

در این بخش

ماتریس A را در نظر بگیرید

(1.1)

5 $(x^T A x) = (x^T) \begin{pmatrix} c_1 & \dots & c_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ اینجا $x^T A x$ را می بینیم

$$= (\langle x, c_1 \rangle \quad \langle x, c_2 \rangle \quad \dots \quad \langle x, c_n \rangle) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$= \sum_{i=1}^n \langle x, c_i \rangle x_i$$

$$= \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=1}^n x_j c_{ji} \right) x_i$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_j a_{ji} x_i$$

15 $\frac{\partial x^T A x}{\partial x}$ در اینجا

$$\frac{\partial x^T A x}{\partial x} = \left(\frac{\partial x^T A x}{\partial x_1} \quad \dots \quad \frac{\partial x^T A x}{\partial x_n} \right)_{1 \times n}$$

20 $\forall k=1, \dots, n$; $\frac{\partial x^T A x}{\partial x_k} = \frac{\partial}{\partial x_k} \left(\sum_{i,j=1}^n x_i x_j a_{ji} \right)$

$$= \frac{\partial}{\partial x_k} \left(\sum_{j=1}^n x_k x_j a_{jk} + \sum_{i=1}^n x_i x_k a_{ki} \right) + 0$$

$$= \sum_{j=1}^n x_j a_{jk} + \sum_{i=1}^n x_k a_{ki}$$

$$= \langle x, c_k \rangle + \langle x, r_k \rangle$$

25 $\Rightarrow \frac{\partial x^T A x}{\partial x} = (\langle x, c_1 \rangle + \langle x, r_1 \rangle, \dots, \langle x, c_n \rangle + \langle x, r_n \rangle)$
 $= (\langle x, c_1 \rangle \quad \dots \quad \langle x, c_n \rangle) + (\langle x, r_1 \rangle \quad \dots \quad \langle x, r_n \rangle)$

PAPCO $= x^T A + x^T A^T = x^T (A + A^T)$

$$\Rightarrow \frac{\partial x^T A x}{\partial x} = x^T (A + A^T)$$

$$\text{Given } A, \text{ if } A = A^T \Rightarrow \frac{\partial x^T A x}{\partial x} = x^T (A + A) = 2 x^T A$$

(1.2) $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \text{trace}(A)$, $\prod_{i=1}^n \lambda_i = \det(A)$

حاصل ضرب مقادیر ویژه $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ برابر با $\det(A)$ است.

$P_A(\lambda) = \lambda^n + \alpha_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + \alpha_1\lambda + \alpha_0$

و با توجه به اینکه $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ مقادیر ویژه A است، پس $P_A(\lambda_i) = 0$ برای $i=1, 2, \dots, n$ و این معادله را می توان به صورت زیر نوشت:

$P_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_n)$

پس $\alpha_0 = P_A(0)$ حاصل ضرب مقادیر ویژه با علامت منفی.

$P_A(0) = \alpha_0 = (0 - \lambda_1) \dots (0 - \lambda_n) = (-1)^n \prod_{i=1}^n \lambda_i$
 $P_A(0) = |\mathbf{0I}_n - A| = (-1)^n |A|$ \Rightarrow

$\Rightarrow (-1)^n \prod_{i=1}^n \lambda_i = (-1)^n |A| \Rightarrow \prod_{i=1}^n \lambda_i = \det(A) \quad \square$

حالا برای اثبات قسمت دوم داریم:

با توجه به حاصل ضرب مقادیر ویژه $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ داریم $P_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \dots (\lambda - \lambda_n)$ و این معادله را می توان به صورت زیر نوشت (اینجا $n-1$ و n را با هم اشتباه نکنیم):

$\Rightarrow \alpha_{n-1} = -(\lambda_1 + \dots + \lambda_n) \Rightarrow \sum_{i=1}^n \lambda_i = -\alpha_{n-1} \quad (1)$

حالا برای اثبات α_{n-1} در $|\lambda I_n - A|$ داریم:

$\det(\lambda I_n - A) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \dots & -a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & \dots & \dots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$

دترمینان را به این گونه می‌توانیم حساب کنیم که حاصل ضرب تمام λ_i ها و α_{n-1} که α_{n-1} در λ_i یک جابجایی از اعداد λ_i در α_{n-1} است را حساب می‌کنیم و پس از آن α_{n-1} عدد مختلف را به هم جمع کنیم و این به ما باقی می‌ماند و در این صورت جابجایی α_{n-1} [جابجایی می‌شود] نیز علامت دترمینان را تغییر می‌دهد.

