

ภาคผนวก ข บททวนเรื่องเมตริกซ์ (Matrix)

คำจำกัดความ

เมตริกซ์ A ขนาด r rows และ c columns หรือขนาด (r x c) ประกอบด้วยสมาชิกทั้งหมด rc ตัว สมาชิกแต่ละตัวเขียนแทนได้ด้วย a_{ij} โดยที่ ครรชณ์ตัวแรกจะบอกตำแหน่งของสมาชิกตัวนั้นว่าอยู่ row ที่ i ส่วนครรชณ์ตัวหลังจะบอกตำแหน่งว่าอยู่คอลัมน์ที่ j

$$A = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1c} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2c} \\ & & \dots & \\ a_{r1} & a_{r2} & \dots & a_{rc} \end{vmatrix}$$

สเกลลา (Scalar) คือเลขจำนวนหนึ่ง เราถือว่าเป็นเมตริกซ์ขนาด (1 x 1) นั้นเอง

เวกเตอร์ (Vector) คือเมตริกซ์ซึ่งมี 1 row หรือ 1 คอลัมน์

$$\text{column vector เช่น } x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}_{n \times 1}$$

$$\text{row vector เช่น } x' = [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n]_{1 \times n}$$

เมตริกซ์สลับเปลี่ยน (Transpose Matrix)

ถ้า A มีขนาด (r x c) แล้ว A' (อ่านว่า A transpose) มีขนาด (c x r) ซึ่งหาได้จากการเปลี่ยน row ไปเป็นคอลัมน์

$$A' = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1c} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2c} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{r1} & a_{r2} & \dots & a_{rc} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{r1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{r2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1c} & a_{2c} & \dots & a_{rc} \end{bmatrix}$$

เมตริกซ์จัตุรัส (Square Matrix) คือเมตริกซ์ที่มีจำนวน row เท่ากับจำนวนคอลัมน์

เมตริกซ์สมมาตร (Symmetric Matrix) ถ้าเมตริกซ์ A เป็นเมตริกซ์จัตุรัส และ $A' = A$ แล้ว A เป็นเมตริกซ์สมมาตร นั่นคือ $a_{ij} = a_{ji}$ สำหรับทุกคู่ของ i, j เช่น

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 2 \\ -1 & 2 & 4 \end{bmatrix} \text{ เป็นเมตริกซ์สมมาตร}$$

ในขณะที่ $B = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$ ไม่เป็นเมตริกซ์สมมาตร

เทรซ (Trace) ตำแหน่งบน main diagonal คือตำแหน่งของ a_{ii} ในเมตริกซ์จัตุรัส ผลบวกของสมาชิกบน main diagonal เราเรียกว่า เทรซ ของ A ($\text{tr } A$)

$$\text{tr } A = \sum_{i=1}^n a_{ii} \text{ ถ้า } A \text{ มีขนาด } (n \times n)$$

เมตริกซ์เอกลักษณ์ (Identity Matrix) คือเมตริกซ์จัตุรัสซึ่งมีสมาชิกบน main diagonal มีค่าเป็น 1 ส่วนสมาชิกอื่น ๆ เป็นศูนย์หมด

$$I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ & & \dots & \\ 0 & 0 & & 1 \end{bmatrix}$$

4

Diagonal Matrix ขนาด (p x p) คือเมตริกซ์จัตุรัสซึ่งมีสมาชิกบน main diagonal เป็น a_1, a_2, \dots, a_p โดยที่ a_i บางตัวอาจมีค่าเป็น 0 ได้ ส่วนสมาชิกอื่น ๆ เป็น 0 ทั้งหมด

$$D(a_i) = \begin{bmatrix} a_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_2 & \dots & 0 \\ & & \dots & \\ 0 & 0 & \dots & a_p \end{bmatrix}$$

$D(a_i) = \text{diag}(A)$ คือ diagonal matrix ซึ่งประกอบด้วยสมาชิกจาก main diagonal ของเมตริกซ์ A

เมตริกซ์สามเหลี่ยมบนขนาด (p x p) คือเมตริกซ์จัตุรัสในรูป

$$\begin{bmatrix} t_{11} & t_{12} & \dots & t_{1p} \\ 0 & t_{22} & \dots & t_{2p} \\ & & \dots & \\ 0 & 0 & \dots & t_{pp} \end{bmatrix} \text{ ซึ่งเป็น upper triangular matrix}$$

$$\begin{pmatrix} t_{11} & 0 & \dots & 0 \\ t_{21} & t_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ t_{p1} & t_{p2} & \dots & t_{pp} \end{pmatrix} \quad \text{ซึ่งเป็น lower triangular matrix}$$

Null Matrix ขนาด (r x c) คือเมตริกซ์ซึ่งมีสมาชิกทุกตัวเป็น 0

$$o = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

Unity Row Vector คือ row vector ซึ่งมีสมาชิกทุกตัวเป็น 1

$$j' = [1 \ 1 \ \dots \ 1 \ 1]$$

Unity Matrix คือเมตริกซ์ซึ่งมีสมาชิกทุกตัวเป็น 1

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & 1 & \dots & 1 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

