



به نام خدا
بهینه‌سازی محدب ۱ (۲۵۷۵۶)
تمرین شماره ۱

نیم‌سال اول ۱۴۰۴-۱۴۰۳

۱- نابرابری *Von Neumann* و نُرم اتمی

الف) برای ماتریس‌های متقارن $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{S}^n$ نابرابری زیر را اثبات کرده و یک شرط کافی برای حالت تساوی آن بیان نمایید.

$$\text{tr}\{\mathbf{AB}\} \leq \sum_{i=1}^n \lambda_i(\mathbf{A})\lambda_i(\mathbf{B})$$

ب) برای ماتریس‌های غیر مربعی $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ نابرابری زیر (که نسخه‌ای تعمیم‌یافته از نابرابری قسمت الف است) را اثبات کرده و یک شرط کافی تساوی برای آن بیان کنید. (مقادیر تکین σ_i را به ترتیب نزولی در نظر بگیرید).

$$\text{tr}\{\mathbf{A}^T \mathbf{B}\} \leq \sum_{i=1}^{\min\{m,n\}} \sigma_i(\mathbf{A})\sigma_i(\mathbf{B})$$

ج) نُرم ۲ عملگری ماتریس ($\|\mathbf{A}\|_2 = \sigma_1(\mathbf{A})$) را در نظر گرفته و با استفاده از نابرابری قسمت ب، نشان دهید که نُرم دوگان آن برابر نُرم اتمی است؛ یعنی خواهیم داشت:

$$\|\mathbf{B}\|_* = \sup\{\text{tr}\{\mathbf{A}^T \mathbf{B}\} \mid \|\mathbf{A}\|_2 \leq 1\} = \sum_{i=1}^{\min\{m,n\}} \sigma_i(\mathbf{B})$$

د) بررسی کنید که نُرم اتمی چه کاربردی در بهینه‌سازی دارد؟

۲- مساله حداقل نُرم اقلیدسی

دستگاه معادلات $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ را در نظر بگیرید که در آن $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ یک ماتریس کشیده افقی ($m < n$) با رتبه کامل سطری است. بردار $\mathbf{x}^* = \mathbf{A}^T(\mathbf{AA}^T)^{-1}\mathbf{b}$ را در نظر بگیرید. مشخصاً این بردار در معادله $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ صدق می‌کند و لذا یک جواب این دستگاه است. در این تمرین قصد داریم با استفاده از تعامد، نشان دهیم که \mathbf{x}^* در میان جواب‌های دستگاه کمترین نُرم اقلیدسی را دارد.

الف) نشان دهید که برای هر \mathbf{x} دلخواه از مجموعه جواب دستگاه، $(\mathbf{x} - \mathbf{x}^*) \in N(\mathbf{A})$ است.

ب) با استفاده از نتیجه قسمت الف، نشان دهید که برای هر \mathbf{x} دلخواه از مجموعه جواب دستگاه، $(\mathbf{x} - \mathbf{x}^*) \perp \mathbf{x}^*$ است. با توجه به تئوری اساسی جبرخطی، \mathbf{x}^* متعلق به کدام زیرفضای اساسی ماتریس \mathbf{A} است.

ج) با استفاده از نتیجه قسمت ب، نشان دهید که $\|\mathbf{x}\|_2^2 \geq \|\mathbf{x}^*\|_2^2$ است. به عبارتی، \mathbf{x}^* از بین تمامی پاسخ‌های دستگاه کمترین نُرم اقلیدسی را دارد.

د) ماتریس نگاشت به فضای سطری و فضای پوچی را به دست آورید. توجه کنید که این ماتریس‌ها قرار است بردار \mathbf{x} را به زیرفضاهای گفته‌شده نگاشت کنند و سائز آن‌ها $n \times n$ است. رتبه این ماتریس‌ها را نیز بیان کنید.

۳- ماتریس‌های بلوکی

الف) ماتریس بلوکی $M = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix}$ را در نظر بگیرید که در آن $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$, $C \in \mathbb{R}^{m \times n}$ و $D \in \mathbb{R}^{m \times m}$ است. با نوشتن رابطه وارون ماتریس بلوکی، اتحاد زیر که به لم معکوس ماتریس موسوم است را اثبات کنید. فرض کنید که معکوس ماتریس‌های موجود در این رابطه وجود داشته باشند.

$$(A - BD^{-1}C)^{-1} = A^{-1} + A^{-1}B(D - CA^{-1}B)^{-1}CA^{-1}$$

ب) شرایط معکوس‌پذیری و معکوس ماتریس $I + uv^T$ را به دست آورید که در آن $I \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ماتریس همانی بوده و $u, v \in \mathbb{R}^n$ است.

