حمیدرضا ربیعی، مریم رمضانی بهار ۱۴۰۱

تمرين پنجم: كاهش بعد و نرم



 $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$: فرض کنید ماتریس A به صورت مقابل است

این ماتریس ناصفر بوده و رنگ آن r میباشد. اکنون نشان دهید که همه روابط زیر از خاصیت تجزیه SVD ماتریس A و یا ترانهاده آن پیروی میکنند. $(A = U\Sigma V^T)$

$$Av_i = \begin{cases} \sigma_i u_i & i = 1, 1, ..., r \\ \bullet & i = r + 1, r + 1, ..., m \end{cases}$$

$$A^T u_i = \begin{cases} \sigma_i v_i & i = 1, 1, ..., r \\ \bullet & i = r + 1, r + 1, ..., n \end{cases}$$

توجه شود که \mathbf{V}_{0} و \mathbf{U}_{0} به ترتیب ستونهای $\mathbf{v}_{1},v_{1},...,v_{m}$ و $\mathbf{v}_{1},u_{2},...,u_{n}$

پاسخ سوال ۱. با تجزیه $A=U\Sigma V^T$ پس به عبارت دیگر داریم V که ماتریس orthogonal شروع میکنیم و میدانیم که V

$$AV=U\Sigma$$

حال با استفاده از این حقیقت که U ماتریس U را به صورت نمایش $\Sigma = diag(\sigma_1,\sigma_7,...,\sigma_r, {}^{ullet},...{}^{ullet})$ و $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq ... \geq \sigma_r \geq ...$ حال ماتریس U را به صورت نمایش ستونهای آن تشکیل مئ هیم

$$U = [u_1|u_1|...|u_n]$$

 $= [\sigma_1 u_1 | \sigma_7 u_7 | \dots | \sigma_r u_r | \cdot | \dots | \cdot]$

حال طرف چپ را باز نویسی میکنیم برحسب ستونهای V و نتیجه به صورت زیر خواهد بود

$$AV = [Av_1 | Av_7 | \dots | Av_m]$$

در نتیجه با مقایسه دقیق طرف چپ و راست عبارت بیان شده، بررسی میکنم برابر هستند یا خیر. ابتدا در نظر داریم فرض سوال را:

$$\begin{cases} \sigma_i u_i & i = \mathbf{1}, \mathbf{Y}, ..., r \\ \bullet & i = r + \mathbf{1}, r + \mathbf{Y}, ..., m \end{cases}$$

حال در می یابیم که عبارات داده شده در طرف چپ و راست برابراند. حال رابطه $T=U \Sigma V^T$ کنید. حال رابطه $T=U \Sigma V^T$ کنید.

$$A^T = (U\Sigma V^T)^T = (V^T)^T \Sigma^T U^T = V\Sigma^T U^T$$

از طرفی نیز به این نکته توجه داریم که مجدد به این دلیل که U ماتریسی orthogonal است داریم $U^TU=I$ پس داریم

$$A^T U = V \Sigma^T$$
.

مشابه آنچه در قسمت قبل عمل كرديم طرف چپ و راست را محاسبه و برابر قرار ميدهيم.

$$A^T U = [A^T u_! | A^T u_{\mathsf{Y}} | \dots | A^T u_n] = [\sigma_{\mathsf{Y}} v_{\mathsf{Y}} | \sigma_{\mathsf{Y}} v_{\mathsf{Y}} | \dots | \sigma_r v_r | {}^{\boldsymbol{\cdot}} | \dots | {}^{\boldsymbol{\cdot}}] = V \Sigma^T.$$

که با در نظر گرفتن فض سوال یعنی

$$A^T u_i = \begin{cases} \sigma_i v_i & i = 1, \Upsilon, ..., r \\ \bullet & i = r + 1, r + \Upsilon, ..., n \end{cases}$$

آنچه که مطلوب بوده را اثبات کردیم.

پرسش ۲ فرض کنید V یک فضای برداری با بعد متناهی باشد. همچنین فرض کنید که S و T دو تبدیل باشند به طوری که $T,S\in\mathcal{L}(V)$ (به این معنا که T و T و تبدیل هایی خطی از فضای T به خودش هستند). ثابت کنید که ماتریسهای T و T دارای مقادیر ویژه یکسانی هستند.