การดำเนินการเกี่ยวกับเมตริกซ์และเวกเตอร์

การเท่ากันของเมตริกซ์

เมตริกซ์ A ขนาด (r x c) และเมตริกซ์ B ขนาด (r x c) จะเท่ากันก็ต่อเมื่อ

$$a_{ij} = b_{ij} \quad \text{สำหรับทุกคู่ของ (i,j)}$$

การบวกและการลบของ 2 เมตริกซ์ซึ่งมีขนาดเท่ากัน

เมตริกซ์ 2 เมตริกซ์ต้องมีขนาดเท่ากัน จึงจะบวกกันได้

$$\text{ถ้า } A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1c} \\ \dots & & \dots \\ a_{r1} & \dots & a_{rc} \end{bmatrix} \quad \text{และ } B = \begin{bmatrix} b_{11} & \dots & b_{1c} \\ \dots & & \dots \\ b_{r1} & \dots & b_{rc} \end{bmatrix}$$

$$A + B = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & \dots & a_{1c} + b_{1c} \\ \dots & & \dots \\ a_{r1} + b_{r1} & \dots & a_{rc} + b_{rc} \end{bmatrix}$$

$$A - B = \begin{bmatrix} a_{11} - b_{11} & \dots & a_{1c} - b_{1c} \\ \dots & & \dots \\ a_{r1} - b_{r1} & \dots & a_{rc} - b_{rc} \end{bmatrix}$$

การบวกและลบเป็นไปตามกฎเกณฑ์ดังนี้

- 1) $A + B = B + A$
- 2) $A + (B + C) = (A + B) + C$
- 3) $A - (B - C) = A - B + C$

การคูณเมตริกซ์ด้วยสเกลลาร์ c

$$cA = \begin{bmatrix} ca_{11} & \dots & ca_{1k} \\ \dots & & \dots \\ ca_{r1} & \dots & ca_{rk} \end{bmatrix}$$

การคูณเมตริกซ์ 2 เมตริกซ์

ถ้าจำนวนคอลัมน์ของเมตริกซ์ A เท่ากับจำนวน row ของเมตริกซ์ B (เรียกว่าขนาดของทั้ง 2 เมตริกซ์ นั้น conformable) ผลคูณของ AB จึงจะหาได้

ถ้า $A(p \times r)$ และ $B(r \times q)$

$$C(p \times q) = AB$$

สมาชิกของ C หาได้โดยสูตร $c_{ij} = \sum_{k=1}^r a_{ik} b_{kj}$

โดยที่ c_{ij} เกิดจากผลคูณของ row ที่ i ของ A กับ column ที่ j ของ B

ตัวอย่าง $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} 65 & 4 \\ -1 & 1 & -1 \\ 02 & 0 \end{bmatrix}$

$$AB = \begin{bmatrix} 1(6)+2(-1)+3(0) & 1(5)+2(1)+3(2) & 1(4)+2(-1)+3(0) \\ (-1)6+0(-1)+1(0) & (-1)5+0(1)+1(2) & (-1)4+0(-1)+1(0) \end{bmatrix} = C$$

I

$$C = \begin{bmatrix} 4 & 13 & 2 \\ -6 & -3 & -4 \end{bmatrix}$$

จะหา BA ไม่ได้เพราะจำนวนคอลัมน์ของ B ไม่เท่ากับจำนวน row ของ A

Distributive law และ Associative law ใช้ได้กับการคูณ นั่นคือ

$$A(B + C) = AB + AC$$

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

Commutative law ใช้ไม่ได้กับการคูณ

โดยทั่ว ๆ ไปแล้ว $AB \neq BA$

ตัวอย่าง $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 3 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$

$$AB = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 3 & 1 \end{bmatrix}, BA = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

AB นั้นเรียกว่า premultiplication ของ B ด้วย A หรือ
postmultiplication ของ A ด้วย B

การคูณด้วยเมทริกซ์เอกลักษณ์ (Identity Matrix)

$$I_{n \times n} A_{n \times n} = A_{n \times n}$$

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

การคูณแบบ premultiplication ด้วย diagonal เมทริกซ์

ถ้า $D_{r \times r}(d_i) = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_2 & \dots & 0 \\ & & \dots & \\ 0 & 0 & \dots & d_r \end{bmatrix}$

$$D_{r \times r}(d_i) A_{r \times c} = \begin{bmatrix} d_1 a_{11} & \dots & d_1 a_{1c} \\ & \dots & \\ d_r a_{r1} & \dots & d_r a_{rc} \end{bmatrix}$$

ตัวอย่าง $D_{2 \times 2} = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$, $A_{2 \times 3} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 4 & 3 & 5 \end{bmatrix}$

$$DA = \begin{bmatrix} 2(1) & 2(2) & 2(1) \\ 3(4) & 3(3) & 3(5) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 2 \\ 12 & 9 & 15 \end{bmatrix}$$

