## 3.1 Introduction to detedmenants

 $n\geq 2$  이상일때 [n\*n] 행렬  $A_{ij}$ 의 행렬식은  $\pm a_{1j}*det A_{1j}$ 와 같다. 즉 첫번째 행에서  $a_{11},-a_{12},...a_{1n}$ 에 위의 연산을 연산을 반복하면 A의 determinant 구할 수 있다.  $(det A_{ij})$ : 행렬 A에서 i행, j열을 제외하고 계산한 행렬식)

$$det A = a_{11} det A_{11} - a_{12} det A_{12} ... + (-1)^{n+1} a_{1n} det A_{1n} \ = \sum_{j=1}^{n} (-1)^{1+j} a_{1j} det A_{1j}$$

Cofactor: 위의 연산에서 Cofactor  $C_{ij}$ 는  $(-1)^{i+j}detA_{ij}$ 이다.(그냥 $\det$ 를 쉽게 표기하는 방식이라 보면 된다)

즉  $det A = "a_{11} det A_{11} - a_{12} det A_{12} + ... + (-1)^{n+1} a_{1n} det A_{1n}$ "은 " $a_{11}C_{11} + a_{12}C_{12} + ... + a_{1n}C_{1n}$ "처럼 표현할 수 있다.

#### Theorem 1

[n\*n] 행렬의 행렬식은 어떠한 행이나 열의 cofactor expansion으로도 구할 수 있다.

- 위와 같이 1번행이 아니라 어떠한 행에 cofactor expansion을 취해도 결과는 동일하다.  $det A = a_{i1} det A_{i1} + a_{i2} det A_{i2} ... a_{in} det A_{in}$
- 아래와 같이 특정 열에 취해도 결과는 동일하다.  $det A = a_{1j} det A_{1j} + a_{2j} det A_{2j} ... a_{nj} det A_{nj}$

## **Theorem 2**

행렬 A가 triangular matrix일때 det A는 A의 주대각 원소의 곱이다.

## **Properties of Determinants**

## Theorem 3

정방행렬 A에 한번의 행연산(scailing, replacement, interchange)을 하여 행렬 B를 만든다고 생각해보자

- Scailing:  $detB = k \cdot detA$
- Replacement: detB = detA
- Interchange: detB = -detA

이는 detEA = (detE)(detA)이기 때문이다.

## Theorem 4

det A 
eq 0이라면 A는 invertible하다.

#### Theorem 5

A가 정방행렬일때  $det A^T = det A$ 

사이즈가 2일때  $C_{j,1}=C_{1,j}$ 이고 3이상일때도 cofactor expansion으로 전개하면 [2\*2]행렬의 집합으로 쪼개지므로

## Theorem 6. Multiplicative property

A와 B가 정방행렬일때 detAB = (detA)(detB)

# Cramer's Rule, Volume, and Linear Transformations

 $A_i(\mathbf{b})$ : 행렬 A의 i번째 column을 vector  $\mathbf{b}$ 로 변경한 것이다.

$$A_i(\mathbf{b}) = [\mathbf{a_1}, \mathbf{a_2}, \mathbf{b}, ..., \mathbf{a_n}]$$

#### **Theorem 7 Cramer's Rule**

invertible한 [n\*n] 행렬 A와  $\mathbb{R}^n$ 에 속한 b에 대하여  $A\mathbf{x}=\mathbf{b}$ 를 만족하는 unique solution  $\mathbf{x}$ 의 각 원소는 다음과 같이 구할 수 있다.

$$\mathbf{x_i} = rac{\mathbf{det}\mathbf{A_i}(\mathbf{b})}{\mathbf{det}\mathbf{A}}$$

x를 구하는게 아니라 x의 각 entry를 구하는 방법임을 주의하자

- 1.  $AI_i(\mathbf{x}) = \mathbf{A}[\mathbf{e_1},...,\mathbf{x},...\mathbf{e_n}]$
- 2.  $[Ae_1, ..., Ax, ..., Ae_n]$
- 3.  $[a_1,...,Ax,...,a_n]$
- 4.  $A_i({\bf b})$

$$(det A)(det I_i(\mathbf{x})) = \mathbf{det} \mathbf{A_i}(\mathbf{b}) \ \therefore \mathbf{x_i} = \frac{\mathbf{det} \mathbf{A_i}(\mathbf{b})}{\mathbf{det} \mathbf{A}}$$

여기서  $det I_i(\mathbf{x})$ 는  $\mathbf{x_i}$ 와 같다.(replacement를 이용해 echelon form만들고 주대각의 곱)

Using Cramer's Rule to know  $A^{-1}$ 

- $A\mathbf{x}=\mathbf{e_j}$ ,  $\mathbf{x}=\mathbf{A}^{-1}\mathbf{e_j}$  여기서 x는  $A^{-1}$ 의 j번째 column임을 알 수 있다.
- $A^{-1}$ 의 (i, j) entry  $= \mathbf{x_i} = \frac{det A_i(e_j)}{det A}$ , 크래머 법칙을 사용해  $A^{-1}$ 의 특정 entry를 구할 수 있다.
- $det A_i(e_j) = (-1)^{j+i} det A_{ji} = C_{ji}$  A의 (j, i) enryt는 1, 그 column의 나머지는 0이므로 cofactor expansion이 간략화된다.

$$\therefore A^{-1} = rac{1}{\det A} egin{bmatrix} C_{11} & C_{21} & \dots & C_{n1} \\ C_{12} & C_{22} & \dots & C_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ C_{1n} & C_{2n} & \dots & C_{nn} \end{bmatrix}$$
 이러한 형태를 classical adjoint of A 혹은  $adjA$ 로 칭한다.(얼 핏 봐도 시간복잡도가 구리고 적용분야도 한정적이라 한다)

분야도 한정적이라 한다)

## Theorem 8.

정방행렬 A에 대하여
$$A^{-1}=rac{1}{det A}adjA$$

## Theorem 9.

[2\*2]행렬 A에 대하여 A의 column들로 이루어진 평행사변형의 넓이는 |det A|이다. 똑같은 방법으로 평행육면체의 부피도 구할 수 있다.

ex) 
$$\begin{bmatrix} 2 & 6 \\ 4 & 3 \end{bmatrix}$$
 의 넓이를 구해보자

replacement는 determinant를 변화시키지 않는데 이를 통해 적당히 바꾸면  $\begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -9 \end{bmatrix}$  요로코롬 되고 이 두

column으로 만들어진 사각형의 넓이는 18이다. 처음 
$$\begin{bmatrix} 2 & 6 \\ 4 & 3 \end{bmatrix}$$
 행렬의 행렬식 역시  $|2*3 - (24)| = 18$ 으로 동일한 것을 알 수 있다.

## Theorem 10.

 $\mathbb{R}^2$ -> $\mathbb{R}^2$ 로 보내는 행렬 A와  $\mathbb{R}^2$ 에 평행사변형 S가 있을때  $\{area of T(S)\} = |det(A)| \cdot \{area of S\}$ 평행사변형과 A 둘다 정방행렬이므로 정리 6(detAB = (detA)(detB))이 성립하기때문