



دانشگاه اصفهان  
دانشکده ریاضی و کامپیوتر خوانسار

## جبر خطی کاربردی

نیمسال دوم سال تحصیلی ۱۴۰۳-۱۴۰۴

# فهرست مطالب

۱۰۰	مقدمه	۳
۲۰۰	اهداف جبر خطی عددی	۳
۳۰۰	کاربردهای جبر خطی عددی	۳
۱	بردارها و ماتریس‌ها	۵
۱۰۱	تعاریف و مفاهیم پایه‌ای	۵
۱۰۱.۱	بردارها	۵
۲۰۱.۱	نرم بردار	۹
۳۰۱.۱	ماتریس‌ها	۱۳
۴۰۱.۱	ماتریس‌های خاص	۱۴
۵۰۱.۱	نرم ماتریس	۱۷
۶۰۱.۱	انواع نرم‌های ماتریس	۱۷
۲۰۱	دترمینان	۲۱
۱۰۲.۱	ماتریس نامنفرد	۲۲
۳۰۱	وارون یک ماتریس	۲۵
۴۰۱	چند ماتریس خاص	۳۱
۲	دستگاه معادلات خطی	۴۱
۱۰۲	حل دستگاه معادلات خطی	۴۴
۱۰۱.۲	روش ماتریس معکوس	۴۴
۲۰۱.۲	روش حذفی گاوس	۴۶
۲۰۲	روش حذفی گاوس جردن	۵۱
۳۰۲	تجزیه LU	۵۶
۱۰۳.۲	تجزیه LU و PLU با استفاده از ماتریس‌های مقدماتی	۶۲
۲۰۳.۲	حل دستگاه معادلات خطی با استفاده از تجزیه LU	۶۹
۳۰۳.۲	کاربرد تجزیه LU برای محاسبه وارون و دترمینان ماتریس	۷۱
۴۰۲	تجزیه چالسکی ماتریس‌ها	۷۳
۱۰۴.۲	ماتریس‌های معین مثبت	۷۳
۲۰۴.۲	تجزیه چالسکی	۷۵
۳	فضاهای برداری	۷۹
۱۰۳	مثال‌های خاص از فضای برداری	۸۲

# مقدمه

## ۱.۰ مقدمه

جبر خطی عددی شاخه‌ای از ریاضیات کاربردی و محاسباتی است که به مطالعه و توسعه الگوریتم‌های عددی برای حل مسائل جبر خطی می‌پردازد. این درس در بسیاری از حوزه‌های علمی و مهندسی نقش کلیدی دارد.

## ۲.۰ اهداف جبر خطی عددی

- توسعه الگوریتم‌های کارا برای حل دستگاه‌های معادلات خطی.
- تقریب و محاسبه مقادیر و بردارهای ویژه ماتریس‌ها.
- بررسی پایداری و دقت روش‌های عددی در جبر خطی.
- ارائه روش‌هایی برای تجزیه و تحلیل ماتریس‌ها مانند تجزیه LU، تجزیه QR و تجزیه SVD.
- کاربرد روش‌های عددی در حل مسائل مهندسی و علمی.

## ۳.۰ کاربردهای جبر خطی عددی

- مهندسی: تحلیل سازه‌ها، پردازش سیگنال و شبیه‌سازی‌های مهندسی.
- علوم داده و یادگیری ماشین: کاهش ابعاد داده، الگوریتم‌های بهینه‌سازی و تحلیل داده‌های بزرگ.
- گرافیک کامپیوتری: پردازش تصاویر، رندرینگ سه‌بعدی و فشرده‌سازی داده‌ها.
- اقتصاد و مالی: مدل‌سازی مالی، بهینه‌سازی سبد سرمایه‌گذاری و تحلیل داده‌های اقتصادی.
- فیزیک و شیمی محاسباتی: شبیه‌سازی دینامیک مولکولی و تحلیل سیستم‌های پیچیده.