پاسخ سوال ۲. برای اثبات این حکم، لازم است نشان دهیم هر عددی که در مجموعه مفادیر ویژه ماتریس ST باشد، در مجموعه مقادیر ویژه TS نیز موجود است و بالعکس. یک طرف رابطه گفته شده را اثبات میکنیم و طرف دیگر به طور مشابهی قابل نتیجه گیری است. فرض کنیم ST باشد. همچنین فرض میکنیم بردار ویژه متناظر با این مقدار ویژه ST باشد، به طوری که $STv = \lambda v$. حال فرض می کنیم که $Tv \neq 0$.

$$TS(Tv) = T(STv) = T(\lambda v) = \lambda Tv$$

در این صورت λ یک مقدار ویژه برای ماتریس TS با بردار وِیژه متناظر Tv است. حال حالتی را در نظر میگیریم که

$$Tv = \cdot \quad (i)$$

در این صورت با توجه به اینکه v بردار ویژه ماتریس ST است و طبق تعریف نمیتواند بردار صفر باشد، و همچنین $STv=\lambda v$ ، نتیجه می شود که $v=\lambda v$ از طرفی طبق v و ناصفر بودن v می دانیم که v معکوس پذیر نیست. در نتیجه v نیز معکوس پذیر نیست. در نتیجه برداری ناصفر مانند $v \in W$ یافت می شود، به طوری که $v=\tau v$. در نتیجه $v=\tau v$ یک مقدار ویژه برای ماتریس $v=\tau v$ نیز است. بنابرین در هر حالتی، $v=\tau v$ (هر مقدار ویژه دلخواهی از $v=\tau v$ بخرو مقادیر ویژه $v=\tau v$ نیز است.

پرسش
$$\mathbf{m}$$
 ماتریس مثبت معین $A=\begin{bmatrix} \mathbf{q} & \mathbf{r} & \mathbf{r} \\ \mathbf{r} & \mathbf{r} & \mathbf{r} \\ \mathbf{r} & \mathbf{r} & \mathbf{r} \end{bmatrix}$ را در نظر بگیرید.

راً) تجزیهی cholesky ماتریس A را بیابید.

پاسخ ۳ (آ) تجزیهی cholesky به صورت زیر خواهد بود.

$$A = \begin{bmatrix} \mathbf{q} & \boldsymbol{\cdot} & \mathbf{r} \\ \boldsymbol{\cdot} & \mathbf{f} & \mathbf{f} \\ \mathbf{r} & \mathbf{f} & \mathbf{g} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_{11} & \boldsymbol{\cdot} & \boldsymbol{\cdot} \\ R_{17} & R_{77} & \boldsymbol{\cdot} \\ R_{17} & R_{77} & R_{77} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R_{11} & R_{17} & R_{17} \\ \boldsymbol{\cdot} & R_{77} & R_{77} \\ \boldsymbol{\cdot} & \boldsymbol{\cdot} & R_{77} \end{bmatrix}$$

$$R_{11} = \sqrt{A_{11}} = \sqrt{\mathbf{q}} = \mathbf{T}, \quad R_{1,\mathbf{T}:\mathbf{T}} = \frac{1}{R_{11}}A_{1,\mathbf{T}:\mathbf{T}} \Rightarrow \begin{bmatrix} R_{1\mathbf{T}} & R_{1\mathbf{T}} \end{bmatrix} = \frac{1}{R_{11}}\begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{T} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{1} \end{bmatrix} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow A = \begin{bmatrix} \mathbf{q} & \cdot & \mathbf{r} \\ \cdot & \mathbf{r} & \mathbf{r} \\ \mathbf{r} & \mathbf{r} & \mathbf{r} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{r} & \cdot & \cdot \\ \cdot & R_{\mathsf{Y}\mathsf{Y}} & \cdot \\ \cdot & R_{\mathsf{Y}\mathsf{T}} & R_{\mathsf{T}\mathsf{T}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{r} & \cdot & \cdot \\ \cdot & R_{\mathsf{Y}\mathsf{Y}} & R_{\mathsf{Y}\mathsf{T}} \\ \cdot & \cdot & R_{\mathsf{T}\mathsf{T}} \end{bmatrix}$$

$$A_{\mathsf{Y}:\mathsf{r},\mathsf{Y}:\mathsf{r}}-R_{\mathsf{1},\mathsf{Y}:\mathsf{r}}^TR_{\mathsf{1},\mathsf{Y}:\mathsf{r}}=R_{\mathsf{Y}:\mathsf{r},\mathsf{Y}:\mathsf{r}}^TR_{\mathsf{Y}:\mathsf{r},\mathsf{Y}:\mathsf{r}}\Rightarrow \begin{bmatrix} \mathsf{f} & \mathsf{f} \\ \mathsf{f} & \mathsf{f} \end{bmatrix}-\begin{bmatrix} \boldsymbol{\cdot} \\ \mathsf{1} \end{bmatrix}\begin{bmatrix} \boldsymbol{\cdot} & \mathsf{1} \end{bmatrix}=\begin{bmatrix} R_{\mathsf{Y}\mathsf{Y}} & \boldsymbol{\cdot} \\ R_{\mathsf{Y}\mathsf{r}} & R_{\mathsf{Y}\mathsf{r}} \end{bmatrix}\begin{bmatrix} R_{\mathsf{Y}\mathsf{Y}} & R_{\mathsf{Y}\mathsf{r}} \\ \boldsymbol{\cdot} & R_{\mathsf{T}\mathsf{r}} \end{bmatrix}\Rightarrow$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} \mathbf{f} & \mathbf{f} \\ \mathbf{f} & \mathbf{d} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_{\mathbf{f}\mathbf{f}} & \mathbf{i} \\ R_{\mathbf{f}\mathbf{f}} & R_{\mathbf{f}\mathbf{f}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R_{\mathbf{f}\mathbf{f}} & R_{\mathbf{f}\mathbf{f}} \\ \mathbf{i} & R_{\mathbf{f}\mathbf{f}} \end{bmatrix}$$

