

### جلسه ۳

جلسه‌ی گذشته دیدیم که بردارهای یک پایه‌ی متعامد یکه با «کت‌ها»  $|v\rangle$  نمایش داده می‌شوند که به نوعی متناظر با بردارهای ستونی هستند. یک «بر»  $\langle v| = |v\rangle^\dagger$  متناظر با ترانهاده مزدوج بردار ستونی است و لذا می‌توان آن را به عنوان یک بردار سطری در نظر گرفت. با در نظر گرفتن چنین تناظری  $\langle v|\omega\rangle$  یک عدد است و از حاصلضرب یک بردار سطری در یک بردار ستونی به دست می‌آید و همان ضرب داخلی بردارهای  $|v\rangle$  و  $\langle\omega|$  است. به طور دقیق‌تر اگر برای پایه‌ی متعامد یکه‌ی  $\{|v_0\rangle, \dots, |v_{d-1}\rangle\}$  داشته باشیم

$$|v\rangle = \sum_{i=0}^{d-1} \alpha_i |v_i\rangle$$

$$\langle\omega| = \sum_{i=0}^{d-1} \beta_i \langle v_i|$$

و

آنگاه

$$\langle v|\omega\rangle = (\alpha_0^*, \dots, \alpha_{d-1}^*) \begin{pmatrix} \beta_0 \\ \vdots \\ \beta_{d-1} \end{pmatrix}.$$

به طور مشابه  $\langle v|\omega\rangle$  متناظر با حاصلضرب یک بردار ستونی در یک بردار سطری است و لذا یک ماتریس است. نمایش این ماتریس در پایه‌ی  $\{|v_0\rangle, \dots, |v_{d-1}\rangle\}$  برابر است با

$$\langle v|\omega\rangle = \begin{pmatrix} \alpha_0 \\ \vdots \\ \alpha_{d-1} \end{pmatrix} (\beta_0^*, \beta_1^*, \dots, \beta_{d-1}^*) = \begin{pmatrix} \alpha_0 \beta_0^* & \alpha_0 \beta_1^* & \dots & \alpha_0 \beta_{d-1}^* \\ \alpha_1 \beta_0^* & \alpha_1 \beta_1^* & \dots & \alpha_1 \beta_{d-1}^* \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha_{d-1} \beta_0^* & \alpha_{d-1} \beta_1^* & \dots & \alpha_{d-1} \beta_{d-1}^* \end{pmatrix}.$$

**یک خاصیت مفید پایه‌های متعامد یکه:**

در این مثال با عملیات جبری به رابطه‌ای مفید می‌رسیم. با همان پایه متعامد یکه قبلی ادامه می‌دهیم. جلسه‌ی قبل دیدیم که  $\alpha_i = \langle v_i|v\rangle$ . در نتیجه:

$$|v\rangle = \sum_{i=0}^{d-1} \langle v_i|v\rangle |v_i\rangle = \sum_{i=0}^{d-1} \langle v_i||v\rangle |v_i\rangle = \sum_{i=0}^{d-1} |v_i\rangle \langle v_i||v\rangle = \left( \sum_{i=0}^{d-1} |v_i\rangle \langle v_i| \right) |v\rangle.$$

در نتیجه  $I = \sum_{i=0}^{d-1} |v_i\rangle\langle v_i|$  ماتریس همانی است! یعنی برای هر پایه متعامد یکه‌ی  $\{|v_0\rangle, \dots, |v_{d-1}\rangle\}$  می‌توان ماتریس  $I$  را به صورت زیر نوشت

$$I = \sum_{i=0}^{d-1} |v_i\rangle\langle v_i|.$$

**مثال ۱** فضای برداری  $\mathbb{C}^2$  را با ضرب داخلی معمول آن در نظر بگیرید. در این صورت دو بردار

$$|v_0\rangle = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad |v_1\rangle = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

یک پایه‌ی متعامد یکه تشکیل می‌دهند و داریم

$$|v_0\rangle\langle v_0| = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad |v_1\rangle\langle v_1| = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

در نتیجه

$$|v_0\rangle\langle v_0| + |v_1\rangle\langle v_1| = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

حال فرض کنید که پایه‌ی متعامد یکه‌ی زیر را در نظر بگیریم

$$|\omega_0\rangle = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, \quad |\omega_1\rangle = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}.$$

در این صورت

$$|\omega_0\rangle\langle\omega_0| = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

$$|\omega_1\rangle\langle\omega_1| = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

که دوباره جمع آنها ماتریس همانی میشود.

**تمرین ۲**  $M_n(\mathbb{C})$  را مجموعه‌ی ماتریس‌های  $n \times n$  با درایه‌های مختلط بگیرید. نشان دهید که  $M_n(\mathbb{C})$  یک فضای برداری است.

**تمرین ۳** فرض کنید که  $\{|v_1\rangle, \dots, |v_n\rangle\}$  و  $\{|e_1\rangle, \dots, |e_n\rangle\}$  دو پایه‌ی دلخواه برای  $\mathbb{C}^n$  باشند. نشان دهید

$$\{|v_i\rangle\langle e_j| : 1 \leq i, j \leq n\}$$

یک پایه برای  $M_n(\mathbb{C})$  است و نتیجه بگیرید که بعد این فضا برابر  $n^2$  است.

در ادامه به مرور مفاهیمی از آنالیز ماتریس‌ها می‌پردازیم.

## ۱ ضرب ماتریسی و تفاسیر آن

فرض کنید که  $A$  یک ماتریسی دلخواه و  $|v\rangle$  یک بردار ستونی باشد. ضرب یک بردار از سمت چپ در  $A$  یا  $\langle v|A$  همانند محاسبه ترکیب خطی ای از سطرهای  $A$  می باشد که مولفه های  $|v\rangle$  وزن این ترکیب خطی را مشخص می کنند. اما ضرب از سمت راست یا  $A|v\rangle$  همانند محاسبه ترکیب خطی ای از ستون های ماتریس  $A$  است. در صورتی که ماتریس  $A$  وارون پذیر باشد، ضرب  $A|v\rangle$  را می توان به عنوان تغییر مختصات از یک پایه به یک پایه دیگر نیز تفسیر کرد. بعدها که عملگرهای خطی را تعریف می کنیم می بینیم که ضرب از سمت راست یا  $A|v\rangle$  همانند محاسبه اثر عملگر  $A$  بر روی بردار  $|v\rangle$  نیز هست.

روابط بالا نشان می دهند که اگر ستون های یک ماتریس مستقل خطی نباشند، بردار ناصفر  $|v\rangle$  را می توان یافت به طوری که  $A|v\rangle = 0$ . بنابراین هر عملگر خطی که ستون های نمایش ماتریسی اش وابسته خطی باشند حتما یک بردار غیر صفر را به صفر می برد.

برای ضرب دو ماتریس نیز می توان چند تفسیر ارائه داد که تمامی آنها مورد استفاده قرار می گیرند. فرض کنید که  $B$  یک ماتریس دلخواه باشد. اگر ستون های این ماتریس را به ترتیب با بردارهای ستونی  $|v_1\rangle, |v_2\rangle, |v_3\rangle, \dots, |v_k\rangle$  نشان دهیم:

$$B = \left[ |v_1\rangle, |v_2\rangle, |v_3\rangle, \dots, |v_k\rangle \right]$$

در این صورت ضرب ماتریسی  $AB$  را میتوان به این شکل نوشت:

$$AB = \left[ A|v_1\rangle, A|v_2\rangle, A|v_3\rangle, \dots, A|v_k\rangle \right]$$

یعنی ماتریس  $A$  روی ستون های  $B$  به صورت مجزا عمل می کند.

**مثال ۴** فرض کنید

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}.$$

پس در این مثال  $k = 2$  و

$$|v_1\rangle = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad |v_2\rangle = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

حال توجه کنید که

$$AB = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

ستون اول این ماتریس برابر  $A|v_1\rangle$  است و ستون دوم آن برابر  $A|v_2\rangle$ .

## ۲ عملیات سطری مقدماتی

عملیات سطری مقدماتی شامل سه عمل زیر است:





$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 & -2 \\ 2 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}.$$

## ۴ رتبه‌ی ماتریس

رتبه یک ماتریس برابر ماکزیمم تعداد «سطرهای» مستقل خطی آن است. معادلا رتبه یک ماتریس برابر بعد فضای برداری تولید شده توسط سطرها میباشد. همچنین رتبه یک ماتریس برابر با ماکزیمم تعداد «ستون‌های» مستقل خطی آن نیز هست. توجه کنید که این خاصیت برای هر ماتریسی و نه فقط ماتریس‌های مربعی برقرار است. جهت اثبات ابتدا توجه کنید که اعمال سطری مقدماتی رتبه‌ی سطری و یا ستونی یک ماتریس را تغییر نمی‌دهند. با انجام عملیات سطری مقدماتی میتوان ماتریس را بشکل سطری مقدماتی در آورد که در این صورت مشاهده اینکه رتبه سطری و ستونی برابر هستند کار آسانی است.