# فصل ۱

## بردارها و ماتریس‌ها

### ۱.۱ تعاریف و مفاهیم پایه‌ای

#### ۱.۱.۱ بردارها

##### تعریف ۱.۱.۱: بردار

یک بردار در فضای  $\mathbb{R}^n$  به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$$

##### مثال ۱.۱.۱:

مثال: بردار  $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \\ 4 \end{bmatrix}$  در  $\mathbb{R}^3$ .

##### تعریف ۲.۱.۱: جمع بردارها

اگر  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  باشند، جمع آن‌ها به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\mathbf{u} + \mathbf{v} = \begin{bmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \\ \vdots \\ u_n + v_n \end{bmatrix}$$

## تعریف ۳.۱.۱: ضرب اسکالر در بردار

برای یک بردار  $\mathbf{v}$  و اسکالر  $c$  داریم:

$$c\mathbf{v} = \begin{bmatrix} cv_1 \\ cv_2 \\ \vdots \\ cv_n \end{bmatrix}$$

## تعریف ۴.۱.۱: ترکیب خطی بردارها

یک ترکیب خطی از بردارهای  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k$  به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$c_1\mathbf{v}_1 + c_2\mathbf{v}_2 + \dots + c_k\mathbf{v}_k$$

## مثال ۲.۱.۱:

فرض کنید دو بردار زیر را داشته باشیم:

$$\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix}$$

اگر ضرایب  $c_1 = 2$  و  $c_2 = -1$  باشند، ترکیب خطی آن‌ها برابر است با:

$$c_1\mathbf{v}_1 + c_2\mathbf{v}_2 = 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} + (-1) \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -4 \\ -5 \\ -6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

## مثال ۳.۱.۱: نوشتن یک بردار به صورت ترکیب خطی چند بردار دیگر

برداری که به صورت ترکیب خطی دو بردار دیگر نوشته می‌شود:  
فرض کنیم سه بردار زیر را داشته باشیم:

$$\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 7 \\ 10 \end{bmatrix}$$

می‌خواهیم ضرایبی مانند  $c_1, c_2$  پیدا کنیم که:

$$c_1\mathbf{v}_1 + c_2\mathbf{v}_2 = \mathbf{w}$$

با جایگذاری مقدار بردارها، دستگاه معادلات خطی زیر را داریم:

$$c_1(1) + c_2(3) = 7$$

$$c_1(2) + c_2(4) = 10$$

با حل این دستگاه، مقدار  $c_1 = 1$  و  $c_2 = 2$  به دست می‌آید، پس بردار  $\mathbf{w}$  را می‌توان به صورت ترکیب خطی دو بردار دیگر نوشت.

مثال ۴.۱.۱: برداری که به صورت ترکیب خطی دو بردار دیگر نوشته نمی‌شود

فرض کنیم سه بردار زیر را داشته باشیم:

$$\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{w} = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}$$

اگر بخواهیم ضرایبی مانند  $c_1, c_2$  پیدا کنیم که:

$$c_1 \mathbf{v}_1 + c_2 \mathbf{v}_2 = \mathbf{w}$$

با جایگذاری مقدار بردارها، دستگاه معادلات خطی زیر را داریم:

$$c_1(1) + c_2(2) = 3$$

$$c_1(1) + c_2(2) = 4$$

این دو معادله با هم در تناقض‌اند (چون سمت چپ دو معادله برابر است اما سمت راست متفاوت)، بنابراین چنین ضرایبی وجود ندارد و بردار  $\mathbf{w}$  را نمی‌توان به صورت ترکیب خطی دو بردار دیگر نوشت.

تعریف ۵.۱.۱: ضرب داخلی بردارها

اگر  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  باشند، ضرب داخلی آن‌ها به صورت زیر است:

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \sum_{i=1}^n u_i v_i$$

مثال ۵.۱.۱:

$$\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{v} = \begin{bmatrix} 4 \\ -5 \\ 6 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = (1)(4) + (2)(-5) + (3)(6) = 4 - 10 + 18 = 12$$

## تعریف ۶.۱.۱: تعمیم ضرب داخلی به بردارهای مختلط

برای دو بردار مختلط  $u, v \in \mathbb{C}^n$ ، ضرب داخلی به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$u \cdot v = \sum_{i=1}^n u_i \overline{v_i}$$

که در آن  $\overline{v_i}$  مزدوج مختلط  $v_i$  است.