از این جابجایی که α_{n-1} به $(\lambda - a_{nn})$... $(\lambda - a_{11})$ و α_{n-1} به λ تبدیل می‌شود α_{n-1} $n-1$ تا از عناصر α_{ii} که در α_{n-1} هستند λ را کم می‌کند و در دترمینان λ^{n-1} $(\lambda - a_{11})$... $(\lambda - a_{nn}) = h(\lambda)$ قرار می‌دهیم.

$$\alpha_{n-1} = h(\lambda) \lambda^{n-1} = (-a_{11} - a_{22} - \dots - a_{nn}) = - \sum_{i=1}^n a_{ii} \quad (7)$$

$$\textcircled{1}, \textcircled{2} \Rightarrow \alpha_{n-1} = \sum_{i=1}^n \lambda_i, \quad \alpha_{n-1} = - \sum_{i=1}^n a_{ii} = -\text{trace}(A)$$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^n \lambda_i = \text{trace}(A) \quad \checkmark$$

(1.3) 013

$$f_{\mu, x, y}(t, x, y) = f_{\mu}(t) f_{x|\mu}(x|t) f_{y|\mu}(y|t)$$

لذا فإن: y, x independent μ

$$f_{\mu, x, y}(t, x, y) = f_{x, y|\mu}(x, y|t) f_{\mu}(t)$$

$$f_{\mu, x, y}(t, x, y) = f_{x|\mu}(x|t) f_{y|\mu}(y|t) f_{\mu}(t) \quad \forall = y, x \text{ independent}$$

نريد: $\Rightarrow f_{\mu}(t) = \begin{cases} 1 & t \in [0, 1] \\ 0 & \# \end{cases}$
 $\mu \sim \text{Uni}(0, 1)$

نريد: $f_{x|\mu}(x|t)$, $f_{y|\mu}(y|t)$ independent of μ
 independent of μ independent of μ independent of μ independent of μ

$$f_{x|\mu}(x|t) = \frac{1}{\sqrt{\pi t}} e^{-\frac{(x-t)^2}{t}}$$

$$f_{y|\mu}(y|t) = \frac{1}{\sqrt{\pi t}} e^{-\frac{(y-t)^2}{t}}$$

$$\Rightarrow f_{\mu, x, y}(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi t} e^{-\frac{(x-t)^2 + (y-t)^2}{t}} & t \in [0, 1] \\ 0 & \# \end{cases}$$

$$Z = \int_{x, y, \mu} f(x, y, \mu) \cdot \delta(x - x_0) \cdot \delta(y - y_0) \cdot \delta(\mu - \mu_0)$$

$$\hookrightarrow Z = \mathbb{P}_{x,y,\mu}(\pi, \sigma, Q)$$

دایره θ را $\frac{1}{2}$ و $\max_{\theta \in [0,1]} \frac{1}{\theta}$ قرار دهیم

پس از ۲ ساله

$$\frac{(x-2)^{-1} - (-2)^{-1}}{P}$$

$$\Rightarrow -5Q + x_1 + 7 = 0 \Rightarrow Q = \frac{x_1 + 7}{5}$$

15

20

$$A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

(1.4) 0.2

حکم، مقول اول

$$\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| = \{ |0| + |-1| + |-1| \} = 1$$

حکم، مقول اول

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| = \{ |0| + |-1| + |1| \} = 1$$

$$\|A\|_F = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)}$$

$$A^T A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

از آنجا که λ_{\max} و A همبسته است و λ_{\max}^2 از $A^T A$ می باشد

$$|A - \lambda I| = 0 \rightarrow \omega_{\max} = \lambda_{\max}$$

$$\rightarrow -\lambda^3 + 4\lambda^2 - 4\lambda + 2 = 0 \Rightarrow \lambda_{\max} = 0.5$$

$$\Rightarrow \|A\|_F = \sqrt{0.5} = \frac{1}{\sqrt{2}}$$

$$f(n) = \begin{cases} Kn - r & 1 \leq n \leq r \\ 0 & \# \end{cases}$$

(K, 10, 12)

$$\underbrace{f(x^k + rx - v)}_{g(x)} = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f_x(x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} (x^k + rx - v) f_x(x) dx$$