رتبه‌ی ماتریس  $A$  با  $\text{rank} A$  نمایش داده می‌شود.

تمرین ۷ تحقیق کنید که هر ماتریس با رتبه یک به شکل  $\langle v | \omega \rangle$  است.

برخی خواص رتبه یک ماتریس:

فرض کنید که  $A$  یک ماتریس با  $m$  سطر و  $n$  ستون باشد (ماتریس  $m \times n$ ).

• روابط زیر معادلند:

$$\text{rank}(A) = k \quad (۱)$$

(۲)  $k$  سطر از ماتریس  $A$  (و نه بیشتر از آن) وجود دارند که مستقل خطی هستند.

(۳)  $k$  ستون از ماتریس  $A$  (و نه بیشتر از آن) وجود دارند که مستقل خطی هستند.

(۴) یک زیرماتریس  $k \times k$  وجود دارد که وارون‌پذیر است، و هیچ زیرماتریس  $(k+1) \times (k+1)$  وارون‌پذیر نیست.

(۵) بعد فضای پوچ  $A$  برابر  $n - k$  است (اثبات این موضوع در جلسه بعد آورده می‌شود).

(۶) بعد زیرفضای تولید شده توسط سطرهای  $A$  برابر  $k$  است.

(۷) بعد زیرفضای تولید شده توسط ستون‌های  $A$  برابر  $k$  است.

• ماتریس  $A$  وارون‌پذیر است اگر و فقط اگر مربعی باشد ( $m = n$ ) و رتبه‌ی آن کامل باشد  $k = n$ .

$$\text{rank}(A) = \text{rank}(A^t) = \text{rank}(A^*) = \text{rank}(A^\dagger) \quad \bullet$$

• اگر  $A$  را در یک ماتریس مربعی وارون‌پذیر ضرب کنیم (از هر طرفی)، رتبه آن تغییر نمی‌کند.

• اگر  $A$  مربعی باشد، از آنجایی که  $\text{rank}(A) = \text{rank}(A^\dagger)$ ، مشاهده می‌کنیم که بعد فضای پوچ  $A$  و  $A^\dagger$  یکسان است.

• یکی دیگر از خواص رتبه که آن را در اینجا ثابت می‌کنیم به شرح زیر است:

$$\text{rank}(A) = \text{rank}(AA^\dagger) = \text{rank}(A^\dagger A).$$

**اثبات:**  $\text{rank} A = \text{rank} A^\dagger A$  را ثابت می‌کنیم. اثبات  $\text{rank} A = \text{rank} AA^\dagger$  مشابه است. از آنجایی که تعداد ستون‌هایی  $A$  و  $A^\dagger A$  یکسان است، جهت اثبات برابری رتبه دو ماتریس کافی است نشان دهیم بعد فضای پوچ آنها برابر است. در اینجا در واقع ثابت می‌کنیم که فضای پوچ دو ماتریس  $A$  و  $A^\dagger A$  دقیقاً با هم مساوی است. فرض کنید که

$$A|v\rangle = 0 \implies A^\dagger A|v\rangle = 0$$

پس

$$\ker(A) \subseteq \ker(A^\dagger A)$$

برعکس فرض کنید

$$\begin{aligned} A^\dagger A|v\rangle = 0 &\implies \langle v|A^\dagger A|v\rangle = 0 \\ &\implies (\langle v|A^\dagger)(A|v\rangle) = 0 \\ &\implies (A|v\rangle)^\dagger(A|v\rangle) = 0 \\ &\implies (A|v\rangle, A|v\rangle) = 0 \\ &\implies \|A|v\rangle\|^2 = 0 \\ &\implies A|v\rangle = 0. \end{aligned}$$

پس

$$\ker(A^\dagger A) \subseteq \ker(A)$$

اثبات کامل است.  $\square$

• برای ماتریس  $A$  با سایز  $n \times k$  و ماتریس  $B$  با سایز  $k \times m$  داریم:

$$\text{rank}(AB) \leq \min(\text{rank}(A), \text{rank}(B)).$$

برای اثبات  $\text{rank}(AB) \leq \text{rank}(B)$  دقت کنید که همواره

$$\ker(B) \subseteq \ker(AB)$$

چون

$$B|v\rangle = 0 \implies AB|v\rangle = 0.$$

(تکمیل کردن اثبات به عهده خواننده است.)

• برای دو ماتریس دلخواه  $A, B$  داریم:

$$\text{rank}(A + B) \leq \text{rank}(A) + \text{rank}(B).$$

اثبات: ماتریس  $C$  را با زیر هم گذاشتن ماتریس های  $A$  و  $B$  میسازیم.

$$C = \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}.$$

در این صورت چون رتبه برابر فضای برداری تولید شده توسط سطرهای یک ماتریس است، داریم:

$$\text{rank}(C) \leq \text{rank}(A) + \text{rank}(B).$$

اما چون سطرهای  $A + B$  ترکیب خطی سطرهای  $C$  هستند، پس فضای تولید شده توسط سطرهای  $A + B$  زیر مجموعه فضای تولید شده توسط سطرهای  $C$  میباشد. پس

$$\text{rank}(A + B) \leq \text{rank}(C).$$

□

**تمرین ۸** تحقیق کنید که هر ماتریس به شکل  $\sum_{i=1}^r \alpha_i |w_i\rangle\langle v_i|$  که در آن  $\alpha_i$  یک عدد مختلط دلخواه است دارای رتبه‌ی حداکثر  $r$  می‌باشد. بعدها خواهیم دید که هر ماتریس با رتبه‌ی  $r$  را می‌توان به صورت فوق نوشت.

**تمرین ۹** فرض کنید  $X$  یک ماتریس وارون‌پذیر باشد. نشان دهید  $\text{rank}(XA) = \text{rank}(AX) = \text{rank}A$ . نتیجه بگیرید که اعمال سطری مقدماتی و ستونی مقدماتی رتبه‌ی یک ماتریس را تغییر نمی‌دهند.

از اعمال سطری مقدماتی می‌توان برای محاسبه‌ی رتبه‌ی یک ماتریس استفاده کرد. با یک مثال شروع می‌کنیم. فرض

کنید

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 & -2 \\ 2 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}.$$



اعمال سطری مقدماتی ماتریس زیر را نتیجه می‌دهند:

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 & -2 \\ 2 & 0 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \end{pmatrix} &\xrightarrow{\Gamma_{32}(2)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \end{pmatrix} &\xrightarrow{\Gamma_{21}(1)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow{\Gamma_{42}(1)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} &\xrightarrow{\Gamma_{12}(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow{\Gamma_2(-1)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

همچنین با اعمال ستونی مقدماتی به ترتیب  $\Lambda_{31}(-1)$ ,  $\Lambda_{41}(-2)$ ,  $\Lambda_{32}(-2)$ ,  $\Lambda_{42}(-1)$  به ماتریس زیر می‌رسیم:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

که به طور خلاصه آن را به صورت زیر نمایش می‌دهیم:

$$\begin{pmatrix} I_2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

در واقع اگر قرار دهیم

$$X = \Gamma_2(-1)\Gamma_{21}(-1)\Gamma_{42}(1)\Gamma_{21}(1)\Gamma_{32}(2)$$

و

$$Y = \Lambda_{31}(-1)\Lambda_{41}(-2)\Lambda_{32}(-2)\Lambda_{42}(-1)$$

آنگاه داریم

$$\begin{pmatrix} I_2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = XAY.$$

رتبه‌ی این ماتریس به وضوح برابر 2 است و لذا  $\text{rank} A = 2$ .

به طور کلی فرض کنید که یک ماتریس با رتبه  $r$  داشته باشیم. در این صورت با انجام عملیات سطری مقدماتی و ستونی مقدماتی میتوان تمام ستون‌های ماتریس را بجز  $r$  ستون اول، و تمامی سطرهای ماتریس را بجز  $r$  سطر اول صفر کرد. اما انجام عملیات سطری مقدماتی و ستونی مقدماتی مانند ضرب ماتریس در دو ماتریس از دو طرف است. پس ماتریس‌های وارون پذیر  $U, W$  و ماتریس وارون پذیر مربعی  $r \times r$ :  $G$  وجود دارند به طوری که

$$UAW = \begin{pmatrix} G & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

پس

$$A = U^{-1} \begin{pmatrix} G & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} W^{-1}.$$

می‌توان با انجام عملیات سطری و ستونی مقدماتی بیشتر ماتریس  $G$  را قطری نیز کرد. در این صورت به تجزیه زیر می‌رسیم که از تجزیه بالا کمی بهتر است:

$$A = X^{-1} \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} Y^{-1}.$$

**نتیجه:** یک ماتریس با رتبه یک همواره بشکل  $|y\rangle\langle x|$  برای بردار ستونی  $|x\rangle$  و بردار سطری  $\langle y|$  میباشد.