## مثال ۶.۱.۱:

فرض کنیم دو بردار مختلط زیر را داشته باشیم:

$$u = \begin{bmatrix} 1+i \\ 2-i \end{bmatrix}, \quad v = \begin{bmatrix} 3-i \\ 1+2i \end{bmatrix}$$

ضرب داخلی آن‌ها برابر است با:

$$\begin{aligned} u \cdot v &= (1+i)\overline{(3-i)} + (2-i)\overline{(1+2i)} \\ &= (1+i)(3+i) + (2-i)(1-2i) \\ &= (1 \cdot 3 + 1 \cdot i + i \cdot 3 + i \cdot i) + (2 \cdot 1 + 2 \cdot (-2i) - i \cdot 1 - i \cdot (-2i)) \\ &= (3+i+3i-1) + (2-4i-i+2) \\ &= (2+4i) + (4-5i) = 6-i \end{aligned}$$



## نکته :

ضرب داخلی بردارها دارای ویژگی‌های مهم زیر است:

۱. خطی بودن در اولین مؤلفه: برای هر بردارهای  $u, v, w \in \mathbb{C}^n$  و ضرایب مختلط  $\alpha, \beta$  داریم:

$$(\alpha u + \beta v) \cdot w = \alpha(u \cdot w) + \beta(v \cdot w)$$

۲. خاصیت مزدوج‌گیری: برای هر دو بردار  $u, v \in \mathbb{C}^n$  داریم:

$$u \cdot v = \overline{v \cdot u}$$

یعنی اگر جای دو بردار را عوض کنیم، مزدوج مختلط نتیجه تغییر می‌کند.

۳. مثبت معین بودن: برای هر بردار  $u \in \mathbb{C}^n$  داریم:

$$u \cdot u \geq 0$$

و برابری زمانی رخ می‌دهد که  $u = 0$  باشد.

۴. نرم بردار: از ضرب داخلی می‌توان برای تعریف نرم (یا طول) یک بردار استفاده کرد:

$$\|u\| = \sqrt{u \cdot u}$$

۵. نامساوی شوارتز: برای هر دو بردار  $u, v \in \mathbb{C}^n$  داریم:

$$|u \cdot v| \leq \|u\| \|v\|$$

که تعمیم نامساوی کوشی-شوارتز برای بردارهای مختلط است.

## ۲.۱.۱ نرم بردار

نرم یک بردار، یک تابع است که مقدار عددی غیرمنفی را به هر بردار نسبت می‌دهد و نشان‌دهنده اندازه یا طول آن بردار است. به‌طور کلی، نرم یک بردار  $v \in \mathbb{R}^n$  یا  $\mathbb{C}^n$  تابعی است که به‌صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\|v\| : \mathbb{R}^n \text{ یا } \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{R}^{\geq 0}$$

و باید سه خاصیت اصلی زیر را داشته باشد:

## نکته: خواص نُرم بردار

نرم یک بردار باید دارای ویژگی‌های مهم زیر باشد:  
 ۱. نامنفی بودن و خاصیت صفر: برای هر بردار  $v \in \mathbb{C}^n$  داریم:

$$\|v\| \geq 0, \quad \text{و} \quad \|v\| = 0 \iff v = 0$$

۲. همگنی: برای هر عدد مختلط  $\alpha$  و بردار  $v \in \mathbb{C}^n$  داریم:

$$\|\alpha v\| = |\alpha| \|v\|$$

یعنی ضرب یک بردار در یک عدد مختلط، مقدار نُرم را به اندازه قدرمطلق آن عدد تغییر می‌دهد.  
 ۳. نامساوی مثلثی: برای هر دو بردار  $u, v \in \mathbb{C}^n$  داریم:

$$\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$$

این خاصیت بیان می‌کند که طول مجموع دو بردار از مجموع طول‌های آن‌ها بیشتر نیست.

