2A^2 + \cdots + a_mA^m \quad \Leftarrow \quad n \times n \text{ 행렬}$$

예제 12 $p(x) = x^2 - 2x - 5$, $A = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$ 일 때 $p(A)$ 를 구하여라.

[풀이]

□ 정리 1.4.8

다음 행렬들은 연산을 실행할 수 있는 크기를 갖는다.

(a) $(A^T)^T = A$

(b)(c) $(A \pm B)^T = A^T \pm B^T$

(d) $(kA)^T = kA^T$

(f) $(AB)^T = B^T A^T$

□ 정리 1.4.9

- A 가 가역이면 A^T 도 가역이고

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

[증명]

1.5 기본행렬과 A^{-1} 구하기

[Note] 복습 <기본 행연산(elementary row operation)>

- ◆ 행렬 A 에 대한 다음 연산을 기본 행연산(elementary row operation)이라 한다.

1. 한 행에 0이 아닌 상수 c 를 곱하기
2. 두 행을 바꾸기
3. 한 행에 상수 c 를 곱한 후 다른 행에 더하기

■ 정의 1

- 두 행렬 A 와 B 는 **행동등(row equivalent)** \Leftrightarrow 서로 기본 행연산을 통하여 얻을 수 있다.

■ 정의 2

- **기본행렬(elementary matrix)** E : 단위행렬 I 에 기본 행연산을 한번만 수행하여 얻은 행렬

예제 1

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -3 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

□ 정리 1.5.1

- E : 단위행렬 I_m 에 기본 행연산을 한 번 실행하여 얻은 기본행렬
 ■ A : $m \times n$ 행렬
 $\Rightarrow EA$ 는 A 에 같은 기본 행연산을 한 것과 같다. (E 는 행렬 A 의 “왼쪽”에 곱한다.)

예제 2

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 3 \\ 2 & -1 & 3 & 6 \\ 1 & 4 & 4 & 0 \end{pmatrix}, \quad E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow EA =$$

[Note]

- ◆ 기본행렬 E 에 (E 를 얻으려고 수행한 것과 같은 종류의) 기본행연산을 해서 I 를 얻을 수 있다.

- (1) E : I 의 i 행에 c 를 곱한 행렬 $\Rightarrow E$ 의 i 행에 $\frac{1}{c}$ 를 곱한다.
 (2) E : I 의 두 행, i 행과 j 행을 바꾼 행렬 $\Rightarrow E$ 의 i 행과 j 행을 바꾼다.
 (3) E : I 의 i 행에 c 를 곱한 후 j 행에 더한다. $\Rightarrow E$ 의 i 행에 $-c$ 를 곱한 후 j 행에 더한다.

□ 정리 1.5.2

- 기본행렬은 가역이고, 그 역행렬도 가역이며 같은 형태의 기본행렬로 나타난다.

[증명] (1) E : I 의 i 행에 c 를 곱한 행렬,

$$E_0 : I \text{의 } i \text{행에 } \frac{1}{c} \text{를 곱한 행렬, } \Rightarrow E_0 E = I \text{ 이고, } E E_0 = I \Rightarrow E^{-1} = E_0$$

(2) $E : I$ 의 두 행, i 행과 j 행을 바꾼 행렬, $E_0 :$

(3) $E : I$ 의 i 행에 c 를 곱한 후 j 행에 더한다. $E_0 :$

□ 정리 1.5.3

A 가 $n \times n$ 행렬이면, 다음 명제들은 동등하다.

- (a) A 는 가역이다.
- (b) $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 은 자명해만을 갖는다.
- (c) A 의 기약 행사다리꼴은 I_n 이다.
- (d) A 는 기본행렬들의 곱으로 나타낼 수 있다.

[증명] (a) \Rightarrow (b) \Rightarrow (c) \Rightarrow (d) \Rightarrow (a)

(a) \Rightarrow (b) A 는 가역행렬이고, \mathbf{x}_0 를 $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 의 해라 하자.

\Rightarrow

(b) \Rightarrow (c) $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 이 다음의 연립방정식이고, 자명해만 갖는다고 하자.

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 & + \cdots a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 & + \cdots a_{2n}x_n = 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 & + \cdots a_{nn}x_n = 0 \end{cases}$$

\Rightarrow 첨가행렬의 기약행사다리꼴 :

(c) \Rightarrow (d) A 의 기약 행사다리꼴이 I_n 이라 하자.