**تمرین ۱۰** فرض کنید  $A$  یک ماتریس با رتبه‌ی  $r$  باشد. رتبه‌ی دو ماتریس زیر را بر حسب  $r$  بیابید.

$$\begin{pmatrix} A & A \\ A & A \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & A \end{pmatrix}.$$

## ۵ فرمولی جالب برای وارون یک ماتریس

فرض کنید که ماتریسی داریم که به چند زیرماتریس به شکل زیر تجزیه شده است.

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

در این صورت

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} (A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21})^{-1} & A_{11}^{-1}A_{12}(A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} - A_{22})^{-1} \\ (A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} - A_{22})^{-1}A_{21}A_{11}^{-1} & (A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12})^{-1} \end{pmatrix}$$

برای این درس نیازی به حفظ این فرمول نیست، اما دانستن وجود آن می‌تواند در تحقیقات به شما کمک کند. فرمول جالب دیگر این است که اگر برای ماتریس وارون پذیر  $B : n \times n$ ، ماتریس های  $X : n \times r$ ،  $Y : r \times n$  و ماتریس وارون پذیر  $G : r \times r$  داشته باشیم

$$A = B + XGY$$

در این صورت

$$A^{-1} = B^{-1} - B^{-1}X(G^{-1} + YB^{-1}X)^{-1}YB^{-1}$$

در حالت خاص  $G = [1]$ ،  $r = 1$  اگر

$$A = B + |x\rangle\langle y|$$

در این صورت

$$A^{-1} = B^{-1} - \frac{1}{1 + \langle y|B^{-1}|x \rangle} B^{-1}|x \rangle \langle y| B^{-1}$$

این فرمول به ما این امکان را میدهد که بررسی کنیم که اگر به ماتریس  $B$  یک ماتریس با رتبه یک اضافه کنیم چه تغییری در وارونش اتفاق می افتد.

حالت خاص فرمول بالا با قرار دادن  $B = I$  به دست می آید:

$$A = I + |x \rangle \langle y|$$

در این صورت

$$A^{-1} = I - \frac{1}{1 + \langle y|x \rangle} |x \rangle \langle y|$$

تا زمانی که ضرب داخلی  $\langle y|x \rangle$  مساوی  $-1$  نباشد. درستی این رابطه را بصورت مستقیم تحقیق کنید.

## ۶ اثر یک ماتریس

اثر<sup>۱</sup> یک ماتریس مربعی جمع درایه های روی قطر آن است. اگر درایه  $i,j$  ماتریس  $A$  با سایز  $n \times n$  را با  $a_{ij}$  نشان دهیم آنگاه

$$\text{tr}(A) := a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} = \sum_{i=1}^n a_{ii}.$$

به عنوان مثال اثر ماتریس

$$\begin{pmatrix} -2 & 2 & -4 \\ -1 & 1 & 3 \\ 2 & 0 & -5 \end{pmatrix}$$

برابر  $-6 = -2 + 1 - 5$  است. اثر یک ماتریس دارای خواص زیر است.

$$\text{tr}(A + B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B) \bullet$$

$$\text{tr}(cA) = c \cdot \text{tr}(A) \bullet$$

$$\text{tr}(A^T) = \text{tr}(A) \bullet$$

$$\text{tr}(A^\dagger) = \text{tr}(A)^* \bullet$$

اما یک رابطه مهم و کاربردی: برای هر دو ماتریس دلخواه  $A$  و  $B$  (نه لزوماً مربعی) در صورتی که ماتریس های  $AB$  و  $BA$  هر دو مربعی باشند

$$\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA) \bullet$$

---

<sup>۱</sup>Trace

تمرین ۱۱ روابط فوق را اثبات کنید

مثال ۱۲ محاسبه اثر یک ماتریس با رتبه 1 کار آسانی است. با استفاده از رابطه  $tr(AB) = tr(BA)$  داریم

$$tr(|x\rangle\langle y|) = tr(\langle y||x\rangle) = tr(\langle y|x\rangle) = \langle y|x\rangle$$

ابتدا توجه کنید که  $\langle y|$  ترانهاده مزدوج بردار  $|y\rangle$  میباشد اما این موضوع در جابجایی اش تاثیری نمی گذارد زیرا ماتریس  $\langle y|$  به همان شکل اولیه  $|y\rangle$  به سمت دیگر آورده شده است. همچنین مشاهده کنید که  $\langle y|x\rangle$  یک ماتریس  $1 \times 1$  است و در نتیجه اثرش برابر خودش است.

در حالت کلی تر وقتی چند ماتریس داریم می توانیم به صورت دوری جای ماتریس ها را عوض کنیم.

$$tr(ABCD) = tr(BCDA) = tr(CDAB) = tr(DABC).$$

اما جایگشت دادن ماتریس ها مجاز نیست: یعنی در حالت کلی

$$tr(ABC) \neq tr(ACB).$$

تمرین ۱۳ تابع  $(\cdot, \cdot) : M_n(\mathbb{C}) \times M_n(\mathbb{C}) \rightarrow \mathbb{C}$  را به صورت

$$(A, B) := tr(A^\dagger B)$$

تعریف کنید. نشان دهید  $(\cdot, \cdot)$  یک ضرب داخلی روی فضای برداری  $M_n(\mathbb{C})$  القا می کند.

تمرین ۱۴ فرض کنید  $\{|v_1\rangle, \dots, |v_n\rangle\}$  و  $\{|e_1\rangle, \dots, |e_n\rangle\}$  دو پایه متعامد یکه برای  $\mathbb{C}^n$  باشند. نشان دهید

$$\{|v_i\rangle\langle e_j| : 1 \leq i, j \leq n\}$$

یک پایه متعامد یکه برای  $M_n(\mathbb{C})$  است.

## ۷ دترمینان

اگر  $A$  ماتریسی  $n \times n$  با درایه های  $a_{ij}$  باشد دترمینان آن به صورت زیر تعریف می شود

$$\det A = \sum_{\pi \in \mathcal{S}_n} sgn(\pi) a_{1\pi(1)} a_{2\pi(2)} \dots a_{n\pi(n)}, \quad (1)$$

که در آن  $\mathcal{S}_n$  مجموعه ای جایگشت های روی  $\{1, 2, \dots, n\}$  است و منظور از  $sgn(\pi)$  علامت جایگشت  $\pi$  است. در اینجا به جزییات این تعریف نیاز نداریم. آنچه نیاز داریم این است که برای محاسبه ی دترمینان می توان از روش بسط نسبت به یک سطر و یا یک ستون استفاده کرد. به طور مثال از چنین بسطی نتیجه می شود که دترمینان یک ماتریس بالا مثلثی (و همچنین قطری) برابر حاصلضرب درایه های روی قطر آن است. برای جزییات بیشتر در مورد تعریف دترمینان به ویکی پدیا مراجعه کنید.

**مثال ۱۵** دترمینان یک ماتریس  $3 \times 3$  حاوی جملات ضربی مربوط به جایگشتها است که با علامت مثبت یا منفی با هم جمع شده اند:

$$\det \begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{pmatrix} = aei + bfg + cdh - ceg - bdi - afh.$$

**مثال ۱۶** فرض کنید  $A$  ماتریس بالا مثلثی باشد. یعنی همه درایه‌های زیر قطر آن صفر باشند:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ & \ddots & * & \\ & & 0 & \ddots \\ & & & & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

در این صورت تنها جایگشتی که به ازای آن درایه‌ای ناصفر در بسط (۱) ظاهر نمی‌شود، جایگشت همانی است ( $\pi(i) = i$ ). در نتیجه داریم

$$\det A = a_{11} \dots a_{nn}.$$

یعنی دترمینان یک ماتریس بالا مثلثی (و همچنین قطری) برابر حاصلضرب درایه‌های روی قطر آن است. این خاصیت را از بسط دترمینان بر حسب سطرها یا ستون‌ها نیز می‌توان ثابت کرد.

نکته‌ی مهم دیگری که مورد استفاده قرار می‌گیرد تساوی

$$\det(AB) = (\det A)(\det B)$$

است. از این رابطه و  $\det(AA^{-1}) = \det I = 1$  نتیجه می‌شود که اگر  $A$  وارون پذیر باشد آنگاه

$$\det(A^{-1}) = (\det A)^{-1}.$$

پس دترمینان یک ماتریس وارون‌پذیر ناصفر است.