## تعریف ۷.۱.۱: نُرم اقلیدسی

نُرم اقلیدسی یک بردار  $v \in \mathbb{C}^n$  که با  $\|v\|$  نمایش داده می‌شود، به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\|v\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n |v_i|^2}$$

که در آن  $|v_i|$  مقدار قدرمطلق (یا اندازه) مؤلفه‌های مختلط بردار است. به نرم اقلیدسی نُرم ۲ هم گفته می‌شود و بیشتر اوقات آن را با نماد  $\|v\|_2$  نیز نشان می‌دهند.

## مثال ۷.۱.۱: محاسبه نُرم ۲ یک بردار دو بعدی مختلط مقدار

فرض کنیم بردار  $v \in \mathbb{C}^2$  به صورت زیر داده شده باشد:

$$v = \begin{bmatrix} 3 + 4i \\ 1 - i \end{bmatrix}$$

نرم این بردار برابر است با:

$$\begin{aligned} \|v\|_2 &= \sqrt{|3 + 4i|^2 + |1 - i|^2} \\ &= \sqrt{(3^2 + 4^2) + (1^2 + (-1)^2)} \\ &= \sqrt{(9 + 16) + (1 + 1)} \\ &= \sqrt{27} = 3\sqrt{3} \end{aligned}$$

## تعریف ۸.۱.۱: نُرم بی‌نهایت

نرم بی‌نهایت یک بردار  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  یا  $\mathbb{C}^n$  که با  $\|\mathbf{v}\|_\infty$  نمایش داده می‌شود، به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\|\mathbf{v}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |v_i|$$

یعنی بزرگ‌ترین مقدار مطلق در بین مؤلفه‌های بردار را نشان می‌دهد.

## مثال ۸.۱.۱: محاسبه نُرم بی‌نهایت

فرض کنیم بردار زیر را داشته باشیم:

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} -3 \\ 7 \\ 2 \end{bmatrix}$$

در این صورت:

$$\|\mathbf{v}\|_\infty = \max\{|-3|, |7|, |2|\} = 7$$

برای بردار مختلط:

$$\mathbf{w} = \begin{bmatrix} 2 + i \\ -4 - 3i \\ 5 + 2i \end{bmatrix}$$

داریم:

$$\begin{aligned} \|\mathbf{w}\|_\infty &= \max\{|2 + i|, |-4 - 3i|, |5 + 2i|\} \\ &= \max\{\sqrt{2^2 + 1^2}, \sqrt{(-4)^2 + (-3)^2}, \sqrt{5^2 + 2^2}\} \\ &= \max\{\sqrt{5}, \sqrt{25}, \sqrt{29}\} = \sqrt{29} \end{aligned}$$

تعریف ۹.۱.۱: نُرم  $p$ -ام ( $p$ -Norm)

نُرم  $p$ -ام یک بردار  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  یا  $\mathbb{C}^n$  که با  $\|\mathbf{v}\|_p$  نمایش داده می‌شود، به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\|\mathbf{v}\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |v_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}$$

که در آن  $p \geq 1$  یک عدد حقیقی است.

## تعریف ۱۰.۱.۱: نُرم ۱ (Manhattan Norm)

نُرم ۱ که به نام نُرم مانهتن یا نُرم تاکسی‌متری نیز شناخته می‌شود، به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\|\mathbf{v}\|_1 = \sum_{i=1}^n |v_i|$$

یعنی مجموع مقادیر قدرمطلق مؤلفه‌های بردار را نشان می‌دهد.