การคูณแบบ postmultiplication ด้วย diagonal เมตริกซ์

ถ้า $D_{c \times c}(d_i) = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_2 & \dots & 0 \\ & & \dots & \\ 0 & 0 & \dots & d_c \end{bmatrix}$

$$A_{r \times c} D_{c \times c}(d_i) = \begin{bmatrix} d_1 a_{11} & \dots & d_c a_{1c} \\ & \dots & \\ d_1 a_{r1} & \dots & d_c a_{rc} \end{bmatrix}$$

ตัวอย่าง $D_{3 \times 3} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$, $A_{2 \times 3} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 4 & 3 & 5 \end{bmatrix}$

$$AD = \mathbf{I} \begin{pmatrix} (1) & 3(2) & 4(1) \\ 2(4) & 3(3) & 4(5) \end{pmatrix} \mathbf{1} = \begin{bmatrix} 2 & 6 & 4 \\ 8 & 9 & 20 \end{bmatrix}$$

Vector Inner Products

ผลคูณของ 2 เวกเตอร์ซึ่งมีจำนวนสมาชิกเท่ากันคือผลบวกของผลคูณของสมาชิกที่
สมนัยกัน

$$x'y = [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_p] \begin{array}{c} | \\ y_1 \\ | \\ y_2 \\ | \\ \vdots \\ | \\ y_p \\ | \end{array}$$

$$= \sum_{i=1}^p x_i y_i \text{ ซึ่งเป็นสเกลลา}$$

$$x'y = y'x$$

$$x'x = \sum_{i=1}^p x_i^2$$

ใน p-dimensional coordinate

$$x'x = [\text{ระยะทางจากจุดกำเนิดไปยังจุดที่มี coordinates } (x_1, x_2, \dots, x_p)]^2$$

$$(x'x)^{1/2} = \text{ระยะทางจากจุดกำเนิดไปยังจุดที่มี coordinates } (x_1, x_2, \dots, x_p)$$

จุดกำเนิดมี coordinates $(0, 0, \dots, 0)$

$$\text{โดยทั่ว ๆ ไป } x' = [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_p]$$

$$y' = [y_1 \ y_2 \ \dots \ y_p]$$

$$\text{ระยะทางจากจุดทั้ง 2 คือ } d = [\sum_{i=1}^p (x_i - y_i)^2]^{1/2}$$

$$\theta = \text{มุมระหว่างเวกเตอร์ } x \text{ และ } y$$

$$\cos \theta = x'y / [(x'x)^{1/2} (y'y)^{1/2}]$$

Normalization คือการหารเวกเตอร์นั้นด้วยความยาวของมัน

inner product ของ normalized เวกเตอร์ = 1

inner product ของเวกเตอร์ที่ตั้งฉากกัน = 0

ตัวอย่าง ใน 3-dimensional space

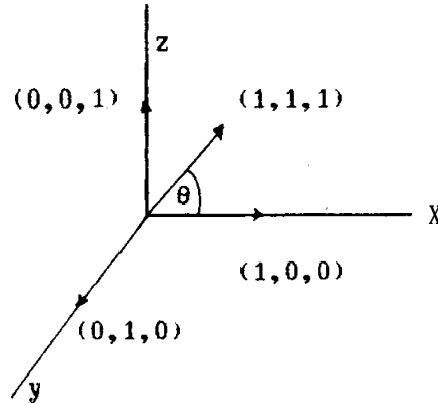
$$\mathbf{x}' = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}'\mathbf{x} = 1$$

$$\mathbf{y}' = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{z}' = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{e}' = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{e}'\mathbf{e} = 3$$

$$\cos \theta = \mathbf{e}'\mathbf{x} / [(\mathbf{x}'\mathbf{x})^{1/2} (\mathbf{e}'\mathbf{e})^{1/2}] = 1/\sqrt{3} \quad (\mathbf{x}'\mathbf{x} = 1, \mathbf{e}'\mathbf{e} = 3)$$



Transpose ของผลคูณของเมตริกซ์

$$(\mathbf{AB})' = \mathbf{B}'\mathbf{A}'$$

โดยทั่วไป $(A_1 \dots A_k)' = A_1' \dots A_k'$

การหาดีเทอร์มิแนนต์ของเมตริกซ์จัตุรัส

ทุก ๆ เมตริกซ์จัตุรัสเราหาค่าเอกลักษณ์หนึ่งและเป็นค่าเดียวซึ่งเรียกว่า ดีเทอร์มิแนนต์ (determinant)

คำจำกัดความ ดีเทอร์มิแนนต์ของเมตริกซ์ A ขนาด (n x n) คือผลบวก

$$\sum_P \dots \sum (-1)^\alpha a_{1j_1} a_{2j_2} \dots a_{nj_n}$$

P

α = จำนวนครั้งของการเปลี่ยนที่ j_1, \dots, j_n ให้อยู่ในลำดับมาตรฐาน $1, 2, \dots, n$