با استفاده از رابطه‌ی فوق و اعمال سطری مقدماتی می‌توان دترمینان یک ماتریس را محاسبه کرد. فرض کنید روی ماتریس  $A$  عمل سطری مقدماتی  $\Gamma_{ij}$  را انجام دهیم. حاصل ماتریس  $A' = \Gamma_{ij}A$  می‌شود. پس  $A = \Gamma_{ij}A'$  و

$$\det A = (\det \Gamma_{ij})(\det A') = -\det A'.$$

حال می‌توان اعمال سطری مقدماتی و ستونی مقدماتی دیگری روی ماتریس  $A'$  انجام داد و در هر مرحله از روابط زیر استفاده کرد.

$$\det \Gamma_{ij} = \det \Lambda_{ij} = -1,$$

$$\det \Gamma_i(a) = \det \Lambda_i(a) = a,$$

$$\det \Gamma_{ij}(a) = \det \Lambda_{ij}(a) = 1,$$

به طور دقیق تر دیدیم که برای هر ماتریس  $A$  با رتبه  $r$  ماتریس‌های  $X$  و  $Y$  وجود دارند که

$$A = X^{-1} \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} Y^{-1},$$

و در آن  $X$  از حاصلضرب ماتریس‌های  $\Gamma$  متناظر با اعمال سطری مقدماتی به دست می‌آید، و  $Y$  برابر حاصلضرب ماتریس‌های  $\Lambda$  متناظر با اعمال ستونی مقدماتی است. در نتیجه

$$\det A = (\det X)^{-1} \left( \det \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \right) (\det Y)^{-1}.$$

می‌دانیم اگر  $r < n$  آنگاه

$$\det \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = 0.$$

بنابراین  $\det A \neq 0$  اگر و فقط اگر  $\text{rank} A = n$  که در این صورت  $A = X^{-1}Y^{-1}$  پس قضیه‌ی زیر ثابت شد.

**قضیه ۱۷** ماتریس  $A$  وارون‌پذیر است اگر و فقط اگر  $\det A \neq 0$ .

اما این قضیه را با استفاده از فرمول کرامر برای ماتریس وارون نیز میتوان مشاهده کرد:

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \begin{pmatrix} C_{11} & C_{21} & \cdots & C_{n1} \\ C_{12} & C_{22} & \cdots & C_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ C_{1n} & C_{2n} & \cdots & C_{nn} \end{pmatrix}$$

که  $C_{ij}$  کهاد  $ij$  ام ماتریس  $A$  بوده که با محاسبه دترمینان ماتریسی مربعی که از حذف سطر  $i$ -ام و ستون  $j$ -ام ماتریس  $A$  بدست می‌آید.

**تمرین ۱۸** فرض کنید  $A$  یک ماتریس  $2 \times 2$  باشد. نشان دهید  $\det A = ((trA)^2 - tr(A^2)) / 2$ .

## ۸ مقادیر ویژه

بردار  $|v\rangle$  ناصفر  $|v\rangle$  یک بردار ویژه<sup>۲</sup> ماتریس  $A$  می‌نامیم اگر  $A|v\rangle$  ضریبی از  $|v\rangle$  باشد. به عبارت دیگر عدد  $\lambda$  وجود داشته باشد به طوری که

$$A|v\rangle = \lambda|v\rangle$$

یا

$$(A - \lambda I)|v\rangle = 0. \quad (۲)$$

در این صورت  $\lambda$  را یک مقدار ویژه<sup>۳</sup> ماتریس  $A$  می‌نامند. توجه کنید که مسأله‌ی بردار ویژه و مقدار ویژه فقط برای ماتریس‌های مربعی با معنی است.

<sup>۲</sup>Eigenvector

<sup>۳</sup>Eigenvalue

به عنوان مثال اگر فضای پوچ  $A$  ناصفر باشد  $\ker A \neq 0$ ، یعنی بردار ناصفر  $|v\rangle \in \ker A$  وجود داشته باشد آنگاه طبق تعریف داریم  $A|v\rangle = 0$ . بنابراین  $|v\rangle$  یک بردار ویژه  $A$  با مقدار ویژه  $0$  است. در واقع  $0$  مقدار ویژه  $A$  اگر و فقط اگر  $\ker A \neq 0$  و یا به طور معادل  $A$  وارون پذیر نباشد.

چنین تناظری نه فقط برای مقدار ویژه  $0$  بلکه برای هر مقدار ویژه  $\lambda$  برقرار است. با توجه به رابطه  $(2)$  بردار  $|v\rangle$  بردار ویژه  $A$  با مقدار ویژه  $\lambda$  است اگر و فقط اگر  $|v\rangle$  بردار ویژه  $A - \lambda I$  با مقدار ویژه  $0$  باشد. نتیجه می‌گیریم که  $\lambda$  مقدار ویژه  $A$  است اگر و فقط اگر  $A - \lambda I$  وارون پذیر نباشد. دیدیم که یک ماتریس وارون پذیر است اگر و فقط اگر دترمینان آن ناصفر باشد. بنابراین  $\lambda$  مقدار ویژه  $A$  است اگر

$$\det(A - \lambda I) = 0.$$

به عبارت دیگر مقادیر ویژه  $A$  ریشه‌های  $p(\lambda) = \det(A - \lambda I)$  هستند. اگر این دترمینان را بسط بدهیم به معادله ای بر حسب  $\lambda$  می‌رسیم که چند جمله‌ای مشخصه (یا معادله مشخصه) نام دارد توجه کنید که درجه‌ی این چند جمله‌ای برابر  $n$  است که در آن  $n \times n$  سایز ماتریس  $A$  است.

**تمرین ۱۹** نشان دهید که یک ماتریس  $n \times n$  حداکثر  $n$  مقدار ویژه دارد.

**مثال ۲۰** مقادیر ویژه‌ی ماتریس

$$A = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}$$

را محاسبه می‌کنیم. داریم

$$\det(A - \lambda I) = \det \begin{pmatrix} 3 - \lambda & -1 \\ 2 & -\lambda \end{pmatrix} = \lambda(\lambda - 3) + 2 = \lambda^2 - 3\lambda + 2 = (\lambda - 1)(\lambda - 2).$$

پس مقادیر ویژه  $A$  برابرند با  $\lambda_1 = 1$  و  $\lambda_2 = 2$ . همچنین بردارهای ویژه متناظر با این مقادیر ویژه برابرند با

$$|v_1\rangle = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad |v_2\rangle = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

خواهیم دید که بردارهای ویژه و مقادیر ویژه نقشی اساسی در فهم ما از ماتریس‌ها بازی می‌کنند. اما مفاهیم مربوط به آن در مسائل بهینه سازی نیز خود را نشان می‌دهند. یک بردار دلخواه  $|v\rangle$  را در نظر بگیرید. در این صورت ضرب داخلی میان دو بردار  $|v\rangle$  و  $A|v\rangle$  بیانگر نحوه رفتار  $A$  است. این ضرب داخلی عبارت است از  $\langle v|A|v\rangle = \langle v|, A|v\rangle$ . فرض کنید که یک ماتریس «حقیقی متقارن»  $A$  داریم و علاقمند هستیم که از میان تمامی بردارهای حقیقی  $|v\rangle$  با طول واحد، برداری را بیابیم که  $\langle v|A|v\rangle$  ماکزیمم باشد.

$$\text{ماکزیمم } \langle v|A|v\rangle \text{ بشرط } \langle v|v\rangle = 1$$

در این صورت اگر از روش ضرایب لاگرانژ استفاده کنیم باید عبارت

$$\langle v|A|v\rangle - \lambda(\langle v|v\rangle - 1)$$

را تشکیل دهیم. پس از مشتق‌گیری پاره‌ای نسبت به مولفه‌های  $|v\rangle$  و محاسبه گرادیان به رابطه  $2(A|v\rangle - \lambda|v\rangle) = 0$  میرسیم (در اینجا از متقارن بودن ماتریس استفاده کردیم، وگرنه مشتق چیز دیگری می‌شد). این رابطه شرطی لازم برای جواب مساله بهینه‌سازی است. در صورتی که ماتریس  $A$  متقارن باشد جواب مساله بهینه‌سازی بالا برابر بزرگترین مقدار ویژه  $A$  است.

دیدیم که مقادیر ویژه یک ماتریس  $A$  با استفاده از رابطه زیر به دست می‌آیند:

$$\det(A - \lambda I) = 0.$$

اگر ماتریس  $A$  بالا مثلثی باشد (درایه‌های زیر قطر اصلی همگی صفر باشند) داریم:

$$A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & * & \cdots & * \\ 0 & a_{2,2} & \cdots & * \\ \vdots & \vdots & \ddots & * \\ 0 & 0 & 0 & a_{n,n} \end{pmatrix},$$

بنابراین چندجمله‌ای مشخصه عبارت است از

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda I) &= \det \left[ \begin{pmatrix} a_{1,1} & * & \cdots & * \\ 0 & a_{2,2} & \cdots & * \\ \vdots & \vdots & \ddots & * \\ 0 & 0 & 0 & a_{n,n} \end{pmatrix} - \lambda \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \right] \\ &= \det \begin{pmatrix} a_{1,1} - \lambda & * & \cdots & * \\ 0 & a_{2,2} - \lambda & \cdots & * \\ \vdots & \vdots & \ddots & * \\ 0 & 0 & 0 & a_{n,n} - \lambda \end{pmatrix} \\ &= (a_{1,1} - \lambda)(a_{2,2} - \lambda) \cdots (a_{n,n} - \lambda) = 0. \end{aligned}$$

**نتیجه:** در هر ماتریس بالا مثلثی، مقادیر ویژه همان مقادیر روی قطر هستند. بطور خاص در هر ماتریس قطری نیز مقادیر روی قطر همان مقادیر ویژه هستند. مشابه این گزاره در مورد ماتریس‌های پایین مثلثی هم برقرار است.

