

مروری بر مباحث جبرخطی و آمار مصطفی قدیمی

تمرين دوم

سؤال ١. مقدار ويژه

• جمع مقادیر ویژه برابر با trace است.

اگر معادله مشخصه ماتریس را بنویسیم $(p(\lambda) = det(A - \lambda I))$ ، داریم:

$$p(\lambda) = \det(A - \lambda I) = (-1)^n (\lambda^n - (\operatorname{tr} A) \lambda^{n-1} + \dots + (-1)^n \det A).$$

از طرفی میدانیم:

$$p(\lambda) = (-1)^n (\lambda - \lambda_1) \dots (\lambda - \lambda_n)$$

میشود. نشان دهنده ی مقدار ویژه ی ماتریس A است؛ بنابراین با مقایسه ی ضرایب، این رابطه اثبات می شود.

$$tr(A) = \lambda_1 + \dots + \lambda_n$$

• ضرب مقادیر ویژه برابر با دترمینان ماتریس است.

بار دیگر اگر معادلهی مشخصه را بنویسیم و فرض کنیم که λ ریشههای این معادله هستند، داریم:

$$\det(A - \lambda I) = p(\lambda) = (-1)^n (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n)$$

$$= (-1)(\lambda - \lambda_1)(-1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (-1)(\lambda - \lambda_n)$$

$$= (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \cdots (\lambda_n - \lambda)$$

در معادلهی اول، ضریب $(-1)^n$ از فاکتورگیری به دست آمده است. این ضریب را میتوان به جای فاکتورگیری روی قطر گسترش داد و به معادلهی دوم رسید.

حال اگر λ را برابر با صفر قرار دهیم (چون متغیر است)، در سمت چپ معادله ی مشخصه $\det(A)$ و در سمت راست λ راست λ به دست می آید، به بیان دیگر:

$$det(A) = \lambda_1 \dots \lambda_n$$

• مقدار ویژههای AB و BA با یک دیگر برابرند. AB مقادیر ویژه AB باشند و آن را در بردار ناصفر x ضرب کنیم، داریم:

$$ABx = \lambda x$$

حال اگر y=Bx باشد، آنگاه y هم ناصفر خواهد بود (در غیر این صورت در معادلهی بالا یا x و یا λ برابر با صفر می شوند که خلاف فرضیات ما است.). با جای گذاری روابط داریم:

 $BAy=BABx=B(ABx)=B(\lambda x)=\lambda Bx=\lambda y$. همانطور که مشاهده میشود، ثابت شد که λ مقدار ویژه BA نیز هست.

سؤال ۲. مشتقگیری

هر كدام از روابط زير را ثابت كنيد.

$$\frac{\partial a^t x}{\partial x} = a \bullet$$

 $\frac{\partial x^t ddAx}{\partial x} = 2xA \bullet$

سؤال ۳. مقدار ویژه و رنک

• ثابت کنید اگر P یک ماتریس با رنک کامل باشد، ماتریسهای M و $P^{-1}MP$ مجموعه مقدار ویژه ی یکسان دارند.

فرض کنید λ محموعه مقدار ویژه ی $P^{-1}MP$ است. باید نشان دهیم که λ مقدار ویژه ی M نیز میباشد. حال اگر x بردار ویژه باشد داریم:

$$P^{-1}MPx = \lambda x \to M(Px) = \lambda Px$$

بنابراین Px یک بردار ویژه با مقدار ویژه ی λ است. به طور مشابه طرف دیگر آن اثبات می شود. اگر بردار ویژه ی $P^{-1}MP$ است: x متعلق به M باشد، می توان نشان داد که x است یک بردار ویژه از x

$$P^{-1}MP(P^{-1}x) = P^{-1}Mx = \lambda P^{-1}x$$

ثابت شد که مقدار ویژهی یکسان دارند.

نکته: از خاصیت رنگ کامل بودن برای معکوس پذیر بودن P استفاده شده است.

n ثابت کنید که مجموع ابعاد فضای ویژه ماتریس $M_{n \times n}$ نمی تواند بیش تر از m شود. m در بیش ترین حالت m تا مقدار ویژه ی متفاوت دارد.)