$\sum_P \dots \sum$ คือผลบวกสำหรับเซต P ของ n! permutations ของคราชนีของคอลัมน์

P

ดีเทอร์มิแนนต์ของ A เขียนแทนด้วย $|A|$

วิธีหาค่าดีเทอร์มิแนนต์ อาจหาโดยใช้ cofactor ของสมาชิกใน row ใด row หนึ่ง หรือของสมาชิกในคอลัมน์ใดคอลัมน์หนึ่ง

$$\begin{aligned} |A| &= a_{11}A_{11} + \dots + a_{1n}A_{1n}, \quad i=1, \dots, n \\ \text{หรือ} \quad |A| &= a_{1j}A_{1j} + \dots + a_{nj}A_{jn}, \quad j=1, \dots, n \end{aligned}$$

โดยที่ A_{ij} คือ cofactor ของ a_{ij} ,

$$A_{ij} = (-1)^{i+j} (\text{minor ของสมาชิกของ } a_{ij})$$

minor ของ a_{ij} คือดีเทอร์มิแนนต์ของเมทริกซ์ซึ่งตัด row ที่ i และ คอลัมน์ที่ j ของเมทริกซ์ A ออก

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11}(-1)^{1+1} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + a_{12}(-1)^{1+2} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} \\ a_{31} & a_{33} \end{vmatrix}$$

$$\begin{aligned} &+ a_{13}(-1)^{1+3} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} \end{vmatrix} \\ &= a_{11}a_{22}a_{33} - a_{11}a_{23}a_{32} - a_{12}a_{21}a_{33} \\ &+ a_{12}a_{31}a_{23} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{13}a_{31}a_{22} \end{aligned}$$

หมายเหตุ, $\begin{vmatrix} a_{11} \end{vmatrix} = a_{11}$, $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12}$

ตัวอย่าง จงหา $|A|$ ถ้า

$$A = \begin{vmatrix} 3 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \\ -1 & -3 & 2 & -1 \\ 5 & 4 & 3 & 2 \end{vmatrix}$$

$$|A| = 3 \left\{ 2 \begin{vmatrix} 2 & -1 \\ 3 & 2 \end{vmatrix} - 0 \begin{vmatrix} -3 & -1 \\ 4 & 2 \end{vmatrix} + 1 \begin{vmatrix} -3 & 2 \\ 4 & 3 \end{vmatrix} \right\}$$

$$= -9$$

ดีเทอร์มิแนนต์ของ upper triangular matrix คือผลคูณของสมาชิกบน main diagonal

เมตริกซ์ผกผัน (Inverse matrix)

เมตริกซ์ผกผันของเมตริกซ์ A คือ A^{-1}

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I$$

Nonsingular matrix $|A| \neq 0 \rightarrow$ หา A^{-1} ได้

Singular matrix $|A| = 0 \rightarrow$ จะหา A^{-1} ไม่ได้

คุณสมบัติของเมตริกซ์ผกผัน

1. เมตริกซ์ผกผันของเมตริกซ์สมมาตร จะเป็น เมตริกซ์สมมาตรด้วย
2. เมตริกซ์ผกผันของของ A' คือ $(A^{-1})'$
3. $(ABC)^{-1} = C^{-1}B^{-1}A^{-1}$
4. ถ้า c เป็น nonzero scalar แล้ว $(cA)^{-1} = (1/c)A^{-1}$
5. เมตริกซ์ผกผันของของ diagonal matrix คือ diagonal matrix ซึ่งมีสมาชิกเป็นส่วนกลับของสมาชิกเดิม

ตัวอย่าง

$$A = \begin{vmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{vmatrix}, A^{-1} = \begin{vmatrix} 1/2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1/4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1/2 \end{vmatrix}$$

Rank ของเมตริกซ์

$$X = \begin{bmatrix} x_1' \\ x_2' \\ \vdots \\ x_k' \end{bmatrix}$$

rank ของ X คือจำนวน row vector ที่ linearly independent กัน

คำจำกัดความของ Linearly Independent

เซตของ k เวกเตอร์ที่มีขนาดเท่ากันคือ x_1, \dots, x_k จะถูกเรียกว่าเป็นเซตของ เวกเตอร์ที่ linearly independent กัน ถ้าไม่สามารถหาค่าคงที่ c_1, \dots, c_k ที่จะทำให้เวกเตอร์ x_i ซึ่งอยู่ในเซตมีลักษณะดังนี้

$$c_1 x_1 = c_1 x_1 + \dots + c_{i-1} x_{i-1} + c_{i+1} x_{i+1} + \dots + c_k x_k$$

ตัวอย่าง $x' = [1 \quad -1 \quad 2]$

$$y' = [2 \quad 0 \quad -1]$$

$$z' = [0 \quad -2 \quad 5]$$

$$z' = 2x' - y'$$

ดังนั้น x' , y' และ z' ไม่เป็นเซตของเวกเตอร์ที่ linearly independent กัน

ในขณะที่ $t' = [1 \quad 0 \quad 0]$

$$u' = [0 \quad 1 \quad 0]$$

และ $v' = [0 \quad 0 \quad 1]$

4 เวกเตอร์ของเวกเตอร์ที่ linearly independent กัน

rank ของเมตริกซ์ $A_{k \times k}$ อาจมีค่าตั้งแต่ 0 (สำหรับ null matrix) ถึง k (สำหรับ matrix of full rank)

rank ของเมตริกซ์หนึ่ง ๆ จะเป็นค่าคงที่ค่าหนึ่งค่าเดียว ไม่ว่าจะหาจาก rows หรือจากคอลัมน์