مثال ۹.۱.۱: محاسبه نُرم  $p$ 

فرض کنیم بردار  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^3$  به صورت زیر داده شده باشد:

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 3 \\ -4 \\ 1 \end{bmatrix}$$

نُرم ۲ (نُرم اقلیدسی) برابر است با:

$$\|\mathbf{v}\|_2 = (|3|^2 + |-4|^2 + |1|^2)^{\frac{1}{2}} = (9 + 16 + 1)^{\frac{1}{2}} = \sqrt{26}$$

برای نُرم ۳ داریم:

$$\|\mathbf{v}\|_3 = (|3|^3 + |-4|^3 + |1|^3)^{\frac{1}{3}} = (27 + 64 + 1)^{\frac{1}{3}} = \sqrt[3]{92}$$

## مثال ۱۰.۱.۱: محاسبه نُرم ۱

برای بردار:

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 3 \\ -4 \\ 1 \end{bmatrix}$$

داریم:

$$\|\mathbf{v}\|_1 = |3| + |-4| + |1| = 3 + 4 + 1 = 8$$

## مثال ۱۱.۱.۱: محاسبه نرم ۱ بردار مختلط مقدار

فرض کنیم بردار  $w \in \mathbb{C}^3$  به صورت زیر داده شده باشد:

$$w = \begin{bmatrix} 2+i \\ -3-2i \\ 4i \end{bmatrix}$$

ابتدا قدرمطلق هر مؤلفه را محاسبه می‌کنیم:

$$|2+i| = \sqrt{2^2+1^2} = \sqrt{5}$$

$$|-3-2i| = \sqrt{(-3)^2+(-2)^2} = \sqrt{9+4} = \sqrt{13}$$

$$|4i| = \sqrt{(0)^2+4^2} = \sqrt{16} = 4$$

بنابراین، مقدار نرم ۱ این بردار برابر است با:

$$\|w\|_1 = |2+i| + |-3-2i| + |4i| = \sqrt{5} + \sqrt{13} + 4$$

## تعریف ۱۱.۱.۱: نرم ضرب داخلی

از ضرب داخلی می‌توان نرم یک بردار را محاسبه کرد:

$$\|v\| = \sqrt{v \cdot v}$$

## ۳.۱.۱ ماتریس‌ها

## تعریف ۱۲.۱.۱: ماتریس

یک ماتریس  $m \times n$  مجموعه‌ای مستطیلی از اعداد است:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

## مثال ۱۲.۱.۱:

مثال:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}$$

## ۴.۱.۱ ماتریس‌های خاص

## تعریف ۱۳.۱.۱: ماتریس مربعی

یک ماتریس مربعی، ماتریسی است که تعداد سطرها و ستون‌های آن برابر است:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

مثال:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 4 & 0 & -2 \\ 1 & 5 & 7 \end{bmatrix}$$

## تعریف ۱۴.۱.۱: ماتریس مستطیلی

یک ماتریس مستطیلی دارای تعداد سطر و ستون نامساوی است:

$$B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \end{bmatrix}$$

مثال:

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

## تعریف ۱۵.۱.۱: ماتریس صفر

ماتریسی که تمام درایه‌های آن صفر باشند:

$$O = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

## تعریف ۱۶.۱.۱: ماتریس همانی

یک ماتریس مربعی که درایه‌های قطر اصلی آن ۱ و سایر درایه‌ها صفر باشند:

$$I_3 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

## تعریف ۱۷.۱.۱: ماتریس قطری

یک ماتریس مربعی که درایه‌های خارج از قطر اصلی آن صفر هستند:

$$D = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & 0 \\ 0 & d_2 & 0 \\ 0 & 0 & d_3 \end{bmatrix}$$

مثال:

$$D = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$

## تعریف ۱۸.۱.۱: ماتریس بالا مثلثی

یک ماتریس مربعی که درایه‌های پایین‌تر از قطر اصلی آن صفر هستند:

$$U = \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{bmatrix}$$

مثال:

$$U = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & 4 & 5 \\ 0 & 0 & 6 \end{bmatrix}$$

## تعریف ۱۹.۱.۱: ماتریس پایین مثلثی

یک ماتریس مربعی که درایه‌های بالاتر از قطر اصلی آن صفر هستند:

$$L = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix}$$

مثال:

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 3 & 0 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