즉, A 에 기본 행연산을 시행하여 얻은 기약 행사다리꼴이 I_n 이다.

(d) \Rightarrow (a) 기본행렬들은 가역이므로, 기본행렬들의 곱인 A 는 가역행렬이다.

[Note] <기본행연산으로 역행렬 구하기>

♦ A 는 가역행렬 $\Rightarrow A^{-1}$ 도 가역 $\therefore A^{-1}$ 는 기본행렬들의 곱으로 나타낼 수 있다.

$$A^{-1} = E_k E_{k-1} \cdots E_2 E_1 \text{ 이라 하자.}$$

$$\Rightarrow E_k E_{k-1} \cdots E_2 E_1 A = I \text{ 이고, } E_k E_{k-1} \cdots E_2 E_1 I = A^{-1}$$

(A 에 기본행연산 한 것)

(I 에 기본행연산 한 것)

♦ 기본 행연산으로 역행렬을 구하기.

[단계 1] 행렬 A 와 I 를 다음과 같이 쓴다. ($A | I$)

[단계 2] 왼쪽의 행렬이 단위행렬이 될 때까지 기본 행연산을 한다.

즉, $(E_k E_{k-1} \cdots E_2 E_1 A | E_k E_{k-1} \cdots E_2 E_1 I) = (I | A^{-1})$: 오른쪽의 행렬이 역행렬.

[예제 4] $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 5 & 3 \\ 1 & 0 & 8 \end{pmatrix}$ 의 역행렬을 구하여라.

[풀이]

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 5 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 8 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \Rightarrow$$

[Note]

기본행연산으로 역행렬을 구하는 과정에서 ($A | I$)에 기본 행연산을 시행하여 왼쪽이 단위행렬이 될 수 없으면 행렬 A 는 가역이 아니다.

[예제 5] 각자!!

1.6 연립일차방정식과 역행렬에 관한 여러 가지 결과

□ 정리 1.6.1

■ 연립일차방정식의 해집합은 다음 세 가지 중 하나이다.

- ① 해가 없다. ② 단 하나의 해를 갖는다. ③ 무수히 많은 해를 갖는다.

□ 정리 1.6.2

■ $A : n \times n$ 인 가역행렬, $\mathbf{b} : n \times 1$ 행렬

\Rightarrow 연립일차방정식 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 는 유일해 $\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b}$ 를 갖는다.

[증명]

예제 1 다음 연립일차방정식을 풀어라.
$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 5 \\ x_1 + 5x_2 + 3x_3 = 3 \\ x_1 + \quad + 8x_3 = 17 \end{cases}$$

[풀이]

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 5 & 3 \\ 1 & 0 & 8 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 5 \\ 3 \\ 17 \end{pmatrix} \text{ 일 때 방정식은 } A\mathbf{x} = \mathbf{b} \text{이다.}$$

1.5절의 예제 4에서 $A^{-1} = \begin{pmatrix} -40 & 16 & 9 \\ 13 & -5 & -3 \\ 5 & -2 & -1 \end{pmatrix}$ 이므로,

$$\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b} =$$

[Note]

◆ 연립방정식 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}_1, A\mathbf{x} = \mathbf{b}_2, \dots, A\mathbf{x} = \mathbf{b}_k$ 가 모두 같은 계수행렬 A 를 갖는다.

\Rightarrow 계수행렬 A 에 행렬 $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_k$ 를 첨가한 행렬 $(A | \mathbf{b}_1 | \mathbf{b}_2 | \dots | \mathbf{b}_k)$ 에
가우스-요르단 소거법을 이용하면 k 개의 방정식을 한 번에 풀 수 있다.

예제 2 각자!!! (나중에 이런 방식으로 문제 풀 것임)

□ 정리 1.6.3

■ A : 정방행렬

(a) 정방행렬 B 가 $BA = I$ 만족 $\Rightarrow B = A^{-1}$ (A 는 가역)

(b) 정방행렬 B 가 $AB = I$ 만족 $\Rightarrow B = A^{-1}$ (A 는 가역)

[증명] (a) \mathbf{x}_0 를 $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 의 해라 하자. 즉, $A\mathbf{x}_0 = \mathbf{0}$

\Rightarrow

□ 정리 1.6.5

■ A 와 B 는 같은 크기의 정방행렬이고, AB 는 가역이다. $\Rightarrow A$ 와 B 는 가역

[증명] AB 가 가역이면, 어떤 행렬 C 에 대해, $(AB)C = I$, $C(AB) = I$

$\Rightarrow A(BC) = I \quad \Rightarrow$ 정리 1.6.3에 의해 A 는 가역이다.