ตัวอย่าง เมตริกซ์ $R = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 3 & 6 & 9 & 12 \\ 4 & 3 & 2 & 1 \\ -1 & 3 & 7 & 11 \\ 8 & 6 & 4 & 2 \end{vmatrix}$ มี rank = 2

$$r_2' = 3r_1'$$

$$r_4' = r_2' - r_3'$$

$$r_5' = 2r_3'$$

r_1' และ r_3' เท่านั้นที่ linearly independent กัน

คุณสมบัติของ rank

1. rank ของ $A' = \text{rank}$ ของ A
2. rank ของ $A'A = \text{rank}$ ของ A และ
rank ของ $AA' = \text{rank}$ ของ A
3. rank ของ A ไม่เปลี่ยนถ้า pre หรือ postmultiplication A ด้วย nonsingular matrix

Elementary Row และ Elementary Column Operations

rank ของเมตริกซ์ไม่เปลี่ยนไปถ้าทำ elementary row และ column ต่อไปนี้

1. สลับเปลี่ยนระหว่าง 2 rows (columns)
2. คูณสมาชิกของ row (column) หนึ่งด้วยค่าคงที่
3. คูณ row (column) หนึ่งด้วยค่าคงที่แล้วบวกกับอีก row (column) หนึ่ง

การหาเมตริกซ์ผกผันโดยวิธี Abbreviated Gauss-Doolittle

ถ้า A มีขนาด $(n \times n)$

ให้สร้างเมตริกซ์ขนาด $(n \times 2n)$ คือ $[A_{n \times n} | I_{n \times n}]_{n \times 2n}$

แล้วทำ elementary row (column) operations จนได้ $[I_{n \times n} | A_{n \times n}^{-1}]_{n \times 2n}$

ตัวอย่าง $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 3 & 3 \\ 3 & -1 & 8 \end{bmatrix}$ จงหา A^{-1}

$$[A \quad I] = \left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & -1 & 8 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

$$\rightarrow \left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & -4 & 2 & -3 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

$$\rightarrow \left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 3 & 3 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -2 & -11 & 4 & 1 \end{array} \right]$$

$$\rightarrow \left[\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & -13.5 & 5 & 1.5 \\ 0 & 1 & 0 & 3.5 & -1 & -.5 \\ 0 & 0 & 1 & 5.5 & -2 & -.5 \end{array} \right]$$

ดังนั้น $A^{-1} = \begin{bmatrix} -13.5 & 5 & 1.5 \\ 3.5 & -1 & -.5 \\ 5.5 & -2 & -.5 \end{bmatrix}$

ตัวอย่าง เนื่องจากว่าดีเทอร์มิแนนต์ของเมตริกซ์สามเหลี่ยม คือผลคูณของสมาชิกบน main diagonal ดังนั้นการหา $|A|$ ทำได้โดยใช้ row หรือ column operations กับ A ให้ได้เมตริกซ์สามเหลี่ยมก่อน แล้วผลคูณของสมาชิกบน main diagonal คือ $|A|$

ตัวอย่าง จงหา $|A|$ ถ้า $A = \begin{bmatrix} 10 & 5 & -2 & 0 \\ 6 & 3 & 2 & 1 \\ 4 & 5 & 12 & 3 \\ 5 & 1 & 3 & 8 \end{bmatrix}$

$$\text{---->} \begin{bmatrix} 10 & 5 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 3.2 & 1 \\ 0 & 3 & 12.8 & 3 \\ 0 & -1.5 & 4 & 8 \end{bmatrix}$$

$$\text{---->} \begin{bmatrix} 10 & 5 & -2 & 0 \\ 0 & -3 & -12.8 & -3 \\ 0 & 0 & 3.2 & 1 \\ 0 & 0 & 10.4 & 9.5 \end{bmatrix}$$

$$\text{---->} \begin{bmatrix} 10 & 5 & -2 & 0 \\ 0 & -3 & -12.8 & -3 \\ 0 & 0 & 3.2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 6.25 \end{bmatrix}$$

ดังนั้น $|A| = (10)(-3)(-12.8)(6.25) = -600$

Simultaneous Linear Equations

เซตของสมการซึ่งอยู่ในรูปของ x_1, x_2, \dots, x_n

$$\left. \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = c_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = c_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = c_m \end{array} \right\} \begin{array}{l} \text{ระบบของ } m\text{-simultaneous} \\ \text{linear equations ใน} \\ \text{ตัวแปร } n \text{ ตัว} \end{array}$$

อาจเขียนในรูปของเมตริกซ์ดังนี้

โดยที่ $A_{m \times n} X_{n \times 1} = C_{m \times 1}$
 $X' = [x_1 \dots x_n]$
 $C' = [c_1 \dots c_m]$

และ $A = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{vmatrix}$

ถ้า A เป็นเมตริกซ์จัตุรัส และเป็น nonsingular matrix (หรือ A^{-1} ได้)