$$= \int_1^r (x^k + rx - v)(Kn - r) dx + \int_{n \in \#} (x^k + rx - v) \cdot 0 dx$$

$$= \int_1^r (Kx^k + Kx^r + 1K - 1)nx^k - rx^k) dx$$

$$= \left(\frac{Kx^{k+1}}{k+1} + \frac{Kx^{r+1}}{r+1} - \frac{1K - 1}{k+1}x^{k+1} - \frac{rx^k}{k} \right) \Big|_1^r$$

$$= \frac{Kv}{K_0}$$

سؤال ٢.٢

إذا كانت X_1, \dots, X_n متغيرات عشوائية مستقلة ومتطابقة التوزيع، فإن دالة الكثافة الاحتمالية (PDF) لـ $Y_1 = \max\{X_1, \dots, X_n\}$ هي:

$$Y_1 = \max\{X_1, \dots, X_n\}$$

$$\begin{aligned} F_{Y_1}(y) &= P[Y \leq y] = P[X_1 \leq y, \dots, X_n \leq y] \\ &= P[X_1 \leq y] \dots P[X_n \leq y] \quad \text{استقلال } X_i \\ &= \prod_{i=1}^n F_{X_i}(y) \quad X_i \\ &= (F_X(y))^n \quad \text{إذا كانت } X_i \text{ متطابقة التوزيع} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow f_{Y_1}(y) = (F_{Y_1}(y))' = (F_X^n(y))' = n f_X(y) F_X^{n-1}(y)$$

$$Y_r = \min\{X_1, \dots, X_n\}$$

$$\begin{aligned} F_{Y_r}(y) &= P[Y \leq y] = 1 - P[Y > y] \\ &= 1 - P[X_1 > y, \dots, X_n > y] \\ &= 1 - \prod_{i=1}^n P[X_i > y] \quad \text{استقلال } X_i \\ &= 1 - \prod_{i=1}^n (1 - P[X_i \leq y]) \\ &= 1 - \prod_{i=1}^n (1 - F_X(y)) \\ &= 1 - (1 - F_X(y))^n \quad \text{إذا كانت } X_i \text{ متطابقة التوزيع} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow F_{Y_r}(y) = 1 - (1 - F_X(y))^n$$

$$\Rightarrow f_{Y_r}(y) = (F_{Y_r}(y))' = (1 - (1 - F_X(y))^n)' = n f_X(y) \cdot (1 - F_X(y))^{n-1}$$

نشان دهیم که مجموعه مقادیر ویژه M ، PMP یکسان هستند.

مقدار ویژه $\lambda \in PMP \stackrel{?}{\Rightarrow} \lambda \in M$ مقدار ویژه M $\forall \lambda \in M$

مقدار ویژه $\lambda \in M \stackrel{?}{\Rightarrow} \lambda \in PMP$ مقدار ویژه PMP $\forall \lambda \in PMP$

ابتدا حکم دوم را ثابت میکنیم، یعنی فرض میکنیم λ مقدار ویژه PMP باشد. نشان دهیم مقدار ویژه M نیز هست.

$$\lambda \text{ مقدار ویژه } PMP \Rightarrow \exists x \neq 0; PMPx = \lambda x \xRightarrow{Px} \underbrace{PP^{-1}}_I MPx = \lambda \underbrace{Px}_y$$

$$\underbrace{(Px=y)}_{\text{نمایش}}$$

$$\Rightarrow MY = \lambda Y \Rightarrow \lambda \text{ مقدار ویژه } M \text{ است.}$$

حکم اول: به روش مشابه ابتدا فرض میکنیم λ مقدار ویژه M باشد پس نشان دهیم λ مقدار ویژه PMP نیز هست.

$$\text{فرض: } \lambda \text{ مقدار ویژه } M \Rightarrow \exists x \neq 0; MX = \lambda x \quad (1)$$

با توجه به full rank بودن P داریم $PY = X$ $\Leftrightarrow Y = P^{-1}X$ $\Leftrightarrow Y \neq 0$ $\forall X \neq 0$

$$\exists Y \neq 0; PY = X$$

در نتیجه X ، PY یک مقدار ویژه M و داریم:

$$(1) \Rightarrow MPY = \lambda PY \xRightarrow{P^{-1}X} P^{-1}MPY = \lambda Y$$

پس λ مقدار ویژه PMP است.

پس مجموعه M و PMP یکسان است.

