

(Jordan-Chevalley)

الف) می دانیم که هر ماتریس هائیک فرم هر دو دارد که با انجام یک عملیات معنی ماتریس را به یک ماتریس بالابندی تبدیل می کنند و این تبدیل به صورت زیر است.

$$J = P^{-1}AP$$

از آنجایی که این یک ماتریس بالابندی است مقادیر ویژه ی آن به صورت زیرتویف می شوند  
 ماتریس تبدیل ماتریس A است در نتیجه مقادیر ویژه ی یکسانی دارد  
 $\text{tr}(P^{-1}AP) = \text{tr}(PP^{-1}A) = \text{tr}(A)$   
 از طرفی  $\text{trace}(J)$  را می سنجیم.

در نتیجه مجموع مقادیر ویژه برابر با  $\text{tr}(J)$  برابر با  $\text{tr}(A)$  است

ب) مانند ب- فرمول دیگری جنبه معده ای برای ماتریس می داریم:

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

که در فرمول بالا  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  همان مقادیر ویژه ی ماتریس هستند.

$$\det(A - 0I) = (-1)^n (-1)^n (\lambda_1 \dots \lambda_n)$$

حال اگر فقط  $\lambda$  را برابر با صفر بگذاریم داریم:

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

$$ABv = \lambda v$$

ج) صحت تویف همادلیس بردار ویژه داریم:

که  $v$  بردار خاص است

حال بردار جدید  $u$  را به صورت  $Bv$  تویف می کنیم که باز هم خاص است.

$$BAu = B(A(Bv)) = B(\lambda v) = \lambda Bv = \lambda u \rightarrow BAu = \lambda u$$

در نتیجه این دو مقدار ویژه ی یکسانی دارند.

د) صحت دیگری های ماتریس ترانزاده می دانیم  $\det A = \det A^T$ ، از طرفی مقدار ویژه بالابندی  $\det(A - \lambda I)$  می سنجیم.

$$\det(A - \lambda I) = \det(A - \lambda I)^T = \det(A^T - \lambda I^T)$$

حال:

$$= \det(A^T - \lambda I)$$

ترانزاده ی ماتریس همانی در ماتریس همانی است  $\leftarrow$

$$\rightarrow \det(A - \lambda I) = \det(A^T - \lambda I)$$

در نتیجه این دو مقدار ویژه های یکسانی دارند.

$$\text{Cov}(X, Y|Z) = E[(X - E(X|Z))(Y - E(Y|Z))|Z]$$

$$\text{Var}(X) = \underbrace{\text{Var}(E(X|Y))}_A + \underbrace{E(\text{Var}(X|Y))}_B$$

$$B = \text{Var}(X|Y) = E(X^2|Y) - E(X|Y)^2 \quad \text{صورتی تقریب Var می‌دانیم}$$

$$\rightarrow B = E(X^2|Y) - A^2$$

$$\rightarrow E(B) = E(E(X^2|Y)) - E(A^2)$$

$$\text{Var}(A) = E(A^2) - (EA)^2 = E(A^2) - E(E(X|Y))^2$$

$$\rightarrow E(B) + \text{Var}(A) = E(E(X^2|Y)) - E(A^2) + E(A^2) - E(E(X|Y))^2$$

$$E(E(X|Y)) = \int_{-\infty}^{+\infty} E(X|Y=y) f_Y(y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \underbrace{x f_{X|Y}(x|y) f_Y(y)}_{f_{X,Y}} dx dy$$

$$\rightarrow \int_{-\infty}^{+\infty} \underbrace{x \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(x,y) dy}_{f_X(x)} dx = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx = E(X)$$

$$\rightarrow E(E(X|Y)) = E(X)$$

$$\rightarrow E(B) + \text{Var}(A) = E(X^2) - E(X)^2 = \text{Var}(X)$$

(ب)

$$\text{Cov}(X, Y|Z) = E[XY|Z] - E[X|Z]E[Y|Z]$$

فردی گفته شده را در  $\text{Cov}(X, Y|Z)$  با جایگزینی می‌دانیم  $E(X_1, \dots, X_n) = EX_1 \dots EX_n$

$$\begin{aligned} E(XY|Z) &= E(E[XY|Z]) = E(E[X|Z]E[Y|Z]|Z) = E(XE(Y|Z)|Z) = E(YE(X|Z)|Z) \\ &= E(XY|Z) + E(X|Z)E(Y|Z) - E(X|Z)E(Y|Z) - E(Y|Z)E(X|Z) \\ &= E(XY|Z) - E(Y|Z)E(X|Z) \end{aligned}$$

(ج)