ผลเฉลยรูปเดียว (unique solution) คือ $x = A^{-1}c$

พิสูจน์ $Ax = c$
 $A^{-1}Ax = A^{-1}c$
 $x = A^{-1}c$

ตัวอย่าง $x_1 + x_2 - x_3 = 1$
 $-x_1 + x_2 + x_3 = -1$
 $x_1 - x_2 + x_3 = 1$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix}, \quad A^{-1} = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 & 0 \\ 0 & 1/2 & 1/2 \end{bmatrix}, \quad c = [1 \quad -1 \quad 1]^T$$

$$x = A^{-1}c = A^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

เวกเตอร์ออร์โธโกนอล (Orthogonal Vectors) และ เมตริกซ์ออร์โธโกนอล

$$\cos \theta = \frac{x \cdot y}{\sqrt{(x \cdot x)(y \cdot y)}}$$

คือ cos ของมุมระหว่างเวกเตอร์ x และ y

ถ้า $\cos \theta = 0 \rightarrow x$ และ y ตั้งฉากกัน

$\rightarrow x$ และ y ออร์โธโกนอลกัน

ถ้า x และ y ต่างก็มีความยาว = 1 และออร์โธโกนอลกัน เราเรียกว่า x และ y ออร์โธนอนอร์มอล (orthonormal) กัน

เมตริกซ์ออร์โธโกนอล T คือเมตริกซ์จัตุรัสที่มี rows

เป็นเซตของเวกเตอร์ออร์โธนอนอร์มอล

$$TT^T = T^T T = I$$

ดังนั้น $T^{-1} = T^T$

(2 x 2) เมตริกซ์ออร์โธโกนอล คือ $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ ซึ่งคือ transformation matrix
 ซึ่งทำให้หมุนแกน xy ไป 45 องศา
 I

(2 x 2) เมตริกซ์ออร์โธโกนอล คือ
$$\begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$$
 คือ transformation
ซึ่งทำให้หมุนแกน xy ไป
เป็นมุม θ

นั่นคือถ้า (x,y) เป็น coordinates ของจุดบนแกนเก่า จุดนั้นจะมี coordinates (u,v) เมื่อเทียบกับแกนใหม่ที่หมุนไปจากแกนเก่าเป็นมุมกาง θ องศา (right rotation) โดยที่

$$u = x \cos \theta + y \sin \theta$$

$$v = -x \sin \theta + y \cos \theta$$

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} u \\ v \end{bmatrix} = \mathbf{T}\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

เมตริกซ์ออร์โธโกนอลที่ใหญ่ขึ้นอาจสร้างขึ้นด้วยวิธี Gram-Schmidt orthogonalization process

ตัวอย่าง Hermert matrix ---> เมตริกซ์ออร์โธโกนอลขนาด (3 x 3)

$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} & 0 \\ 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{6} & -2/\sqrt{6} \end{bmatrix}$$

เมตริกซ์ออร์โธโกนอลขนาด $(n \times n)$ คือ \mathbf{T} ---> เมตริกซ์ของ linear transformation

ระยะทางใน space จะไม่เปลี่ยนแปลงโดยการหมุนแกนต่อไป

$$\mathbf{y} = \mathbf{T}\mathbf{x}$$

$$\mathbf{x}'\mathbf{x} = \mathbf{y}'\mathbf{T}'\mathbf{T}\mathbf{y}$$

$$= \mathbf{y}'\mathbf{I}\mathbf{y}$$

$$= \mathbf{y}'\mathbf{y}$$

เมตริกซ์ออร์โธโกนอล (Orthogonal Matrix) มีคุณสมบัติดังนี้

1. คอลัมน์ของเมตริกซ์ออร์โธโกนอลนั้นออร์โธโกนอลกัน
2. ดีเทอร์มิแนนต์ของเมตริกซ์ออร์โธโกนอล มีค่าเท่ากับ 1 หรือ -1
$$|\mathbf{T}'\mathbf{T}| = |\mathbf{I}| = 1 \text{ และ } |\mathbf{T}| = |\mathbf{T}'|, |\mathbf{T}| = \pm 1$$
3. ผลคูณของเมตริกซ์ออร์โธโกนอล 2 เมตริกซ์ที่มีขนาดเท่ากัน จะเป็นออร์โธโกนอลด้วย

นั่นคือการหมุนแกน และ reflections ของแกนอย่างต่อเนื่องกันหลายครั้ง ก็คือการหมุนแกน 1 ครั้งและ reflection ที่เหมาะสมนั่นเอง

Quadratic Forms

Quadratic form x_1, \dots, x_n

$$\begin{aligned} f(x_1, \dots, x_n) &= a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + \dots + a_{nn}x_n^2 \\ &\quad + 2a_{12}x_1x_2 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n + \dots + 2a_{n-1,n}x_{n-1}x_n \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}x_i x_j \end{aligned}$$