## تعریف ۲۰.۱.۱: ماتریس متقارن

یک ماتریس مربعی که در آن  $A^T = A$  باشد:

$$S = \begin{bmatrix} s_{11} & s_{12} & s_{13} \\ s_{12} & s_{22} & s_{23} \\ s_{13} & s_{23} & s_{33} \end{bmatrix}$$

مثال:

$$S = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ -1 & 4 & 5 \\ 3 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

## تعریف ۲۱.۱.۱: جمع ماتریس‌ها

اگر  $A, B$  دو ماتریس هم‌اندازه باشند، جمع آن‌ها به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$(A + B)_{ij} = A_{ij} + B_{ij}$$

## تعریف ۲۲.۱.۱: ضرب اسکالر در ماتریس

برای یک ماتریس  $A$  و اسکالر  $c$  داریم:

$$(cA)_{ij} = cA_{ij}$$

## تعریف ۲۳.۱.۱: ضرب ماتریس‌ها

اگر  $A$  یک ماتریس  $m \times n$  و  $B$  یک ماتریس  $n \times p$  باشد، حاصل ضرب  $AB$  یک ماتریس  $m \times p$  است که درایه‌های آن به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$(AB)_{ij} = \sum_{k=1}^n A_{ik} B_{kj}$$



## کد پایتون ۱.۱.۱: تعریف بردار و ماتریس در پایتون

در سطر سوم برنامه زیر یک بردار و در سطر پنجم یک ماتریس در محیط پایتون تعریف شده‌اند. برای تعریف این دو نیاز به کتابخانه numpy وجود دارد که در سطر اول این کتابخانه وارد و از np به عنوان اختصار آن استفاده شده است.

```
1 import numpy as np
2 vector1 = np.array([1, 2, 3, 4, 5])
3 print("vector:")
4 print(vector1)
5 matrix = np.array([[1, 2, 3],
6                    [4, 5, 6],
7                    [7, 8, 9]])
8 print("\n matrix:")
9 print(matrix)
10 vector2 = np.array([4,6,7, 6,90])
11 print(vector1[-1])
```

## ۵.۱.۱ نُرم ماتریس

نُرم یک ماتریس، تعمیمی از نُرم بردار است که اندازه یا بزرگی یک ماتریس را نشان می‌دهد. به‌طور کلی، نُرم ماتریس یک تابع  $\|A\|$  است که مقدار عددی غیرمنفی را به هر ماتریس  $A$  نسبت می‌دهد و باید خواص زیر را داشته باشد:

## نکته: خواص نُرم بردار

۱. نامنفی بودن و خاصیت صفر:

$$\|A\| \geq 0, \quad \text{و} \quad \|A\| = 0 \iff A = 0$$

۲. همگنی (همریختی مثبت):

$$\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\|, \quad \forall \alpha \in \mathbb{R} \text{ یا } \mathbb{C}$$

۳. نامساوی مثلثی:

$$\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$$

۴. سازگاری با ضرب بردار (در نُرم‌های القایی):

$$\|Av\| \leq \|A\| \|v\|, \quad \forall v \neq 0$$

## ۶.۱.۱ انواع نُرم‌های ماتریس

چندین نُرم برای ماتریس‌ها تعریف می‌شود که بسته به کاربرد مورد استفاده قرار می‌گیرند:

تعریف ۲۴.۱.۱: نُرم فروبنیوس (*Frobenius Norm*)

نُرم فروبنیوس، مشابه نُرم اقلیدسی برای بردارها، به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2}$$

مثال: اگر

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}$$

باشد، نُرم فروبنیوس برابر است با:

$$\|A\|_F = \sqrt{1^2 + 2^2 + 3^2 + 4^2} = \sqrt{1 + 4 + 9 + 16} = \sqrt{30}$$

تعریف ۲۵.۱.۱: نُرم  $p$ -ام القایی (*Induced Norm*)

نُرم  $p$ -ام القایی، برای یک ماتریس  $A$  به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\|A\|_p = \sup_{\mathbf{v} \neq 0} \frac{\|A\mathbf{v}\|_p}{\|\mathbf{v}\|_p}$$

دو حالت خاص آن رایج‌تر هستند:

نُرم ۱ (نُرم ستون‌محور):

$$\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^m |a_{ij}|$$

که بیشترین مجموع ستون‌های قدرمطلق را نشان می‌دهد.