ج) به ازای هر ماتریس معکوس‌پذیر $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ و هر دو بردار $u, v \in \mathbb{R}^n$ نشان دهید:

$$(A + uv^T)^{-1} = A^{-1} - \frac{A^{-1}uv^T A^{-1}}{1 + v^T A^{-1}u}$$

۴- مکمل شور

یکی از مفاهیم پرکاربرد در درس، بررسی مثبت معین یا نیمه‌معین بودن یک ماتریس متقارن است. ماتریس بلوکی متقارن $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$ را به صورت $M = \begin{bmatrix} A & B \\ B^T & C \end{bmatrix}$ در نظر بگیرید که در آن $A \in \mathbb{R}^{k \times k}$, $B \in \mathbb{R}^{k \times (n-k)}$ و $C \in \mathbb{R}^{(n-k) \times (n-k)}$ است. با فرض معکوس‌پذیری C ، ماتریس $S = C - B^T A^{-1} B$ را مکمل شور ماتریس A در M می‌نامیم. نشان دهید:

الف) $M > 0$ است اگر و تنها اگر $A > 0$ و $S > 0$ باشد.

ب) اگر $A > 0$ باشد، آنگاه $M \geq 0$ است اگر و تنها اگر $S \geq 0$ باشد.

ج) $M \geq 0$ است اگر و تنها اگر $A \geq 0$, $S \geq 0$ و $B^T(I - AA^+) = 0$ باشد.

د) نشان دهید ماتریس بلوکی M مثبت معین است اگر و فقط اگر A و C مثبت معین بوده و تمامی مقادیر تکین ماتریس $A^{-\frac{1}{2}}BC^{-\frac{1}{2}}$ کوچکتر از ۱ باشند.

۵- مقدار ویژه و تکین

الف) نشان دهید در صورتی که ماتریس‌های $A \in \mathbb{M}_m(\mathbb{C})$ و $B \in \mathbb{M}_n(\mathbb{C})$ مقادیر ویژه مشترک نداشته باشند، معادله $AX = XB$ تنها جواب بدیهی $X = 0$ را دارد.

ب) ماتریس متقارن A را با مقادیر ویژه $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ در نظر بگیرید. نشان دهید:

$$\lambda_k = \max_{\substack{S \subseteq \mathbb{R}^n \\ \dim(S)=k}} \min_{\substack{x \in S \\ x \neq 0}} \frac{x^T A x}{x^T x} = \min_{\substack{C \subseteq \mathbb{R}^n \\ \dim(C)=n-k+1}} \max_{\substack{x \in C \\ x \neq 0}} \frac{x^T A x}{x^T x}$$

همچنین با استفاده از نتیجه فوق، برای ماتریس $A \in \mathbb{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$ حاصل عبارت $\min_{\substack{C \subseteq \mathbb{R}^n \\ \dim(C)=n-k+1}} \max_{\substack{x \in C \\ x \neq 0}} \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2}$ را محاسبه نمایید.

ج) ماتریس $A \in \mathbb{M}_n(\mathbb{R})$ را در نظر بگیرید. با استفاده از تجزیه به مقادیر تکین، پاسخ مساله بهینه‌سازی $\min_{\alpha, Q} \|A - \alpha Q\|$ را به-

گونه‌ای بیابید که $\alpha \in \mathbb{R}$ و Q ماتریسی یکانی (unitary) باشد.

د) برای ماتریس $A \in \mathbb{M}_n(\mathbb{C})$ نشان دهید: $\lambda_{\max}\left(\frac{A+A^H}{2}\right) \leq \sigma_{\max}(A)$

۶- باز هم مقادیر ویژه!

ماتریس هرمیتی $\mathbf{A} \in \mathbb{M}_n(\mathbb{C})$ را با عناصر $a_{i,j}$ در نظر بگیرید که همه عناصر قطری آن ۱ هستند. اگر عناصر \mathbf{A} در رابطه زیر صدق کنند:

$$\sum_{j=1}^n |a_{i,j}| \leq 2, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

آنگاه نشان دهید:

(الف) \mathbf{A} ماتریسی مثبت نیمه معین است.