$(CA)B = I \quad \Rightarrow$ 정리 1.6.3에 의해 B 는 가역이다.

□ 정리 1.6.4

■ $A : n \times n$ 행렬, 다음 명제들은 동등하다.

(a) A 는 가역이다.

(b) $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 은 자명해만을 갖는다.

(c) A 의 기약 행사다리꼴은 I_n 이다.

(d) A 는 기본행렬들의 곱으로 나타낼 수 있다.

(e) $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 는 모든 $n \times 1$ 행렬 \mathbf{b} 에 대해 일치한다.

(f) $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 는 모든 $n \times 1$ 행렬 \mathbf{b} 에 대해 유일한 해를 갖는다.

[증명] 정리 1.5.3에서 (a) (b) (c) (d)는 동등하다. 따라서 (a) \Rightarrow (f) \Rightarrow (e) \Rightarrow (a)를 증명하자.

(a) \Rightarrow (f) 정리 1.6.2

(f) \Rightarrow (e) 성립

(e) \Rightarrow (a) (e)를 가정하면, $\mathbf{b}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$, $\mathbf{b}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$, \dots , $\mathbf{b}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ 때도 성립.

1.7 대각행렬, 삼각행렬, 대칭행렬

■ 정의

■ 대각행렬(diagonal matrix) : 주 대각선 이외의 모든 원소가 0인 정방행렬

[Note]

$$D = \begin{pmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_n \end{pmatrix} \Rightarrow D^{-1} = \begin{pmatrix} 1/d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1/d_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1/d_n \end{pmatrix}, \quad D^k = \begin{pmatrix} d_1^k & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2^k & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_n^k \end{pmatrix}$$

$$[Note] \quad \mathbf{A}D = (\mathbf{c}_1, \mathbf{c}_2, \dots, \mathbf{c}_n)D = (\lambda_1 \mathbf{c}_1, \lambda_2 \mathbf{c}_2, \dots, \lambda_n \mathbf{c}_n) \quad \mathbf{D}A = D \begin{pmatrix} \mathbf{r}_1 \\ \mathbf{r}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{r}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \mathbf{r}_1 \\ \lambda_2 \mathbf{r}_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \mathbf{r}_n \end{pmatrix}$$

■ 정의

- 상삼각행렬(upper triangular matrix) : 주 대각선 아래쪽의 모든 원소가 0인 정방행렬
- 하삼각행렬(lower triangular matrix) : 주 대각선 위쪽의 모든 원소가 0인 정방행렬

Ex

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ 0 & 0 & a_{33} & a_{34} \\ 0 & 0 & 0 & a_{44} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 & 0 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & 0 \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{pmatrix}$$

□ 정리 1.7.1 : 각자 확인!!!

■ 정의 1

- 대칭행렬(symmetric matrix) : 정방행렬 A 가 $A^T = A$ 를 만족하는 행렬
- 반대칭행렬(skew-symmetric matrix) : 정방행렬 A 가 $A^T = -A$ 를 만족하는 행렬

[Note]

- ♦ A 가 대칭행렬 $\Rightarrow (A)_{ij} = (A)_{ji}$
- ♦ 대칭행렬은 주대각선을 중심으로 대칭인 원소들이 같다.
- ♦ 반대칭행렬은 주대각 원소가 모두 0이고,
주대각선을 중심으로 대칭인 원소들은 같은 절대값을 갖고, 서로 반대부호를 갖는다.

□ 정리 1.7.2/1.7.3/1.7.4/1.7.5

- A 와 B 는 크기가 같은 대칭행렬이고 k 는 임의의 스칼라이다.
 $\Rightarrow A^T, A \pm B, kA$ 는 모두 대칭행렬이다.
- A 와 B 는 크기가 같은 대칭행렬이고, $AB = BA \Rightarrow AB$ 는 대칭행렬
- A 는 가역인 대칭행렬 $\Rightarrow A^{-1}$ 도 대칭행렬
- A 는 가역행렬 $\Rightarrow AA^T$ 와 $A^T A$ 도 가역행렬

[Note]

$A : m \times n$ 행렬 $\Rightarrow A^T A : n \times n$ 행렬이고 대칭행렬
 $AA^T : m \times m$ 행렬이고 대칭행렬