

1-(a) What is the size of vector  $w$  and  $y$ ? (10pt)

$$w = \begin{bmatrix} w_0 \\ w_1 \\ \vdots \\ w_d \end{bmatrix} \quad y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

$w$  is  $(d+1) \times 1$  matrix

$y$  is  $n \times 1$  matrix

1-(b) What is the size of matrix  $A$ ? Write  $A$ . (10pt)

$$A = \begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^d \\ \vdots & & & & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^d \end{bmatrix}$$

$A$  is  $n \times (d+1)$  matrix.

1-(c) Let  $d+1 = n$ , then,  $A$  becomes a square matrix. Compute the determinant of  $A$ . (40pt in total, Derivation: 30pt, Answer: 10pt)

1. 단위행렬  $I$ 에 대해  $\det(I) = 1$  이다.
2. 대각행렬의  $\det$  는 각 요소의 곱과 같다.
3. 행교환시  $\det$  의 부호가 역전된다.
4. 하나의 row에 대해 분리해서 적을 수 있다.

$$\text{ex.) } \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a & 0 \\ c & d \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 0 & b \\ 0 & d \end{vmatrix} \\ = \begin{vmatrix} a & 0 \\ c & 0 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a & 0 \\ 0 & d \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 0 & b \\ c & 0 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 0 & b \\ 0 & d \end{vmatrix}$$

$n \times n$  matrix  $A$ 에 대해 determinant는 각 row에  $\begin{vmatrix} a & 0 \\ c & 0 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} 0 & b \\ 0 & d \end{vmatrix}$ 와 같은 행렬식이 0이 되는 것처럼 모든 행이 0인 행이나 열이 존재하면 그 분리의 행렬식은 0이 된다.  
 예를 들어 2개이상의 0이 위치하는 행렬식만 적으면 2개 이상의 행이나 열이 0이 되는 행렬식은 0이 된다.  
 0이 아닌  $n!$ 개의 행렬식으로 분리된다.

행교환을 통해 대각행렬로 만들어 각 요소의 곱을 구해보자. 단 이때 행교환에 의한 부호를 잊지 않는다.

$$\det A = \sum_{k=1}^{n!} \pm a_{1\alpha} a_{2\beta} \dots a_{nw} \quad \text{that } (\alpha, \beta, \dots, w) \text{ is perm of } (1, 2, \dots, n)$$

만약  $n \times n$  행렬의  $\det$ 를  $(n-1) \times (n-1)$ 의 determinant로 표현하는 수학적 귀납법에 대해 2x2 까지 풀이할 수 있고 2개는  $\det$ 를 계산할 수 있다.

이제  $C_{ij} = A$ 에서  $i$ 번째 row와  $j$ 번째 column 지운 행렬의 행렬식이라 하자.

이렇게 나온  $C_{ij}$ 는  $\pm a_{1\alpha} a_{2\beta} \dots a_{nw}$ 에서 한 요소를 빼는 행렬식과 같다.

$$\therefore \det A = \sum_{k=1}^{n!} \pm a_{1\alpha} a_{2\beta} \dots a_{nw} = \sum_{k=1}^n a_{1k} C_{1k} \quad \text{와 같이 정리할 수 있다.}$$

바르데즈몽드 행렬에 대해  $n \times n$  matrix에 행렬식은  
 $\det V_n = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (\lambda_j - \lambda_i)$  이다.

proof - 수학적 귀납법을 이용해보자.

Step 1.  $n=1$  인 경우  $\det V_1 = |1| = 1$   
 $n=2$  인 경우  $\det V_2 = \begin{vmatrix} 1 & \lambda_1 \\ 1 & \lambda_2 \end{vmatrix} = \lambda_2 - \lambda_1$

따라서 표기표로써 성립한다.

Step 2.  $\det V_k = \prod_{1 \leq i < j \leq k} (\lambda_j - \lambda_i)$

Step 3.  $\det V_{k+1}$  은 여인식 공리에 의해  $(k+1)$  행을 기준으로 전개하면

$$\det V_{k+1} = 1 \cdot C_{(k+1),1} + \lambda \cdot C_{k+1,2} + \lambda^2 \cdot C_{k+1,3} + \dots + \lambda^k \cdot C_{(k+1), (k+1)}$$

이 된다.

이때  $\lambda$  이  $\lambda_1 \dots \lambda_k$  중 하나라면 동일한 두 행이 생기므로  $\det = 0$  이 된다.

다른 모든 경우  $\det V_{k+1} = C \cdot (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_k)$  이다.

한편  $\lambda^k$  의 계수  $C_{(k+1), (k+1)}$  은  $(k+1), (k+1)$  이므로 여인식이므로

$$C_{(k+1), (k+1)} = (-1)^{(k+1)+(k+1)} \det V_k = \prod_{1 \leq i < j \leq k} (\lambda_j - \lambda_i) \quad \text{이다}$$

따라서  $\det V_{k+1} = \left[ \prod_{1 \leq i < j \leq k} (\lambda_j - \lambda_i) \right] [(\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_k)]$  이 성립한다

따라서  $V_{k+1} = \prod_{1 \leq i < j \leq k+1} (\lambda_j - \lambda_i)$  가 성립하므로 수학적 귀납법에 의해

$$\det V_n = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (\lambda_j - \lambda_i) \quad \text{이 성립한다.}$$

1-(d) What is the condition that makes the determinant of  $A$  non-zero? (10pt)

columns of  $A$  are linearly independent

or  $A$  is invertible

or  $Ax=0$  have a trivial solution.

1-(e) Assume that the determinant of  $A$  is non-zero, then, what is the solution of linear equation,  $Aw = y$ , with respect to  $w$ ? (10pt)

$A$  is invertible thus  $A^{-1}Aw = A^{-1}y$

$$Iw = A^{-1}y$$

$$w = A^{-1}y.$$

## 2. (20pt)

Suppose that  $n > d + 1$ . Then, we cannot compute the inverse of  $A$  since  $A$  is not a square matrix. In this case, how can we solve the linear equation  $Aw = y$ ?

If columns of  $A$  is linearly dependent, there can be infinite number of  $w$ ,

If columns of  $A$  is linearly independent  $\therefore \textcircled{1}$

$$\text{let } \vec{v} \in \text{Nul}(A^T A)$$

$$= A^T A \vec{v} = \vec{0}$$

$$\text{then } \vec{v}^T A^T A \vec{v} = \vec{v}^T \vec{0} = \vec{0}$$

$$\therefore \vec{v}^T A^T = (A \vec{v})^T$$

$$\therefore (A \vec{v})^T A \vec{v} = (A \vec{v}) \cdot (A \vec{v}) = 0$$

$$\therefore A \vec{v} = \vec{0}$$

$\therefore$  If  $\vec{v} \in \text{Nul}(A^T A)$  then  $\vec{v} \in \text{Nul}(A)$

because of  $\textcircled{1}$ ,  $A \vec{v} = \vec{0} \quad \vec{v} = \vec{0}$

$$\therefore \text{Nul}(A^T A) = \text{Nul}(A) = \{\vec{0}\}$$

$\therefore \vec{v}$  is only solution for  $A^T A \vec{v} = \vec{0}$

$\therefore A^T A$  is linearly independent.

$A^T A$  is  $d+1 \times d+1$  square matrix and columns of  $A^T A$  is linearly independent,  $A^T A$  is invertible.

$$\therefore Aw = y$$

$$A^T A w = A^T y$$

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

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