

# 8강

## Range examples

$$A_1 = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}$$

- For any  $v \in \mathbb{R}^2$ , we have

$$Av = (v_1 + 2v_2, 2v_1 + 4v_2) = c(1, 2)$$

for some constant  $c$  Thus,  $R(A) = \{c(1, 2) \mid c \in \mathbb{R}\}$  and is a subspace with dimension of 1

→  $v$ 에 뭘 넣든지 간에  $c(1, 2)$ 라는 결과가 나오는 것이다. 이는 원점을 지나는 직선이다.

→ 그  $\dim$ 은 1이된다. 즉,  $\dim=2$ 인  $v$ 가  $R(A_1)$ 를 거치면  $\dim=1$ 이 되는 것이다.

→ 왜냐하면  $a_1, a_2$ 이 linearly independent하지 않기 때문이다.

이것은 차원이 줄어드는 example이다.

$$A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}$$

- it turns out that whole  $\mathbb{R}^2$  can be mapped onto with  $Ax$  for  $x \in \mathbb{R}^2$
- Thus  $R(A_2) = \mathbb{R}^2$  and has dimension 2

→ 왜냐하면  $a_1, a_2$ 이 linearly independent하기 때문이다.

→ 이것은 차원이 유지되는 example이다.

→ 차원이 더 작아지기는 하지만 더 커지지는 못한다.

---

## Case $R(A) = \mathbb{R}^m$

- if statement  $R(A) = \mathbb{R}^m$  is equivalent to the following:
  - columns of  $A$  spans  $\mathbb{R}^m$

by definition.

pf)

if A has right inverse, that is, there exists B such that

$$AB = I$$

with  $B = A^T(AA^T)^{-1}$

$$AB = I$$
$$A[b_1 \ b_2 \ \dots \ b_m] = I$$
$$Ab_i = e_i \text{ for } i = 1, \dots, m$$

$$\text{Let } c \in R^m$$
$$c = A(c_1 b_1 + c_2 b_2 + \dots + c_m b_m)$$

임의의  $c_1, c_2, \dots, c_m$ 을 집어 넣으면  $c$ 를 만들 수 있는 것이다.

- $A^T * c = 0$  implies that  $c = 0$

pf)

→  $c$ 는  $m$ 차원 벡터이다.

$$\exists_{x_1} Ax_1 = e_1$$
$$\exists_{x_2} Ax_2 = e_2$$
$$\dots$$
$$\exists_{x_m} Ax_m = e_m$$

$$A^T c = 0$$
$$c^T A = 0^T$$
$$c^T Ax_1 = 0$$
$$c^T (Ax_1) = 0$$
$$c^T (e_1) = 0$$
$$c_1 = 0$$

$$\dots$$
$$c^T (Ax_m) = 0$$
$$c^T (e_m) = 0$$
$$c_m = 0$$
$$\therefore c = 0$$

$A^T * c \rightarrow$  linear combination of rows of A.

- the rows of  $A$  are independent

$A^T * c = 0$  implies that  $c = 0$  if the rows of  $A$  are independent.

- $\det(AA^T) \neq 0$

pf)

Assume  $\det(AA^T) = 0$

→

$$\exists_{c \neq 0} AA^T c = 0$$

$$\begin{aligned} c^T AA^T c &= 0 \\ (A^T c)^T A^T c &= 0 \\ \|A^T c\|_2^2 &= 0 \\ A^T c &= 0 \end{aligned}$$

$A^T * c = 0$  implies that  $c = 0$ ,

→ Contradiction!!

$$\begin{aligned} AA^T &= B \\ x &\rightarrow Bx \end{aligned}$$

이는 복원이 가능하다는 말이다.

$$\begin{aligned} y &= Bx \\ x &= B^{-1}y \end{aligned}$$

- $A$  has right inverse, that is, there exists  $B$  such that

$$\begin{aligned} AB &= I \\ \text{with } B &= A^T (AA^T)^{-1} \end{aligned}$$

pf)

— —

$$\begin{aligned}
 \text{Let } B &= A^T(AA^T)^{-1} \\
 AB &= AA^T(A^T)^{-1} \\
 &= (AA^T)(AA^T)^{-1} \\
 &= I
 \end{aligned}$$

→ row들이 independent하려면  $m \leq n$  이여야 한다.

→ 위 모든 특성들은 다 동치이다.