โดยที่ $a_{ij} = a_{ji}$

a_{ij} บางตัวอาจเท่ากับศูนย์

เราสามารถเขียน quadratic form ในรูปเมตริกซ์ดังนี้

$$\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}$$

โดยที่ \mathbf{A} เป็นเมตริกซ์สมมาตรขนาด $(n \times n)$

และ $\mathbf{x}' = [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n]$

$$\text{ตัวอย่าง } \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2 - (1/N) \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2$$

อาจถูกเขียนในรูปเมตริกซ์ $\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}$

โดยที่

$$A = \begin{bmatrix} (N-1)/N & -1/N & \dots & -1/N \\ -1/N & (N-1)/N & \dots & -1/N \\ & & \dots & \\ -1/N & -1/N & \dots & (N-1)/N \end{bmatrix}$$

และ $x' = [x_1, x_2, \dots, x_N]$

Positive Definite

เราเรียกว่า quadratic form $x'Ax$ ว่าเป็น positive definite

ถ้า $x'Ax > 0$ สำหรับทุก nonnull vector x

ถ้า $x'Ax \geq 0$ เราเรียกว่า positive semidefinite

ค่าเฉพาะ (Eigen Roots หรือ Characteristic Roots) และ เวกเตอร์เฉพาะ

(Eigen Vectors หรือ Characteristic Vectors) ของเมตริกซ์

ค่าเฉพาะของเมตริกซ์ A ขนาด $(p \times p)$ คือผลเฉลยของสมการ

$$|A - \lambda I| = 0$$

$|A - \lambda I|$ คือ p th-degree polynomial ใน λ และ A จะมีค่าเฉพาะ p ตัว

จาก Laplace expansion ของ $|A - \lambda I|$ ทำให้เราเขียน

Characteristic polynomial ได้ดังนี้

$$|A - \lambda I| = (-\lambda)^p + S_1(-\lambda)^{p-1} + S_2(-\lambda)^{p-2} + \dots + S_{p-1}\lambda + |A|$$

โดยที่ S_i คือผลบวกของทุก $(i \times i)$ principal minor determinants

ดังนั้น S_1 คือผลบวกของสมาชิกบน diagonal ของ A คือ $\text{tr } A$

$S_1 = \text{tr}_1 A$ ผลบวกของดีเทอร์มิแนนต์ของเมตริกซ์ทั้งหมด $\binom{n}{i}$ เมตริกซ์
 ขนาด $(i \times i)$ ซึ่งสามารถเขียนขึ้นจาก row 1 และ row 2 กับ column 1
 และ column 2 ($1 \leq i = 1, 2, \dots, p$)

จากทฤษฎีของ Polynomial equations เราได้ว่า

1. ผลคูณของค่าเฉพาะของ A คือ $|A| = \prod_{i=1}^p \lambda_i$

2. ผลบวกของค่าเฉพาะของ A คือ $\text{tr } A = \sum_{i=1}^p \lambda_i$

ตัวอย่าง $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix}$

$S_1 = \text{tr } A = 6$ และ $\frac{A}{II} = 4$

3 (2×2) principal minor determinants แต่ละตัวมีค่าเท่ากับ

$$\begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{vmatrix} = 3$$

$S_2 = 3 + 3 + 3 = 9$

$p = 3$

$\binom{3}{2} = 3 \rightarrow \text{row}_1, \text{row}_2 \rightarrow \begin{bmatrix} \quad \\ \parallel \quad \parallel \end{bmatrix}$

$\text{row}_1, \text{row}_3 \rightarrow \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} \mathbf{1}$

$$\text{row}_2, \text{row}_3 \rightarrow \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} \mathbf{1}$$

$$\begin{aligned} |A - \lambda I| &= (-\lambda)^3 + S_1(-\lambda)^2 + S_2(-\lambda) + S_3 \\ &= -\lambda^3 + 6\lambda^2 - 9\lambda + 4 \\ &= -\lambda^3 + 6\lambda^2 - 9\lambda + 4 = 0 \end{aligned}$$

$$\lambda^3 - 6\lambda^2 + 9\lambda - 4 = 0$$

รากทั้ง 3 ของสมการนี้คือ 1, 1 และ 4

$$(1 + 1 + 4) = 6 = \text{tr } A \text{ และ } (1)(1)(4) = 4 = |A|$$

ตัวอย่าง

$$A = \begin{vmatrix} 25 & 30 & -10 \\ 30 & 40 & -6 \\ -10 & -6 & 17 \end{vmatrix}$$

$$\text{tr } A = 25 + 40 + 17 = 62$$

$$\begin{aligned} \text{tr}_2 A &= \begin{vmatrix} 25 & 30 \\ 30 & 40 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 40 & -6 \\ -6 & 17 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 25 & -10 \\ -10 & 17 \end{vmatrix} \\ &= [(25)(40) - (30)(30)] + [(40)(17) - (-6)(-6)] \\ &\quad + [(25)(17) - (-10)(-10)] \\ &= 1069 \end{aligned}$$

$$\text{tr}_3 A = A = 400$$

ดังนั้น characteristic equation คือ $\lambda^3 - 82\lambda^2 + 1069\lambda - 400 = 0$