نُرم  $\infty$  (نُرم سطر‌محور):

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

که بیشترین مجموع سطرهاى قدرمطلق را نشان می‌دهد.

مثال: برای ماتریس:

$$A = \begin{bmatrix} -2 & 3 \\ 4 & -1 \end{bmatrix}$$

نُرم ۱ برابر است با:

$$\|A\|_1 = \max\{|-2| + |4|, |3| + |-1|\} = \max\{6, 4\} = 6$$

و نُرم بی‌نهایت برابر است با:

$$\|A\|_\infty = \max\{|-2| + |3|, |4| + |-1|\} = \max\{5, 5\} = 5$$

## تعریف ۲۶.۱.۱: نُرم طیفی (Spectral Norm)

نُرم طیفی ماتریس  $A$  که با  $\|A\|_2$  نمایش داده می‌شود، برابر با بزرگترین مقدار ویژه (مقدار تکین) ماتریس است:

$$\|A\|_2 = \sigma_{\max}(A)$$

که  $\sigma_{\max}(A)$  بزرگ‌ترین مقدار تکین ماتریس  $A$  است.  
مثال: اگر

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

باشد، مقادیر ویژه آن  $\lambda = \pm 1$  هستند. بنابراین:

$$\|A\|_2 = \max\{|\lambda_1|, |\lambda_2|\} = \max\{1, 1\} = 1$$

## کد پایتون ۲۰.۱.۱: محاسبه نُرم‌های مختلف یک ماتریس در پایتون

```
1 import numpy as np
2 A = np.array([[1, -2, 3], [4, 0, -1], [-2, 1, 5]])
3 norm_1 = np.linalg.norm(A, 1)
4 norm_inf = np.linalg.norm(A, np.inf)
5 norm_fro = np.linalg.norm(A, 'fro')
6 norm_2 = np.linalg.norm(A, 2)
7 print(f"Norm 1 (Column Norm): {norm_1}")
8 print(f"Infinity Norm (Row Norm): {norm_inf}")
9 print(f"Frobenius Norm: {norm_fro}")
10 print(f"Spectral Norm (Largest Singular Value): {norm_2}")
```

Norm 1 (Column Norm): 9.0

Infinity Norm (Row Norm): 8.0

Frobenius Norm: 7.810249675906654

Spectral Norm (Largest Singular Value): 6.40854048954407

کد پایتون ۳.۱.۱: محاسبه تقریبی نرم ۱ یک ماتریس با استفاده از هزار بردار تصادفی غیر صفر

```

1 import numpy as np
2 A = np.array([[1, -2, 3],
3               [4,  0, -1],
4               [-2, 1, 5]])
5 num_samples = 1000
6 approx_norm_1 = 0
7 for _ in range(num_samples):
8     v = np.random.randn(A.shape[1])
9     v /= np.linalg.norm(v, 1)
10    norm_ratio = np.linalg.norm(A @ v, 1)
11    approx_norm_1 = max(approx_norm_1, norm_ratio)
12
13 print(f"Approximate Norm 1: {approx_norm_1}")

```

Approximate Norm 1: 8.396903386801652

### تمرین ۱.۱.۱

- برای ماتریس‌های صفر و ماتریس‌های همانی انواع نرم‌های ماتریسی را بدست آورید. چه نتیجه‌ای می‌توان گرفت؟
- ماتریس زیر را در نظر بگیرید هر یک از نرم‌های ماتریس روی آن را محاسبه کنید.

$$D = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & d_3 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & d_n \end{bmatrix}$$

- ماتریس  $A$  و بردار  $x$  به صورت زیر داده شده‌اند:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}, \quad x = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

حاصل  $\|Ax\|_2$  و  $\|A\|_2 \cdot \|x\|_2$  را محاسبه کنید و نشان دهید که نابرابری زیر برقرار است:

$$\|Ax\|_2 \leq \|A\|_2 \cdot \|x\|_2$$

### تمرین ۲.۱.۱

برنامه‌ای به زبان پایتون بنویسید که در آن یک ماتریس به عنوان ورودی گرفته شود و تمامی نرم‌های معرفی شده در قبل را به عنوان خروجی نمایش دهد.