(ب) کلیه مقادیر ویژه \mathbf{A} کوچکتر یا مساوی ۲ هستند، یعنی: $\lambda \leq 2$

(ج) $0 \leq \det(\mathbf{A}) \leq 1$

۷- تقریب رتبه پایین ماتریس

یکی از کاربردهای تجزیه به مقادیر تکین، محاسبه تقریب رتبه پایین یک ماتریس است. ماتریس $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ با رتبه r را با تجزیه به مقادیر تکین $\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^T$ در نظر بگیرید. به ازای یک عدد $k \leq r$ ، ماتریس $\mathbf{A}_k \in \mathbb{R}^{m \times n}$ را به صورت $\mathbf{A}_k = \mathbf{U}_k \mathbf{\Sigma}_k \mathbf{V}_k^T$ تعریف می کنیم که در آن \mathbf{U}_k و \mathbf{V}_k به ترتیب k ستون اول \mathbf{U} و \mathbf{V} بوده و $\mathbf{\Sigma}_k$ بلوک $k \times k$ بالا و سمت چپ ماتریس $\mathbf{\Sigma}$ است که شامل k مقدار تکین بزرگ \mathbf{A} می شود. به عبارت دیگر، \mathbf{A}_k را می توان به صورت $\mathbf{A}_k = \sum_{i=1}^k \sigma_i \mathbf{u}_i \mathbf{v}_i^T$ بیان کرد که ماتریسی رتبه k است.

(الف) بهترین تقریب رتبه k از \mathbf{A} با معیار نرم فروبینیوس از مساله بهینه سازی زیر به دست می آید:

$$\min_{\mathbf{X}: \text{rank}(\mathbf{X}) \leq k} \|\mathbf{A} - \mathbf{X}\|_F$$

نشان دهید که \mathbf{A}_k پاسخ مساله بهینه سازی فوق است؛ یعنی به ازای هر ماتریس دلخواه \mathbf{X} با رتبه k داریم: $\|\mathbf{A} - \mathbf{A}_k\|_F \leq \|\mathbf{A} - \mathbf{X}\|_F$.

(ب) در صورتی که به جای نرم فروبینیوس از معیار نرم ۲ در مساله فوق استفاده کنیم، نشان دهید که \mathbf{A}_k همچنان پاسخ مساله بهینه سازی تغییر یافته خواهد بود.

۸- عدد حالت

ماتریس مربعی معکوس پذیر $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ را در نظر بگیرید.

(الف) بر اساس تعریف ذکر شده برای نرم ۲ ماتریس، نشان دهید که $\|\mathbf{A}\|_2 = \sigma_{\max}(\mathbf{A})$.

(ب) با توجه مقادیر تکین $\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{V}\mathbf{\Sigma}^{-1}\mathbf{U}^T$ ، عبارت $\kappa_A = \|\mathbf{A}\|_2 \|\mathbf{A}^{-1}\|_2$ را برحسب مقادیر تکین \mathbf{A} محاسبه کرده و نشان دهید که $\kappa_A \geq 1$ است. κ_A را عدد حالت ماتریس \mathbf{A} می نامیم و معیاری برای پایداری عددی ماتریس است.

(ج) دستگاه معادلات $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ را در نظر بگیرید. در صورتی که بردار \mathbf{b} در فرآیند اندازه گیری دچار خطای کوچک \mathbf{e} شود (به گونه ای که $\tilde{\mathbf{b}} = \mathbf{b} - \mathbf{e}$)، پاسخ دستگاه ($\tilde{\mathbf{x}}$) نیز دچار خطا خواهد شد. نشان دهید که خطای نسبی $\frac{\|\mathbf{x} - \tilde{\mathbf{x}}\|_2}{\|\mathbf{x}\|_2}$ بر حسب خطای نسبی اندازه گیری $\frac{\|\mathbf{e}\|_2}{\|\mathbf{b}\|_2}$ به صورت $\frac{\|\mathbf{x} - \tilde{\mathbf{x}}\|_2}{\|\mathbf{x}\|_2} \leq \kappa_A \frac{\|\mathbf{e}\|_2}{\|\mathbf{b}\|_2} \leq \kappa_A^{-1} \frac{\|\mathbf{e}\|_2}{\|\mathbf{b}\|_2}$ باند می شود. بر این اساس، اگر κ_A بزرگ باشد، خطای کوچک اندازه گیری می تواند به خطای بزرگی در پاسخ دستگاه منجر شود. در چنین شرایطی \mathbf{A} را بد حالت می نامیم.