**تمرین ۲۱** به صورت مستقیم نشان دهید که اگر  $0$  یکی از مقادیر روی قطر یک ماتریس بالا مثلثی باشد، آنگاه سطرهای ماتریس و (همچنین ستون‌های آن) بردارهایی وابسته خطی خواهند بود (و در نتیجه فضای پوچ آن ناصفر است).

توجه کنید که جمع و ضرب ماتریس‌های بالا مثلثی همواره بالا مثلثی است (در نتیجه یک ماتریس بالا مثلثی به توان دو، به توان سه، ... نیز ماتریسی بالا مثلثی است). اگر درایه‌های روی قطر یک ماتریس بالا مثلثی همگی صفر باشند، تمامی مقادیر ویژه این ماتریس برابر صفر هستند. اما این ماتریس لزوماً متحد با صفر نیست (یعنی همه درایه‌هایش صفر نیست). بنابراین ماتریس‌های بالا مثلثی می‌توانند گزینه‌های خوبی برای ساختن مثال نقض برای گزاره‌هایی باشند که ممکن است حدس بزنیم که درست هستند.



**تمرین ۲۲** اگر جمع درایه های هر سطر یک ماتریس برابر یک باشد، آنوقت 1 مقدار ویژه آن ماتریس است. راهنمایی: بردار  $|v\rangle$  که تمامی مولفه‌هایش 1 هستند را در نظر بگیرید.

**تمرین ۲۳** اگر جمع درایه های هر ستون یک ماتریس برابر یک باشد، آنوقت 1 مقدار ویژه آن ماتریس است.

**تمرین ۲۴** فرض کنید که جمع درایه های هر ستون یک ماتریس برابر 1 باشد. فرض کنید که  $\lambda \neq 1$  یک مقدار ویژه این ماتریس باشد و  $|w\rangle$  بردار ویژه متناظر با مقدار ویژه  $\lambda$  باشد. ثابت کنید که جمع درایه های  $|w\rangle$  برابر صفر است.

### مقدار ویژه و توابع یک ماتریس

اگر  $\lambda$  مقدار ویژه ماتریس  $A$  باشد متناظر با بردار ویژه  $|v\rangle$ ، آنگاه  $\lambda^2$  مقدار ویژه ماتریس  $A^2$  است زیرا

$$A^2|v\rangle = A(A|v\rangle) = A(\lambda|v\rangle) = \lambda A|v\rangle = \lambda^2|v\rangle$$

می‌بینیم که بردار ویژه‌ی مربوطه تغییری نکرده است، ولی مقدار ویژه به توان 2 رسیده. در حالت کلی

**قضیه ۲۵** اگر  $\lambda$  مقدار ویژه ماتریس  $A$  باشد، آنگاه برای هر چندجمله‌ای  $f$ ،  $f(\lambda)$  مقدار ویژه ماتریس  $f(A)$  با همان بردار ویژه است.

**اثبات:** فرض کنید

$$f(A) = \sum_{i=0}^r c_i A^i = c_0 + c_1 A + c_2 A^2 + \dots + c_r A^r$$

در نتیجه

$$\begin{aligned} f(A)|v\rangle &= \sum_{i=0}^r c_i A^i |v\rangle = c_0|v\rangle + c_1 A|v\rangle + c_2 A^2|v\rangle + \dots + c_r A^r|v\rangle \\ &= c_0|v\rangle + c_1 \lambda|v\rangle + c_2 \lambda^2|v\rangle + \dots + c_r \lambda^r|v\rangle \\ &= (c_0 + c_1 \lambda + c_2 \lambda^2 + \dots + c_r \lambda^r)|v\rangle \\ &= f(\lambda)|v\rangle \end{aligned}$$

□

**تمرین ۲۶** مقادیر ویژه و بردارهای ویژه ماتریس  $A^{-1}$  را برحسب مقادیر ویژه و بردارهای ویژه‌ی ماتریس وارون‌پذیر  $A$  بیابید.

**تمرین ۲۷** فرض کنید  $A$  یک ماتریس مربعی باشد و  $A^2 = A$ . چنین ماتریسی را ماتریس «تصویر»<sup>۴</sup> می‌گویند. نشان دهید مقادیر ویژه‌ی یک ماتریس تصویر 0 یا 1 هستند.

<sup>۴</sup>Projection

**تمرین ۲۸** فرض کنید که  $v \in \mathbb{C}^n$  یک بردار به طول واحد باشد. نشان دهید  $|v\rangle\langle v|$  یک تصویر است. در حالت کلی تر فرض کنید که  $|v_1\rangle, \dots, |v_k\rangle$  بردارهایی واحد و دو به دو عمود بر هم باشند. نشان دهید  $\sum_{i=1}^k |v_i\rangle\langle v_i|$  یک ماتریس تصویر است. رتبه‌ی این ماتریس را بیابید.

**تمرین ۲۹** مقادیر ویژه و بردارهای ویژه‌ی ماتریس  $I - |v\rangle\langle v|$  را بیابید.

**تمرین ۳۰** فرض کنید  $A$  یک ماتریس مربعی باشد و  $A^k = 0$  که در آن  $k$  یک عدد طبیعی است. چنین ماتریسی را ماتریس «پوچ توان» می‌گویند. نشان دهید مقادیر ویژه‌ی یک ماتریس پوچ توان همگی 0 هستند.

بعدها خواهیم دید که برعکس هر مقدار ویژه‌ی  $f(A)$  حتما برابر با  $f(\lambda)$  برای مقدار ویژه‌ای مانند  $\lambda$  از  $A$  می‌باشد. نتیجه اینکه مقادیر ویژه و بردارهای ویژه‌ی تابع یک ماتریس بر حسب مقادیر ویژه و بردارهای ویژه‌ی ماتریس اولیه قابل بیان هستند. به طور خاص اگر مقادیر ویژه‌ی  $A$  برابر  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  باشند، مقادیر ویژه  $A^k$  عبارتند از  $\lambda_1^k, \dots, \lambda_n^k$ .

## ۹ چند جمله‌ای مشخصه

دیدیم که اگر درمینان

$$p_A(\lambda) := \det(A - \lambda I)$$

را بسط بدهیم به معادله‌ای بر حسب  $\lambda$  می‌رسیم که چندجمله‌ای مشخصه (یا معادله‌ی مشخصه) نام دارد. این چندجمله‌ای همواره به شکل

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

قابل نوشتن است. دقت کنید که چون در حوزه اعداد مختلط هستیم، چندجمله‌ای مشخصه همواره  $n$  ریشه دارد (هرچند ممکن است ریشه‌ها حقیقی نباشند).

**قضیه ۳۱** برای ماتریس مربعی  $A$  با مقادیر ویژه‌ی  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  داریم

$$\det A = \lambda_1 \cdots \lambda_n, \quad \text{tr} A = \lambda_1 + \cdots + \lambda_n.$$

اثبات: در رابطه‌ی

$$\det(A - \lambda I) = (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \cdots (\lambda_n - \lambda)$$

قرار دهید  $\lambda = 0$  که رابطه‌ی اول را نتیجه می‌دهد. برای اثبات رابطه‌ی دوم کافی است ضرب  $\lambda^{n-1}$  را در دو طرف تساوی فوق حساب کنیم.  $\square$

**تمرین ۳۲**  $A$  ماتریسی  $2 \times 2$  است که  $\det A = s$  و  $\text{tr} A = t$  را بر حسب  $s, t$  بیابید.

**قضیه ۳۳ (کیلی - همیلتون)** <sup>۵</sup> اگر ماتریس  $A$  را در چندجمله‌ای مشخصه‌ی آن جایگزین کنیم، حاصل ماتریس صفر می‌شود. به عبارت دیگر

$$p_A(A) = 0.$$

<sup>۵</sup>Cayley-Hamilton theorem

## ۱۰ ماتریس‌های متشابه

هر ماتریس  $n \times n$  دارای دقیقاً  $n$  مقدار ویژه است چون هر چندجمله‌ای درجه  $n$  دارای دقیقاً  $n$  ریشه در میدان اعداد مختلط است. ممکن است دو ماتریس متفاوت دارای مجموعه‌ی مقدار ویژه‌های یکسان باشند. مثلاً قبلاً دیدیم که تمام ماتریس‌های بالا مثلثی که درایه‌های روی قطرشان یکسان است دارای مجموعه‌ی مقدار ویژه‌های یکسان هستند (بنابراین چندجمله‌ای مشخصه یکسانی نیز دارند).