$$R_{\rm YY} = \sqrt{\rm Y} = {\rm Y}, \quad R_{\rm Y,T} = \tfrac{1}{\rm Y} \times {\rm Y} = {\rm Y} \Rightarrow \begin{bmatrix} {\rm Y} & {\rm Y} \\ {\rm Y} & {\rm A} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} {\rm Y} & {\rm Y} \\ {\rm Y} & R_{\rm TT} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} {\rm Y} & {\rm Y} \\ {\rm Y} & R_{\rm TT} \end{bmatrix}$$

$$R_{rr}^{r} = \Delta - r \times r = r \Rightarrow R_{rr} = r$$

$$A = \begin{bmatrix} 9 & \cdot & \gamma \\ \cdot & 7 & \gamma \\ \gamma & 7 & 9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \gamma & \cdot & \cdot \\ \cdot & 7 & \cdot \\ 1 & 7 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \gamma & \cdot & 1 \\ \cdot & 7 & 7 \\ \cdot & \cdot & 1 \end{bmatrix}$$

(ب) حالا از این تجزیه برای حل کردن دستگاه داده شده استفاده میکنیم.

$$Ax = b \Rightarrow R^T Rx = b$$

$$y := Rx \Rightarrow R^T y = b$$

$$R^T y = b \Rightarrow \begin{bmatrix} \mathbf{r} & \cdot & \cdot \\ \cdot & \mathbf{r} & \cdot \\ \mathbf{r} & \mathbf{r} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_{\mathbf{r}} \\ y_{\mathbf{r}} \\ y_{\mathbf{r}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{r} & \mathbf{r} \\ \mathbf{r} & \mathbf{r} \\ \mathbf{r} \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} y_{\mathbf{r}} = \mathbf{f} \\ y_{\mathbf{r}} = \mathbf{f} \\ \mathbf{f} + \mathbf{r} \times \mathbf{f} + y_{\mathbf{r}} = \mathbf{r} \\ \mathbf{r} + \mathbf{r} \times \mathbf{f} + y_{\mathbf{r}} = \mathbf{r} \end{cases}$$

$$Rx = y \Rightarrow \begin{bmatrix} \mathbf{Y} & \cdot & \mathbf{1} \\ \cdot & \mathbf{Y} & \mathbf{Y} \\ \cdot & \cdot & \mathbf{1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{1} \\ x_{r} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{Y} \\ \mathbf{Y} \\ \mathbf{Y} \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} x_{7} = \mathbf{1} \\ \mathbf{Y} \times x_{7} + \mathbf{Y} \times \mathbf{1} = \mathbf{Y} \Rightarrow x_{7} = \mathbf{Y} \\ \mathbf{Y} \times x_{1} + \mathbf{1} = \mathbf{Y} \Rightarrow x_{1} = \mathbf{1} \end{cases} \Rightarrow x = \begin{bmatrix} \mathbf{1} \\ \mathbf{Y} \\ \mathbf{Y} \end{bmatrix}$$

پرسش ۴ فرض کنید v یک بردار غیر صفر در \mathbb{R}^n باشد که $v \neq v$ بهنام α . $v^T v \neq v$ بهنام A را تعریف کنید: $\alpha = \frac{\mathsf{r}}{v^T v}$ فرض کنید v یک بردار غیر صفر در v بهنام v به

یاسخ * ابتدا نشان می دهیم که ماتریس A یک ماتریس متقارن است:

$$A^{T} = (I - \alpha v v^{T})^{T} = I^{T} - (\alpha v v^{T})^{T} = I - \alpha (v^{T})^{T} v^{T}$$
$$= I - \alpha v v^{T} = A \Rightarrow A^{T} = A$$

AA=I از آنجایی که $A^T=A$ ، پس A ماتریس متقارن است. اکنون میخواهیم ثابت کنیم:

$$AA = (I - \alpha vv^T)(I - \alpha vv^T) = I(I - \alpha vv^T) - \alpha vv^T(I - \alpha vv^T) = I - \alpha vv^T - \alpha vv^T + \alpha^{\mathsf{T}} vv^T vv^T$$
 (1)

دقت کنید که:

$$\begin{split} vv^Tvv^T &= v(v^Tv)v^T = v(\frac{\mathbf{Y}}{\alpha})v^T = \frac{\mathbf{Y}}{\alpha}vv^T \\ &\xrightarrow{(1)} AA = I - \mathbf{Y}\alpha vv^T + \alpha^{\mathbf{Y}}\frac{\mathbf{Y}}{\alpha}vv^T = I \\ &\Rightarrow AA = I \Rightarrow \boxed{A^{-1} = A} \end{split}$$

بنابراین حکم ثابت میشود.