د) در صورتی که اندازه گیری و مدل به صورت همزمان دچار یک خطای کوچک شوند (یعنی: $\tilde{\mathbf{b}} = \mathbf{b} - \mathbf{e}$ و $\tilde{\mathbf{A}} = \mathbf{A} - \mathbf{E}$)، کران بالای فوق را بازنویسی نمایید.

ه) فرض کنید ماتریس \mathbf{A} قطری شدنی بوده و به صورت $\mathbf{A} = \mathbf{S}\mathbf{\Lambda}\mathbf{S}^{-1}$ بیان شود. بردار باقی مانده $\mathbf{r} = \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} - \hat{\mathbf{\Lambda}}\hat{\mathbf{x}}$ را به گونه ای تعریف می کنیم که $\hat{\mathbf{x}}$ برداری ناصفر و $\hat{\mathbf{\Lambda}}$ عددی دلخواه است. نشان دهید که یک مقدار ویژه از \mathbf{A} وجود دارد به گونه ای که $|\lambda - \hat{\lambda}| \leq \kappa_S \frac{\|\mathbf{r}\|}{\|\hat{\mathbf{x}}\|}$ باشد.

۹- ماتریس های جابجایی پذیر و قطری شدن همزمان

دو ماتریس $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ را در نظر بگیرید به صورتی که رابطه $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ برقرار است. نشان دهید:

الف) اگر \mathbf{A} مقدار ویژه متمایز داشته باشد، آنگاه ماتریس های \mathbf{A} و \mathbf{B} و \mathbf{AB} قطری شدنی خواهند بود.

ب) اگر \mathbf{A} و \mathbf{B} قطری شدنی باشند، ماتریس معکوس پذیر \mathbf{P} وجود خواهد داشت به گونه ای که هر دو ماتریس $\mathbf{D}_1 = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{AP}$ و $\mathbf{D}_2 = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{BP}$ قطری باشند. در این حالت \mathbf{A} و \mathbf{B} را قطری شدنی همزمان می نامیم. به عبارتی می توانیم هر دو ماتریس را به صورت همزمان و در یک پایه مشترک قطری کنیم. آیا عکس این رابطه نیز برقرار است؟ (یعنی اگر \mathbf{A} و \mathbf{B} همزمان قطری شدنی باشند، می توان گفت $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ ؟)

با استفاده از این نتیجه، می توان نشان داد که $e^{t(\mathbf{A}+\mathbf{B})} = e^{t\mathbf{A}}e^{t\mathbf{B}} = e^{t\mathbf{B}}e^{t\mathbf{A}}$ و لذا، ماتریس $e^{t\mathbf{A}}$ ماتریسی معکوس پذیر با معکوس $e^{-t\mathbf{A}}$ خواهد بود (حتی اگر \mathbf{A} معکوس پذیر نباشد). این گزاره صرفاً برای اطلاعات بیشتر شما است و نیازی به اثبات آن نیست.

ج) برقراری شرط $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ امری دشوار است و برای قطری سازی همزمان دو ماتریس باید به دنبال شرطی کاربردی تر باشیم. برای این منظور، ماتریس های متقارن $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ را در نظر بگیرید. نشان دهید که دو ماتریس \mathbf{A} و \mathbf{B} به صورت همزمان قطری شدنی هستند، اگر ضرایب حقیقی α و β به گونه ای وجود داشته باشند که $\alpha\mathbf{A} + \beta\mathbf{B}$ مثبت معین شود. به طور خاص، نشان دهید در صورتی که \mathbf{A} مثبت معین باشد، ماتریس معکوس پذیر \mathbf{P} وجود خواهد داشت به گونه ای که $\mathbf{P}^T\mathbf{AP} = \mathbf{I}$ و $\mathbf{P}^T\mathbf{BP}$ قطری باشد.

الگوریتم های متنوعی برای قطری سازی همزمان دو ماتریس ارائه شده اند. در صورت علاقه مندی می توانید به مرجع زیر مراجعه کنید:

A. Yeredor, "On using exact joint diagonalization for noniterative approximate joint diagonalization," *IEEE Signal Process. Lett.*, vol. 12, no. 9, pp. 645–648, Sep. 2005.