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

$$\textcircled{1} \text{Cov}(E(X|Z), E(Y|Z)) = E(E(X|Z)E(Y|Z)) - \underbrace{E(E(X|Z))}_{E(X)} \underbrace{E(E(Y|Z))}_{E(Y)}$$

$$\textcircled{2} E(\text{Cov}(X, Y|Z)) = E(E(XY|Z)) - E(E(X|Z)E(Y|Z))$$

$$\textcircled{1+2} \rightarrow E(XY) - E(X)E(Y) \quad E(XY)$$



$$\frac{\partial x^T A x}{\partial x} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j = f(x)$$

$$\frac{\partial f(x)}{\partial x_k} = \frac{\partial}{\partial x_k} \left[ \sum_{i \neq k} \sum_{j \neq k} a_{ij} + \sum_{i \neq k} a_{ik} x_i x_k + \sum_{j \neq k} a_{kj} x_k x_j + a_{kk} x_k^2 \right]$$

$$\rightarrow \sum_{i \neq k} a_{ik} x_i + \sum_{j \neq k} a_{kj} x_j + 2a_{kk} x_k = \sum_{i=1}^n a_{ik} x_i + \sum_{j=1}^n a_{jk} x_j$$

$$= 2 \sum_{i=1}^n a_{ik} x_i$$

اگر ماتریس A قرینه باشد

که این مقدار برابر صفر می شود. تمام ابعاد ماتریس A در  $x^T$  است. نتیجه این مشتق را به ازای مقادیر  $x$  حساب کنید  $2x^T A$  بدست می آید.

$$\frac{\partial (\text{tr}(x^T A x))}{\partial x} \Rightarrow \begin{bmatrix} x_1^T \\ x_2^T \\ \vdots \\ x_n^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} \\ \vdots \\ a_{nn} \end{bmatrix}$$

ب) در این جا هم تمام از  $x$  هایت برداشت  
ماتریس  $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]$

برای سادگی شدن یک برای  $x_i^T$  در A صفر شده و نتیجه ی آن به  $x_i$  صفر می شود

$$\text{tr}(x^T A x) = \sum_{i=1}^n x_i^T A x_i$$

در صورتی که A متجانس نباشد  $\frac{\partial x^T A x}{\partial x}$  از سمت الف می دانیم برابر است با

$$\sum_{i=1}^n a_{ik} x_i + \sum_{j=1}^n a_{jk} x_j = x^T (A + A^T)$$

حالا به ازای مقادیر  $x_1, \dots, x_n$  های ماتریس  $x$  این مقدار را محاسبه کنیم که برابر می شود با

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

$$x \sim U(0, 1)$$

سوال ۴. داشتن گشت از CDF،  $p.d.f$  را محاسبه کنیم

$$P(\sqrt{x} < x) = P(x < x^2) = x^2 \rightarrow \frac{d x^2}{d x} = 2x$$

$$P(x^2 < x) = P(x < \sqrt{x}) = \sqrt{x} \rightarrow \frac{d \sqrt{x}}{d x} = \frac{1}{2\sqrt{x}}$$



باز هم به تعریف مقدار ویژه داریم  
 $M(pv) = p \lambda v = \lambda (pv)$   
 مقدار ویژه  $\lambda$  و  $p$  را می‌بینیم  
 در نتیجه  $M$  مقدار ویژه برابر با  $\lambda$  دارد  
 (ماتریس  $M$  رتبه کامل  $full\ rank$  چون  $M$  می‌تواند انیگماست)

دوباره با تعریف مقدار ویژه داریم

$$Mv = \lambda v \rightarrow p^{-1} M v = \lambda p^{-1} v$$

$$\rightarrow p^{-1} M (p p^{-1}) v = \lambda p^{-1} (p p^{-1}) v \rightarrow p^{-1} M p (p^{-1} v) = \lambda (p^{-1} v)$$

در نتیجه با استفاده از تعریف مقدار ویژه برای  $p^{-1} v$  می‌توانیم بگوییم:

الف) در رابطه استخوانی دهم این تجزیه وجود دارد پس نشان می‌دهیم که یکتا است.  
 با استراتژی می‌کنیم:

باید استراتژی برای ماتریس  $A$  و  $L$  داریم

فرض استراتژی این «نظری می‌کنیم که برای ماتریس  $A' (n-1) \times (n-1)$  یک تجزیه به صورت  $L' L'^T$  داریم:

با توجه به اینکه ماتریس باید  $positive\ definite$  باشد ماتریس  $A_{nn}$  را به صورت زیر می‌سازیم:

می‌دانیم  $A' L' L'^T$  است.  $L$  را به صورت زیر تعریف می‌کنیم  $A$  را تعریف می‌کنیم:

$$A = \begin{bmatrix} A' & a \\ a & \alpha \end{bmatrix} \quad L = \begin{bmatrix} L' & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow L^{-1} A L^{-T} = \begin{bmatrix} L'^{-1} & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A' & a \\ a & \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} L'^{-T} & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I & L'^{-1} a \\ L'^{-T} a & \alpha \end{bmatrix}$$

حالا سعی می‌کنیم  $L'^{-1} a$  را حذف کنیم:

$$L_r^{-1} B L_r^{-T} = \begin{bmatrix} I & 0 \\ -L'^{-T} a & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & L'^{-1} a \\ L'^{-T} a & \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & -L'^{-1} a \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & \alpha - L'^{-T} a L'^{-1} a \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & \alpha - \underbrace{L'^{-T} a L'^{-1} a}_{\beta} \end{bmatrix}$$

از اینجا که  $A$   $positive\ definite$  است معلوم می‌شود  $\beta$  را می‌توان به صورت یک  $\beta$  نوشت  $\rightarrow L_3 = \begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & \chi \end{bmatrix}$

$$\rightarrow L_r^{-1} B L_r^{-T} = L_3 L_3^T \rightarrow L_r^{-1} L_1^{-1} A L_1^{-T} L_r^{-T} = L_3 L_3^T$$

$$\rightarrow A = L L^T \quad \text{که در آن } L = L_1 L_2 L_3$$



درجه حل استرانت شد

حال باید اثبات کنیم که تجزیه بدست آمده یکتا است. این تصور از برهان خلف استفاده می کنیم. فرض می کنیم یکتا نباشد. در این صورت یک  $L'^T L'^T$  نیز وجود دارد که با  $L^T L^T$  برابر است. حال از سمت راست طرفین را در  $L'^T$  در سمت چپ نه  $L'^T$  ضرب می کنیم

$$L'^T L'^T = L'^T L^T$$

می دانیم سمت چپ این معادله همواره بالادستی و سمت راست همواره پایین فعلی است در نتیجه این دو نمی توانست برابر باشند در نتیجه مقدار این تجزیه یکتا است.

$$A = U \Sigma V^T = QR \rightarrow R, Q^+ U \Sigma V^T$$

(ب) تجزیه SVD را به شکل دیگری بنویسیم.

حال باید ثابت کنیم که  $Q^+$  نیز یک ماتریس unitary است تا تجزیه SVD جدیدی برای  $R$  ابداع نکنیم. در بالا داشته ایم. رتبه ی ماتریس های  $U^T$  و  $Q^T$  شرط لازم برای SVD را دارند.

برای اینکه از رتبه ی این بردارها استفاده می کنیم که  $x^T x = x x^T = I$

$$\rightarrow (Q^{-1} U)^T (Q^{-1} U) = U^T \underbrace{Q^{-T} Q^{-1}}_I U = I$$

از طرفی هر دو  $Q^T$  و  $Q^+$  نیز هست

$$\rightarrow U^T U = I \rightarrow Q^{-1} U \text{ هم یک بردار تعادل است}$$

در نتیجه تعادل تجزیه ی این دو سمت  $U$  است برای  $R$  نه یک  $Q^{-1}$  نیز فرض می شود

$$A^k = 0 \rightarrow (I - A^k) = (I - A)(I + A + A^2 + \dots + A^{k-1}) = I$$

سویچ جدولی فرود

سوال ۷

در نتیجه ماتریس  $(I - A)$  در یک ماتریس معکوس شده است در نتیجه معکوس دارد در برابر است با:

$$(I - A)^{-1} = I + A + A^2 + \dots + A^{k-1}$$

$$f(x, y, z) = f(x, y, z) f(z) \rightarrow f(x, z) f(y, z) f(z)$$

سوال ۸. سطح زیری می دانیم  
(الف)

$$\int_0^1 \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx$$

$$= f_{\mu, \sigma^2}(t, x, y)$$

$$\arg \max_{\mu} f(\mu | x, y) \rightarrow \frac{f(\mu, x, y)}{f(x, y)}$$

(ب) برای بدست آوردن  $\text{Map } \mu$  به ازای  $x, y$  مختلف:

$$\arg \max_{\mu} f(\mu, x, y) \xrightarrow{\text{درست}} \left( \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \right)$$

$$= \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} = \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2 + (y-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

$$\rightarrow 0 = \sum_{i=1}^n x_i(x_i - \mu) + \sum_{i=1}^n y_i(y_i - \mu) \rightarrow \sum_{i=1}^n x_i + y_i$$

حال از عبارت بالا مشتق می گیریم تا  $\mu$  را بدست آوریم

$$\rightarrow \mu = \frac{\sum_{i=1}^n x_i + y_i}{2n}$$