---

## Nullspace

→ range에 반대되는 개념

- Nullspace of a matrix  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , denoted by  $N(A)$  is defined as

$$N(A) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = 0\}$$

- $N(A)$  is set of vectors that is mapped to 0, under linear transformation  $A$

0벡터를 만들 수 있는 모든 집합이 Nullspace이다.

$$x \rightarrow A \rightarrow 0$$

- vectors in  $N(A)$  are orthogonal to the rows of  $A$

Null space에 들어 있는 모든 벡터들은  $A$ 의 row에 대해 수직이다.

$$\begin{bmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ a_m^T \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} a_1^T x \\ a_2^T x \\ \vdots \\ a_m^T x \end{bmatrix} = 0$$

- $N(A)$  gives the ambiguity of system  $A$ 
  - for any  $v \in N(A)$ , we have  $A(x + v) = Ax$ 

→  $x$ 가 무엇이었는지는 알아채기가 힘들다.
  - conversely, if we have  $Ax = Ay$  then  $y = x + v$  for some  $v \in N(A)$
- $N(A)$  is a subspace

$$0 \in N(A)$$


---

## Interpretation of Nullspace

- Suppose  $A$  is a system measures (sensor) input signal  $x$  and outputs  $y$ , so that  $y = Ax$

→  $A$ 라는 시스템이 있고,  $x$ 라는 현상에 대한 정보를 취합(sense)한다.

→ 그 정보는  $y=Ax$ 이다.

- suppose  $z \in N(A)$

- $z$  is undetectable from sensor  $A$

→  $z$ 는  $A$ 로는 발견되지 않는다.

- That is, a signal  $x$  and a mixture  $x + z$  looks same at the output of sensor  $A$

$A$ 라는 시스템에서  $x$ 와  $x + z$ 는 같은 것으로 보일 수 밖에 없다.

output만으로는 알 수가 없다.

$$Ax = A(x + z)$$

- $N(A)$  characterizes ambiguity

- the 'smaller'  $N(A)$ , the less ambiguity

→  $N(A)$ 가 작을 수록 모호성이 줄어드는 것이다.

- suppose  $A$  such that there is no ambiguity for  $y = Ax$ , that is, by looking at  $y = Ax$  we can uniquely find  $x$ !

→ 가장 작은 Nullspace가 무엇인가?

- In that case  $N(A) = \{0\}$

→  $N(A)$ 에 0벡터 하나 밖에 없는 경우.

→ 원점하나만 포함하는 경우

- equivalent to state that the mapping  $A$  is unique

→  $Ax = A(x+z)$ 가 가능하게 만드는  $z$ 는 0벡터 밖에 없다는 의미이다.

→ 그렇기에 각각의 output이 unique하다는 의미이다.

## Nullspace examples

$$A_1 = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}$$

- let  $v = (2, -1)$ , then for any  $c$  we have  $A(cv) = 0$ .
- it turns out that  $N(A_1) = \{cv \mid c \in \mathbb{R}\}$
- $N(A_1)$  is 1-dimensional subspace  
→ 원점을 지나고  $(2, -1)$ 에 평행한 직선

$$A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}$$

- it turns out that  $N(A_2) = \{0\}$ ; that is, there is no  $v \neq 0$  such that  $A_2 * v = 0$   
→  $x$ 를  $(0, 0)$ 을 넣을 수 밖에 없다. 왜냐하면 두 column이 linearly independent하기 때문이다.
- for  $y = A_2 * x$ , if we know  $y$ ,  $x$  can be uniquely determined → in this case  $(A_2)^{-1}y$   
→  $y$ 를 알면 unique하게  $x$ 가 결정된다는 의미이다.  
→ 그렇다면 이 경우에는  $n \times n$  행렬이고,  $N(A_2) = \{0\}$ 이기에 →  $A_2$ 에게는 역행렬이 존재한다.

---

## Case $N(A) = \{0\}$

$m \geq n$ 이어야 한다.

그래야 column들이 independent하다.

- 0 is the only element of the nullspace of A: called zero nullspace or one-to-one

하나에 대해서 하나로 결정됨

pf) Let

$$\exists_{x \neq 0} Ax = 0, BA = I$$

$$BA = I$$

$$BAx = Ix$$

$$B0 = x$$

$$x = 0$$

→ contradiction!

- x can be uniquely determined by  $Ax = 0$   
(for linear transformation  $y = Ax$ , there is unique x for each output y)  
unique하게 결정된다.
- columns of A are independent (they form basis for a span)  
위의 이야기와 동치이다.
- A has a left inverse, that is, there exists B such that  $BA = I$

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

- $\det(A^T * A) \neq 0$

pf) Let  $\det(A^T * A) = 0$

$$A^T Ax = 0 \ (x \neq 0)$$

$$x^T A^T Ax = 0$$

$$(Ax)^T (Ax) = 0$$

$$\|Ax\|_2^2 = 0$$

$$Ax = 0$$

→ contradiction!