یک روش دیگر برای ساختن ماتریسی که چند جمله‌ای مشخصه‌اش با چندجمله‌ای مشخصه‌ی ماتریس دلخواه  $A$  یکسان باشد این است که ماتریس وارون پذیری مثل  $P$  را در نظر بگیریم و ماتریس  $B = P^{-1}AP$  را تشکیل دهیم. در این صورت

$$\begin{aligned} p_A(\lambda) &= \det(A - \lambda I) \\ &= \det(PP^{-1}) \det(A - \lambda I) \\ &= \det(P^{-1}) \det(A - \lambda I) \det(P) \\ &= \det(P^{-1}(A - \lambda I)P) \\ &= \det(P^{-1}AP - \lambda I) \\ &= p_B(\lambda). \end{aligned}$$

دو ماتریس  $A$  و  $B$  را که برای یک ماتریس وارون پذیر  $P$  داشته باشیم  $B = P^{-1}AP$  «متشابه» می‌گویند. طبق تساوی فوق مقادیر ویژه‌ی دو ماتریس متشابه یکسان هستند. همچنین اثر دو ماتریس متشابه یکی است زیرا

$$\operatorname{tr}(P^{-1}AP) = \operatorname{tr}(P^{-1}(AP)) = \operatorname{tr}((AP)P^{-1}) = \operatorname{tr}(A(PP^{-1})) = \operatorname{tr}(A).$$

مجموعه‌ی ماتریس‌های متشابه یک کلاس هم‌ارزی تشکیل می‌دهند، به این معنی که اگر  $A$  با  $B$  متشابه باشد، و  $B$  با  $C$  متشابه باشد، آنگاه  $A$  با  $C$  نیز متشابه است.

ماتریس‌های متشابه دارای چندجمله‌ای مشخصه‌ی یکسان هستند. اما اگر چندجمله‌ای مشخصه‌ی دو ماتریس یکسان باشد، لزوماً دو ماتریس مشابه نیستند. مثلاً ماتریس‌های

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$

$$B = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$

تنها مقدار ویژه صفر دارند و چندجمله‌ای مشخصه‌ی هر دو  $\lambda^2$  است. ولی  $A$  و  $B$  متشابه نیستند. در واقع هیچ ماتریس دیگری با ماتریس  $B = 0$  (همه درایه‌ها برابر صفر) متشابه نیست.

**تمرین ۳۴** تحقیق کنید که دو ماتریس متشابه دارای رتبه یکسان، دترمینان یکسان، اثر یکسان، مقادیر ویژه یکسان و چندجمله‌ای مشخصه یکسان هستند. اما بردارهای ویژه‌ی دو ماتریس متشابه لزوماً یکسان نیستند.

## ۱.۱۰ چندجمله‌ای مشخصه‌ی ضرب دو ماتریس

دو ماتریس دلخواه مربعی  $A$  و  $B$  را در نظر بگیرید. اگر ماتریس  $A$  وارون پذیر باشد، دو ماتریس  $AB$  و  $BA$  متشابه خواهند بود زیرا

$$BA = A^{-1}(AB)A.$$

در نتیجه چندجمله‌ای مشخصه‌ی آنها با هم برابر است

$$p_{AB}(\lambda) = p_{BA}(\lambda)$$

و از جمله مقادیر ویژه‌ی این دو ماتریس با هم مساوی خواهند بود. اما نکته جالب اینکه حتی وقتی  $A$  وارون پذیر نباشد باز هم تساوی  $p_{AB}(\lambda) = p_{BA}(\lambda)$  برقرار است. برای اثبات این تساوی در حالت کلی (وقتی هیچ یک از  $A$  یا  $B$  وارون پذیر نباشند) از تکنیکی استفاده می‌کنیم که در جاهای دیگر نیز کاربرد دارد. یک  $\lambda$  و ماتریس  $B$  ثابت در نظر بگیرید و به عبارت

$$p_{AB}(\lambda) - p_{BA}(\lambda)$$

به عنوان تابعی از درایه‌های ماتریس  $A$  نگاه کنید. این عبارت بر حسب درایه‌های  $A$  یک چندجمله‌ای چندمتغیره است. می‌دانیم که این چندجمله‌ای متحد با صفر است وقتی  $A$  وارون پذیر باشد. حال می‌خواهیم ثابت کنیم که این چندجمله‌ای حتی اگر  $A$  وارون پذیر نباشد هم متحد با صفر است.

برای هر ماتریس  $A$ ، مقدار  $\epsilon_0 > 0$  وجود دارد بطوری که برای هر  $\epsilon \in (0, \epsilon_0)$  ماتریس  $A - \epsilon I$  وارون پذیر باشد. دلیل این موضوع این است که اگر  $A - \epsilon I$  وارون پذیر نباشد  $\det(A - \epsilon I) = 0$  و  $\epsilon$  یک مقدار ویژه‌ی  $A$  خواهد بود. از آنجایی که تعداد مقادیر ویژه‌ی  $A$  حداکثر برابر  $n$  است، بازه  $(0, \epsilon_0)$  وجود دارد که مقدار ویژه‌ی در آن نباشد. حال که ماتریس  $A_\epsilon = A - \epsilon I$  وارون پذیر شد، رابطه

$$p_{A_\epsilon B}(\lambda) - p_{BA_\epsilon}(\lambda) = 0$$

برای  $\epsilon \in (0, \epsilon_0)$  برقرار می‌شود. در واقع اگر

$$f(\epsilon) = p_{A_\epsilon B}(\lambda) - p_{BA_\epsilon}(\lambda)$$

را به عنوان یک چندجمله‌ای بر حسب  $\epsilon$  بگیریم برای  $\epsilon \in (0, \epsilon_0)$  داریم  $f(\epsilon) = 0$ . پس با توجه به پیوستگی داریم  $f(0) = p_{AB}(\lambda) - p_{BA}(\lambda) = 0$ .

اما یک اثبات دیگر و در نوع خود جالب: اتحاد زیر را در نظر بگیرید

$$\begin{pmatrix} AB & 0 \\ B & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & A \\ 0 & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} AB & ABA \\ B & BA \end{pmatrix}.$$

$$\begin{pmatrix} I & A \\ 0 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ B & BA \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} AB & ABA \\ B & BA \end{pmatrix}.$$

از آنجایی که

$$\begin{pmatrix} I & A \\ 0 & I \end{pmatrix}$$

یک ماتریس وارون پذیر است (یک ماتریس بالا مثلثی با تمامی مقادیر ویژه اش یک)، می توانیم نتیجه بگیریم که

$$\begin{pmatrix} I & A \\ 0 & I \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} AB & 0 \\ B & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & A \\ 0 & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ B & BA \end{pmatrix}.$$

در نتیجه دو ماتریس

$$C_1 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ B & BA \end{pmatrix}, \quad C_2 = \begin{pmatrix} AB & 0 \\ B & 0 \end{pmatrix}$$

متشابه هستند و لذا مقادیر ویژه ی آنها یکسان است. اما مقادیر ویژه ی  $C_1$  همان مقادیر ویژه  $AB$  است به اضافه  $n$  صفر (چون ماتریسی بلوکی است که بلوک بالای قطر آن صفر است). به طور مشابه مقادیر ویژه ی  $C_2$  همان مقادیر ویژه  $BA$  است به اضافه  $n$  صفر. پس مقادیر ویژه  $AB$  و  $BA$  یکسان هستند (با احتساب تکرر مقادیر ویژه). نتیجه می گیریم که چند جمله ای مشخصه ی آنها نیز یکسان است.

## ۱۱ قطری سازی

ماتریس مربعی  $D$  را قطری گویند اگر همه درایه های خارج قطر اصلی آن صفر باشند. منظور از «قطری سازی» ماتریس  $A$  یافتن ماتریس  $P$  است به طوری که

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

که در آن  $D$  قطری است. به عبارت دیگر قطری سازی مسأله ی یافتن ماتریسی قطری است که متشابه با  $A$  باشد. قطری سازی همواره امکان پذیر نیست.

**مثال ۲۵** مقادیر ویژه و بردارهای ویژه ی ماتریس

$$A = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}$$

را در مثال ۲۰ محاسبه کردیم. ماتریس  $P$  را با قرار دادن بردارهای ویژه ی  $|v_1\rangle$  و  $|v_2\rangle$  در ستون های آن بسازید:

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}.$$

در این صورت به راحتی قابل بررسی است که

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

قطری است. توجه کنید که درایه های روی قطر همان مقادیر ویژه ی  $A$  هستند.