سؤال ٢. معين متقارن

ثابت کنید هر ماتریس مثبت معین متقارن A یک شکل یکتا به فرم $A=LL^T$ دارد که L پایین مثلثی با درایههای قطری مثبت است. (چولسکی) برای اثبات آن از استقرا روی ابعاد آن استفاده میکنیم:

- اگر n=1 ماتریس $A_{1\times 1}$ مثبت معین است؛ اگر و تنها اگر به فرم A=(a) با a>0 با شد. اگر a>0 باشد. a>0 باشد، خلوتر ثابت میکنیم که a>0 فاکتور چولسکی a>0 میباشد. a>0 باشد، جلوتر ثابت میکنیم که a>0 فاکتور چولسکی a>0 باشد،
- اگر $n \to n+1$ فرض کنید برای همه ی ماتریسهای متقارن و مثبت معین نشان دادهایم که فاکتور چولسکی دارند؛ بنابراین ماتریس A را میتوان به فرم زیر نوشت:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$$

: عریف می کنیم: $A_{22} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ و $A_{21} = A_{12}^T$ ($A_{12} \in \mathbb{R}^{1 \times n}$ ، $a_{11} \in \mathbb{R}$ که $A_{21} = A_{12}^T$ د است.

$$S = A_{22} - \frac{1}{a_{11}} A_{21} A_{12}$$

S، مکمل Schur ماتریس A با توجه به a_{11} است. بدیهی است که ماتریس S متقارن است. بنابراین تنها کافی است نشان دهیم که مثبت معین است. فرض کنید $0 \neq x \neq 0$ و $x \neq 0$ بوده و به صورت زیر باشد:

$$y = \begin{pmatrix} -\frac{1}{a_{11}} A_{12} x \\ x \end{pmatrix}$$

آنگاه $y \neq 0$ است و بنابراین با مثبت معین بودن A ثابت میکند که $y^T A y > 0$ علاوهبر آن داریم:

$$y^{T}Ay = \left(-\frac{1}{a_{11}}A_{12}x \quad x^{T}\right) \begin{pmatrix} a_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\frac{1}{a_{11}}A_{12}x \\ x \end{pmatrix}$$

$$= \left(-\frac{1}{a_{11}}A_{12}x \quad x^{T}\right) \begin{pmatrix} -A_{12}x + A_{12}x \\ -\frac{1}{a_{11}}A_{21}A_{12}x + A_{22}x \end{pmatrix}$$

$$= \left(-\frac{1}{a_{11}}A_{12}x \quad x^{T}\right) \begin{pmatrix} 0 \\ -\frac{1}{a_{11}}A_{21}A_{12}x + A_{22}x \end{pmatrix}$$

$$= -\frac{1}{a_{11}}x^{T}A_{21}A_{12}x + x^{T}A_{22}x$$

$$= x^{T}Sx$$

بنابراین $0> x^T S x > 0$ هرگاه $0 \neq x$ ثابت می شود که S مثبت معین است. با توجه به متقارن و مثبت معین بودن ماتریس S و با استفاده از فرض استفرا می توان نتیجه گرفت که تجزیه چولسکی دارد؛ یعنی می توان آن را به صورت $S=L_S L_S^T$ نوشت و S ماتریس پایین مثلثی است. S را به شکل زیر تعریف می کنیم:

$$L = \begin{pmatrix} \sqrt{a_{11}} & 0\\ \frac{1}{\sqrt{a_{11}}} A_{21} & L_S \end{pmatrix}$$

L مثبت معین بودن A به ما میفهماند که $a_{11}>0$ ؛ بنابراین با استفاده از $A_{21}^T=A_{12}$ به راحتی میتوان دید که پایین مثلثی است.

$$LL^{T} = \begin{pmatrix} \sqrt{a_{11}} & 0\\ \frac{1}{\sqrt{a_{11}}} A_{21} & L_{S} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{a_{11}} & \frac{1}{\sqrt{a_{11}}} A_{12}\\ 0 & L_{S}^{T} \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} a_{11} & A_{12}\\ A_{21} & \frac{1}{a_{11}} A_{21} A_{12} + L_{S} L_{S}^{T} \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} a_{11} & A_{12}\\ A_{21} & \frac{1}{a_{11}} A_{21} A_{12} + S \end{pmatrix}$$
$$= A$$

سؤال ۵. مفاهیم پایهای

١. متغير تصادفي

(T •

$$\Sigma_{x=2}^{\infty} f(x) = 1 \to a + \frac{a}{3} + \frac{a}{9} + \dots = 1 \to \frac{a}{a - \frac{1}{3}} = 1 \to \frac{3}{2} a = 1 \to a = \frac{2}{3}$$

 $F_X(x) = \begin{cases} \frac{2}{3} + \frac{2}{3^2} + \dots + \frac{2}{3^{x-1}} & x = 2, 3, \dots \\ 0 & otherwise \end{cases}$

$$\rightarrow F_X(x) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{3}^{x-1} & x = 2, 3, \dots \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

• پ)

$$P(X > 5) = 1 - P(X \le 5) = 1 - F_X(5) = 1 - \frac{80}{81} = \frac{1}{81}$$

• ت)

$$P(X > 5 | X < 7) = \frac{P(5 < X < 7)}{P(X < 7)} = \frac{F_X(6) - (1 - F_X(5))}{F_X(6)} = \frac{\frac{242}{243} - \frac{80}{81}}{\frac{242}{243}} = \frac{2}{242}$$