รากของสมการทั้ง 3 หรือ ค่าเฉพาะทั้ง 3 คือ

$$\lambda_1 = 65.66108, \lambda_2 = 15.75339 \text{ และ } \lambda_3 = 0.36553$$

คุณสมบัติของค่าเฉพาะ

1. ค่าเฉพาะของเมทริกซ์สมมาตรที่มีสมาชิกเป็น real จะเป็น real ทุกตัวด้วย
2. ค่าเฉพาะของ a positive definite matrix จะเป็นบวกทุกตัว
3. ถ้าเมทริกซ์สมมาตรขนาด $(n \times n)$ เป็น positive semidefinite และ rank r เมทริกซ์ข้างต้นจะมีค่าเฉพาะ r ค่าที่มีค่าบวกและ $(n - r)$ ค่าที่มีค่าเป็นศูนย์
4. ค่าเฉพาะที่ไม่เป็นศูนย์ของ AB จะเท่ากับค่าเฉพาะที่ไม่เป็นศูนย์ของ BA
ดังนั้น $\text{tr } AB = \text{tr } BA$
5. ค่าเฉพาะของ diagonal matrix หนึ่ง คือสมาชิกบน diagonal นั้นเอง

สำหรับทุก ๆ ค่าเฉพาะ λ_i ของเมทริกซ์จัตุรัส A จะมี เวกเตอร์เฉพาะ x_i ซึ่งสมาชิกจะสอดคล้องกับ homogeneous system of equation

$$(A - \lambda_i I)x_i = 0 \quad \text{หรือ} \quad Ax_i = \lambda_i x_i$$

คุณสมบัติของค่าเฉพาะ และ เวกเตอร์เฉพาะของเมทริกซ์สมมาตร

1. ถ้า λ_i และ λ_j เป็น ค่าเฉพาะที่ต่างกันของเมทริกซ์สมมาตร A เวกเตอร์เฉพาะ x_i และ x_j จะออร์โธโกนอลกัน

จาก $(A - \lambda_i I)x_i = 0$

$$Ax_i - \lambda_i x_i = 0$$

$$Ax_i = \lambda_i x_i \quad \text{และ} \quad Ax_j = \lambda_j x_j$$

$$x_j^T Ax_i = \lambda_i x_j^T x_i \quad \text{และ} \quad x_i^T Ax_j = \lambda_j x_i^T x_j$$

ดังนั้น $\lambda_i x_j^T x_i = \lambda_j x_i^T x_j$

แต่ $\lambda_i \neq \lambda_j$ ดังนั้นเราสรุปว่าเวกเตอร์ทั้ง 2 ออร์โธโกนอลกัน

$(x_j^T x_i = x_i^T x_j = 0$ นั่นคือ inner product ของ 2 เวกเตอร์เท่ากับศูนย์)

2. สำหรับ real symmetric matrix A จะมี เมตริกซ์ออร์โธโกนอล P ซึ่งทำให้ $P^T A P = D$
 โดยที่ $D = \text{diagonal matrix}$ ซึ่งมีสมาชิกเป็น ค่าเฉพาะของ A
 เวกเตอร์เฉพาะของ A ที่ถูก normalized แล้วจะเป็นคอลัมน์ของ P

คุณสมบัติเหล่านี้ของเมตริกซ์สมมาตร มีความสำคัญกับ quadratic forms ถ้าเรา
 ใช้ orthogonal transformation

$$x = Py$$

กับตัวแปร y ตัวใน quadratic form $x^T A x$

ดังนั้น

$$\begin{aligned} x^T A x &= y^T P^T A P y \\ &= y^T D y \\ &= \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_r y_r^2 \end{aligned}$$

โดยที่ λ_i เป็น ค่าเฉพาะของเมตริกซ์สัมประสิทธิ์ A และ r เป็น rank ของ
 quadratic form $x^T A x$

เมตริกซ์จัตุรัส ซึ่งมีคุณสมบัติว่า $A^2 = A$ เราเรียกว่า idempotent
 ค่าเฉพาะของ idempotent matrix มีค่า 0 หรือ 1

คุณสมบัติเพิ่มเติม

- $\text{ch}(A + t I) = \text{ch}(A) + t$
- $\text{ch}(AB) = \text{ch}(BA)$ ยกเว้นถ้า AB หรือ BA อาจมี additional roots เท่ากับ 0
- $\text{ch}(A^{-1}) = 1/\text{ch}(A)$
- ถ้า $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ เป็นค่าเฉพาะของ A แล้ว

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i = \text{tr } A$$

$$\sum_{i < j}^n \lambda_i \lambda_j = \text{tr}_2 A$$

$$\sum_{i < j < k} \lambda_i \lambda_j \lambda_k = \text{tr}_3 A$$

$$\prod_{i=1}^n \lambda_i = \frac{|A|}{|I|}$$

5. ratio ของ 2 quadratic forms (B เป็น non-singular matrix)

คือ $u = x'Ax/x'Bx$ จะให้ ค่าเฉลี่ยของ $B^{-1}A$

$u_{\max} = \text{ch}_{\max}(B^{-1}A)$ และ $u_{\min} = \text{ch}_{\min}(B^{-1}A)$