در صورتی که بتوان یک ماتریس را قطری کرد محاسبه‌ی بهینه‌ی توان‌های آن ماتریس ممکن خواهد بود. در واقع داریم

$$\begin{aligned} A^k &= (PDP^{-1})^k = (PDP^{-1}) \cdot (PDP^{-1}) \cdots (PDP^{-1}) \\ &= PD(P^{-1}P)D(P^{-1}P) \cdots (P^{-1}P)DP^{-1} \\ &= PD^kP^{-1}. \end{aligned}$$

از دیگر کاربردهای قطری‌سازی محاسبه‌ی بهینه‌ی نمای یک ماتریس است که در حل معادلات دیفرانسیل کاربرد دارد. معادله‌ی دیفرانسیل خطی زیر را در نظر بگیرید:

$$\frac{dx}{dt} = Ax, \quad x(0) = x_0$$

که در آن  $x$  یک بردار (متغیر با زمان) و  $A$  یک ماتریس است. منظور از مشتق  $x$  نسبت به زمان، مشتق مولفه‌های آن نسبت به زمان است. می‌توان نشان داد که جواب این معادله‌ی دیفرانسیل بشکل زیر است

$$x(t) = e^{tA}x_0$$

که برای ماتریس دلخواه  $A$ ،  $e^{tA}$  بصورت زیر تعریف می‌شود

$$e^{tA} = \sum_{m=0}^{\infty} \frac{(tA)^m}{m!}.$$

اگر ماتریس  $D$  قطری باشد با درایه‌های  $d_{ii}$  روی قطر، ماتریس  $e^{tD}$  نیز قطری خواهد بود و درایه‌های روی قطرش برابر  $e^{td_{ii}}$  خواهند بود. برای مثال  $e^{tI} = e^tI$ .

اگر ماتریس  $A$  توسط ماتریس وارون‌پذیر  $P$  قطری‌شدنی باشد، دیدیم که

$$A^k = PD^kP^{-1}$$

و در نتیجه

$$e^{tA} = Pe^{tD}P^{-1}$$

## ۱۲ چگونه یک ماتریس را قطری کنیم؟

فرض کنید ماتریس وارون‌پذیر  $P$  وجود داشته باشد به طوری که

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

در نتیجه داریم

$$AP = P \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

اگر ماتریس  $P$  را بشکل بلوکی متشکل از ستون هایش بنویسیم، داریم

$$P = (|\alpha_1\rangle \quad |\alpha_2\rangle \quad \cdots \quad |\alpha_n\rangle),$$

و لذا رابطه‌ی بالا را می‌توان به شکل زیر نوشت

$$A|\alpha_i\rangle = \lambda_i|\alpha_i\rangle \quad (i = 1, 2, \dots, n).$$

بنابراین ستون‌های  $P$  بردارهای ویژه‌ی  $A$  هستند، و مقادیر ویژه‌ی متناظر مقادیر روی قطر هستند. وارون پذیر بودن  $P$  این نتیجه را می‌دهد که بردار ویژه‌ی  $A$  مستقل خطی هستند (و در نتیجه پایه‌ای برای فضا تشکیل می‌دهند). پس اگر ماتریسی قابل قطری شدن باشد، دارای مجموعه‌ی بردارهای ویژه‌ی مستقل خطی‌ای است که یک پایه را تشکیل می‌دهند. از طرف دیگر، اگر ماتریسی دارای  $n$  بردار ویژه‌ی مستقل خطی باشد قابل قطری شدن خواهد بود. برای این کار ماتریس  $P$  متناظر از کنار هم قرار دادن بردارهای ویژه به دست می‌آید. پس قضیه‌ی زیر ثابت شد.

**قضیه ۳۶** یک ماتریس  $n \times n$  قطری شدنی است اگر و فقط اگر  $n$  بردار ویژه‌ی مستقل خطی داشته باشد.

قضیه‌ی زیر شرطی کافی برای قطری شدن یک ماتریس بدست می‌دهد.

**قضیه ۳۷** بردارهای ویژه‌ی مربوط به مقادیر ویژه متمایز مستقل خطی هستند. به عبارت دیگر فرض کنید که  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  مقادیر ویژه‌ی متمایز  $A$  هستند و متناظر با مقدار ویژه‌های  $|v_1\rangle, \dots, |v_k\rangle$ . در این صورت  $\{|v_1\rangle, |v_2\rangle, \dots, |v_k\rangle\}$  مجموعه‌ای مستقل خطی است.

**نتیجه:** این قضیه به همراه قضیه‌ی قبل این است که اگر همه  $n$  مقدار ویژه‌ی یک ماتریس  $n \times n$  متمایز باشند آنگاه آن ماتریس قطری شدنی است.

حال به اثبات این قضیه می‌پردازیم.

**اثبات:** اثبات با فرض خلف. فرض کنید که ترکیب خطی با ضرایب ناصفری از  $|v_1\rangle, |v_2\rangle, \dots, |v_k\rangle$  وجود دارد که برابر صفر است. آن ترکیب خطی‌ای را در نظر بگیرید که کمترین تعداد ضرایب ناصفر را دارد. بدون کاسته شدن از کلیت مساله فرض کنید که این رابطه خطی میان  $r$  بردار اول است.

$$\alpha_1|v_1\rangle + \alpha_2|v_2\rangle + \dots + \alpha_r|v_r\rangle = 0, \quad r \leq k$$

از ناصفر بودن بردار ویژه‌ها می‌توان فرض کرد  $r > 1$ . اگر دو طرف عبارت بالا را از سمت چپ در  $A$  ضرب کنیم خواهیم داشت  $A(\alpha_1|v_1\rangle + \alpha_2|v_2\rangle + \dots + \alpha_r|v_r\rangle) = 0$  پس

$$\alpha_1\lambda_1|v_1\rangle + \alpha_2\lambda_2|v_2\rangle + \dots + \alpha_r\lambda_r|v_r\rangle = 0,$$

که به ما معادله‌ی دیگری می‌دهد. حال اگر معادله اول را در  $\lambda_r$  ضرب کرده و از معادله بالا کم کنیم به رابطه زیر میرسیم:

$$\alpha_1(\lambda_1 - \lambda_r)|v_1\rangle + \alpha_2(\lambda_2 - \lambda_r)|v_2\rangle + \dots + \alpha_{r-1}(\lambda_{r-1} - \lambda_r)|v_{r-1}\rangle = 0$$

که وابستگی جدیدی میان بردارها را بیان می‌کند. اما این رابطه تعداد ضرایب ناصفر کمتری از معادله اول دارد. و این تناقض است زیرا معادله اول ترکیب خطی‌ای بود که کمترین تعداد ضرایب ناصفر را داشت. اثبات تمام است.  $\square$

**مثال ۳۸** ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 2 & -4 & 2 \end{pmatrix}.$$

مقادیر ویژه‌ی این ماتریس عبارتند از

$$\lambda_1 = 3, \quad \lambda_2 = 2, \quad \lambda_3 = 1.$$

بنابراین ماتریس سه مقدار ویژه متمایز دارد، پس قابل قطری شدن است (چون بردار ویژه‌های مربوط به این مقادیر ویژه مستقل خطی خواهند بود). حال بردارهای ویژه‌ی متناظر برابرند با:

$$v_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad v_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad v_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

بسادگی میتوان بررسی کرد که  $Av_k = \lambda_k v_k$ . ماتریس  $P$  را با کنار هم قرار دادن این بردارهای ویژه بشکل زیر می‌سازیم:

$$P = \begin{pmatrix} -1 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

توجه کنید که ترتیب قرار دادن این بردار ویژه‌ها مهم نیست؛ جابجا کردن آنها تنها ترتیب مقادیر ویژه را در شکل قطری شده‌ی  $A$  عوض می‌کند. داریم

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 2 & -4 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

دقت کنید که مقادیر ویژه بر روی قطر قرار گرفته‌اند.

**مثال ۳۹** ماتریس زیر قابل قطری شدن نیست

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

این ماتریس تنها یک مقدار ویژه صفر دارد (با تکرر دو)، و متناظر با این مقدار فقط یک بردار ویژه وجود دارد. پس قطری شدنی نیست.



**تمرین ۴۰** نشان دهید که هر ماتریس بالا مثلثی که درایه‌های روی قطرش همگی صفر باشند، قابل قطری شدن نیست.

قضیه ۳۶ شرط لازم و کافی برای قطری شدن یک ماتریس را بیان می‌کند. همچنین دیدیم که هر ماتریسی که مقادیر ویژه‌ی آن تکرر نداشته باشند قطری شدنی است. با این حال ماتریس‌هایی وجود دارند که قابل قطری شدن نیستند. چنین ماتریس‌هایی را می‌توان «تقریبا» قطری کرد. قضیه‌ی زیر فرم دقیق این مطلب را بیان می‌کند.