۲. اثبات

(T •

$$E[E[X|Y]] = \Sigma_y E[X|Y = y]P(Y = y)$$

با قانون partition مى دانيم كه عبارت بالا برابر با E[X] مى باشد. بنابراين:

$$E[E[X|Y]] = E[X]$$

• ب)

$$\begin{split} E[var(X|Y)] + var(E[X|Y]) &= E[E[X^2|Y] - E[X|Y]^2] + (E[E[X|Y]^2] - E[E[X|Y]]^2) \\ &= E[E[X^2|Y]] - E[E[X|Y]^2] + E[E[X|Y]^2] - E[X]^2 \\ &= E[X^2] - E[X]^2 \\ &= var(X) \end{split}$$

سؤال ۶. ديريكله

۱. توریع Prior یک توزیع دیریکله با پارامترهای (4,2,2,3) است.

میانگین $\frac{a_0,i}{A_0}$ برابر با $\frac{a_0,i}{A_0}$ میباشد، بنابراین برای هر کدام داریم:

$$\theta_{11} = \frac{4}{11}, \; \theta_{10} = \frac{2}{11}, \; \theta_{01} = \frac{2}{11}, \; \theta_{00} = \frac{3}{11}$$

واریانس priorها برابر با $\frac{a_{0,i}}{A_0^2(A_0+1)} - \frac{a_{0,i}^2}{A_0^2(A_0+1)}$ میباشد؛ بنابراین برای هر کدام داریم:

$$\theta_{11} = \frac{4}{12 \times 11} - \frac{4^2}{11^2 \times 12}$$

$$\theta_{10} = \frac{2}{12 \times 11} - \frac{2^2}{11^2 \times 12}$$

$$\theta_{01} = \frac{2}{12 \times 11} - \frac{2^2}{11^2 \times 12}$$

$$\theta_{00} = \frac{3}{12 \times 11} - \frac{3^2}{11^2 \times 12}$$

. توریع Posterior یک توزیع دیریکله با پارامترهای $(4+25,\ 2+7,\ 2+6,\ 3+13)=(29,\ 9,\ 8,\ 16)$ است.

۳. میانگین $\frac{a_{1},i}{A_{1}}$ برابر با $\frac{a_{1},i}{A_{1}}$ است. در نتیجه برای هر کدام داریم:

$$\theta_{11} = \frac{29}{62}, \; \theta_{10} = \frac{9}{62}, \; \theta_{01} = \frac{8}{62}, \; \theta_{00} = \frac{16}{62}$$

واریانس posteriorها برابر با $\frac{a_{1,i}}{A_1^2(A_1+1)} - \frac{a_{1,i}^2}{A_1^2(A_1+1)}$ میباشد؛ بنابراین برای هر کدام داریم:

$$\theta_{11} = \frac{29}{63 \times 62} - \frac{29^2}{62^2 \times 63}$$

$$\theta_{10} = \frac{9}{63 \times 62} - \frac{9^2}{62^2 \times 63}$$

$$\theta_{01} = \frac{8}{63 \times 62} - \frac{8^2}{62^2 \times 63}$$

$$\theta_{00} = \frac{16}{63 \times 62} - \frac{16^2}{62^2 \times 63}$$

سؤال ٧. گاوسي چندمتغيره

ا. اگر
$$a = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 \end{pmatrix}^T$$
نگاه داریم:

$$a^{T}X = 3X_{1} - 2X_{2} + X_{2} \to a^{T}X \sim N(a^{T}\mu, a^{T}\Sigma a)$$

$$a^{T}\mu = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ 1 \end{pmatrix} = 13$$

$$a^{T}\Sigma a = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 2 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} = 9$$

در نتیجه توزیع آن برابر با $N_3(13, 9)$ است.

:اگر
$$a = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 \end{pmatrix}^T$$
 . ۲

$$Y = X_2 - a^T \begin{pmatrix} X_1 \\ X_3 \end{pmatrix} = -a_1 X_1 + X_2 - a_2 X_3$$

:حال اگر
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -a_1 & 1 & -a_2 \end{pmatrix}$$
 حال اگر

$$AX = \begin{pmatrix} X_2 \\ Y \end{pmatrix} \sim N(A\mu, \ A\Sigma A^T)$$

که

$$A\Sigma A^{T} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -a_{1} & 1 & -a_{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 2 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -a_{1} \\ 1 & 1 \\ 0 & -a_{2} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 3 & -a_1 - 2a_2 + 3 \\ -a_1 - 2a_2 + 3 & a_1^2 - 2a_1 - 4a_2 + 2a_1a_2 + 2a_2^2 + 3 \end{pmatrix}$$

. چون میخواهیم X_2 و Y مستقل باشند، باید $v \in \mathbb{R}$ داریم: $x_2 = 0$ داریم:

$$a = \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \end{pmatrix} + v \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$