**قضیه ۴۱ (فرم جردن)** <sup>۶</sup> هر ماتریس مربعی  $A$  متشابه با ماتریسی به فرم

$$\begin{pmatrix} J_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & J_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & J_k \end{pmatrix}$$

است (به صورت تعدادی بلوک ماتریسی روی قطر) به طوری که هر یک از زیرماتریس‌های  $J_i$  به صورت

$$J_i = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & 1 & \\ & & \ddots & \ddots \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & \lambda_i \end{pmatrix}$$

است. در ماتریس  $J_i$  درایه‌هایی که خالی گذاشته شده‌اند برابر صفر هستند.

در حالتی خاصی که همه‌ی زیرماتریس‌های  $J_i$  سایز  $1 \times 1$  داشته باشند، ماتریس  $A$  قطری شدنی است. توجه داشته باشید که  $\lambda_i$ -ها (مستقل از اینکه  $A$  قطری شدنی باشد یا خیر) همان مقادیر ویژه‌ی  $A$  هستند. اگر  $J_i$  سایزی بزرگتر از  $1 \times 1$  داشته باشد آنگاه مقدار ویژه‌ی  $\lambda_i$  تکرر دارد. در این درس به قضیه‌ی فرم جردن نیاز چندانی نداریم و آن را اثبات نمی‌کنیم.

**تمرین ۴۲** فرض کنید که  $A$  یک ماتریس تصویر باشد. با استفاده از قضیه‌ی فرم جردن نشان دهید  $rank A = tr A$ .

## ۱.۱۲ قطری سازی همزمان دو ماتریس

دیدیم که قطری کردن یک ماتریس محاسبه چندجمله‌ای‌های آن را آسان می‌کند. خیلی وقتها نیاز به محاسبه عباراتی که از دو ماتریس تشکیل شده‌اند. قطری کردن همزمان دو ماتریس محاسبه این عبارات را آسان می‌کند. دو ماتریس  $A$  و  $B$  هم زمان قطری می‌شوند اگر ماتریس  $P$  وجود داشته باشد به طوری که

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

$$D_B = P^{-1}BP$$

<sup>۶</sup>Jordan form

ماتریس‌هایی قطری باشند. یعنی توسط یک ماتریس  $P$  بتوان همزمان دو ماتریس را قطری کرد.

**مشاهده:** اگر دو ماتریس  $A$  و  $B$  همزمان قطری شوند آنگاه  $AB = BA$  زیرا روابط بالا نتیجه میدهند که

$$A = PD_A P^{-1}$$

$$B = PD_B P^{-1}$$

و در نتیجه

$$AB = PD_A P^{-1} PD_B P^{-1} = PD_A D_B P^{-1} = PD_B D_A P^{-1} = PD_B P^{-1} PD_A P^{-1} = BA.$$

که در اینجا از این نکته استفاده کردیم ماتریس‌های قطری با هم جابجا می‌شوند ( $D_A D_B = D_B D_A$ ).

**قضیه ۴۳** دو ماتریس  $A$  و  $B$  هم زمان قطری می‌شوند اگر و فقط اگر به تنهایی قطری شوند و با هم جابجا شوند.

**اثبات:** ضرورت جابجا شدن را در بالا دیدیم. کفایت آن را اینجا ثابت می‌کنیم.

دیدیم که اگر  $P^{-1}AP$  قطری باشد آنگاه ستون‌های  $P$  بردارهای ویژه‌ی  $A$  را تشکیل می‌دهند. پس دو ماتریس در صورتی همزمان قطری می‌شوند که یک مجموعه‌ی بردارهای ویژه مشترک که یک پایه برای فضا تشکیل دهند داشته باشند. ما در اینجا دو اثبات برای وجود چنین پایه‌ای بیان می‌کنیم؛ یکی برای حالت خاصی که تمام مقادیر ویژه  $A$  تکرر یک دارند و دیگری در حالت کلی.

ابتدا حالتی که تمام مقادیر ویژه  $A$  تکرر یک دارند: فرض کنید که  $|v\rangle$  یک بردار ویژه ماتریس  $A$  با مقدار ویژه  $\lambda$  باشد. از آنجایی که این مقدار ویژه تکرر یک دارد راستای بردار ویژه یکتا است. در این صورت

$$AB|v\rangle = BA|v\rangle = B(\lambda|v\rangle) = \lambda(B|v\rangle).$$

در نتیجه

$$A(B|v\rangle) = \lambda(B|v\rangle).$$

پس  $B|v\rangle$  یک بردار ویژه ماتریس  $A$  با مقدار ویژه  $\lambda$  است. اما چون فرض کرده بودیم که راستای بردار ویژه یکتاست، باید ضریب  $\mu$  وجود داشته باشد به طوری که

$$B|v\rangle = \mu|v\rangle.$$

در نتیجه  $|v\rangle$  بردار ویژه  $B$  نیز هست. حال چون طبق فرض  $A$  (به تنهایی) قطری شدنی است، یک پایه از بردارهای ویژه‌ی آن وجود دارد. طبق استدلال بالا اعضای این پایه بردارهای ویژه‌ی  $B$  نیز هستند. اثبات در این حالت تمام است. حالت کلی را در نظر بگیرید. فرض کنید که ماتریس  $A$  توسط  $P$  قطری شود. یا به عبارت دیگر

$$A' = P^{-1}AP$$

قطری است. جهت سادگی و بدون کاسته شدن از کلیت مساله فرض میکنیم که مقادیر ویژه یکسان  $A$  بصورت پشت سر هم روی قطر  $A'$  ظاهر شده اند. یعنی

$$A' = \begin{pmatrix} \lambda_1 I_{s_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_k I_{s_k} \end{pmatrix}$$

که در آن منظور از  $I_{s_i}$  ماتریس همانی  $s_i \times s_i$  است و فرض می‌کنیم  $\lambda_i$ -ها متمایز هستند. پس  $\lambda_i$ -ها مقادیر ویژه  $A$  هستند با تکرار  $s_i$ . تعریف کنید

$$B' = P^{-1}BP.$$

از  $AB = BA$  نتیجه می‌شود

$$A'B' = B'A'$$

پس یک ماتریس قطری داریم که با یک ماتریس دیگر جابجا میشود. اگر به درایه  $(i, j)$  دو طرف تساوی فوق نگاه کنیم نتیجه می‌گیریم  $B'$  قطری بلوکی است:

$$B' = \begin{pmatrix} C_1 & & \\ & C_2 & \\ & & \ddots \\ & & & C_k \end{pmatrix}$$

که در آن  $C_i$  یک ماتریس  $s_i \times s_i$  است.

حال توجه کنید که طبق فرض  $B$  قطری شدنی است. پس  $B'$  و در نتیجه هر یک از زیرماتریس‌های  $C_i$  قطری شدنی است (جزئیات را به عهده‌ی خواننده واگذار می‌کنیم). فرض کنید ماتریس  $Q_i$  زیر ماتریس  $C_i$  را قطری کند، یعنی

$$Q_i^{-1}C_iQ_i$$

قطری باشد. قرار دهید

$$Q = \begin{pmatrix} Q_1 & & \\ & Q_2 & \\ & & \ddots \\ & & & Q_k \end{pmatrix}$$

در این صورت

$$Q^{-1}B'Q$$

قطری خواهد بود. به علاوه با توجه به فرم بلوکی ماتریس  $A'$  داریم

$$Q^{-1}A'Q = A'.$$

پس اگر قرار دهیم  $R = PQ$  آنگاه  $R$  وارون پذیر است و هر دوی  $R^{-1}AR$  و  $R^{-1}BR$  قطری هستند.  $\square$

هر دو ماتریسی لزوما همزمان قطری نمی‌شوند. به عنوان مثال ماتریس‌های

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \text{و} \quad \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

قابل قطری شدن هستند، اما همزمان و در یک پایه قطری نمی‌شوند، زیرا با هم جابجا نمی‌شوند. در واقع همزمان قطری شدن دو ماتریس پدیده‌ای نادر است و اکثر ماتریس‌ها با هم جابجا نمی‌شوند.

**نتیجه:** در صورتی که دو ماتریس  $A$  و  $B$  با هم جابجا شوند (یعنی  $AB = BA$ ) و هر دو قطری شدنی باشند، می‌توانیم آنها را همزمان و در یک پایه مشترک قطری کنیم. در نتیجه می‌توان با نوشتن بسط تیلور و جابجایی ماتریس‌های  $A$  و  $B$  و توان‌های آنها نشان داد که

$$e^{t(A+B)} = e^{tA} e^{tB} = e^{tB} e^{tA}.$$

به راحتی قابل بررسی است که حتی اگر  $A$  و  $B$  قطری شدنی نباشند (ولی با هم جابجا شوند) باز هم رابطه بالا برقرار است. از رابطه بالا نتیجه می‌شود که ماتریس  $e^{tA}$  همواره وارون‌پذیر است (حتی اگر  $A$  وارون‌پذیر نباشد) و وارون آن برابر  $e^{-tA}$  است.

توجه کنید که اگر  $AB \neq BA$ ، در حالت کلی

$$e^{(A+B)t} \neq e^{tA} e^{tB} \neq e^{tB} e^{tA}$$