## ۲.۱ دترمینان

## تعریف ۱.۲.۱: تعریف دترمینان

دترمینان یک ماتریس مربعی را می‌توان به صورت بازگشتی با استفاده از بسط روی یک سطر یا ستون محاسبه کرد. دترمینان ماتریس  $A = [a_{ij}]$  مرتبه  $n$  به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij}$$

که در آن  $M_{ij}$  دترمینان ماتریس حاصل از حذف سطر  $i$  و ستون  $j$  از  $A$  است.

## نکته:

- معمولاً انتخاب سطر یا ستونی که بیشترین تعداد صفر دارد محاسبات را ساده‌تر می‌کند.

مثال ۱.۲.۱: دترمینان ماتریس  $2 \times 2$ 

$$A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$$

دترمینان این ماتریس به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$\det(A) = ad - bc$$

مثال عددی:

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 5 \\ 2 & 7 \end{bmatrix}$$

$$\det(A) = (3)(7) - (5)(2) = 21 - 10 = 11$$

مثال ۲.۲.۱: دترمینان ماتریس  $3 \times 3$ 

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix}$$

بسط روی سطر اول:

$$\begin{aligned} \det(B) &= 1 \begin{vmatrix} 5 & 6 \\ 8 & 9 \end{vmatrix} - 2 \begin{vmatrix} 4 & 6 \\ 7 & 9 \end{vmatrix} + 3 \begin{vmatrix} 4 & 5 \\ 7 & 8 \end{vmatrix} \\ &= 1(5 \cdot 9 - 6 \cdot 8) - 2(4 \cdot 9 - 6 \cdot 7) + 3(4 \cdot 8 - 5 \cdot 7) \\ &= 1(45 - 48) - 2(36 - 42) + 3(32 - 35) \\ &= 1(-3) - 2(-6) + 3(-3) = -3 + 12 - 9 = 0 \end{aligned}$$

پس این ماتریس دترمینان صفر دارد و وابسته خطی است.

مثال ۳.۲.۱: دترمینان ماتریس  $4 \times 4$ 

$$C = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 & 4 \\ 1 & 0 & 2 & 1 \\ 3 & 2 & 1 & 0 \\ 4 & 1 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

بسط روی سطر اول:

$$\det(C) = 2 \begin{vmatrix} 0 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{vmatrix} - 1 \begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 3 & 1 & 0 \\ 4 & 0 & 2 \end{vmatrix} + 3 \begin{vmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 3 & 2 & 0 \\ 4 & 1 & 2 \end{vmatrix} - 4 \begin{vmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \\ 4 & 1 & 0 \end{vmatrix}$$

با محاسبه‌ی دترمینان هر کدام از این ماتریس‌های  $3 \times 3$ ، مقدار نهایی به دست می‌آید:

$$\det(C) = 2(4) - 1(-3) + 3(5) - 4(2) = 8 + 3 + 15 - 8 = 18$$

## ۱.۲.۱ ماتریس نامنفرد

## تعریف ۲.۲.۱: تعریف ماتریس نامنفرد

یک ماتریس مربعی  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  را نامنفرد یا معکوس‌پذیر گویند، اگر و تنها اگر دترمینان آن مخالف صفر باشد، یعنی:

$$\det(A) \neq 0$$

در این حالت، ماتریس  $A$  دارای یک ماتریس معکوس  $A^{-1}$  است که در رابطه زیر صدق می‌کند:

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$$

که در آن  $I_n$  ماتریس همانی مرتبه  $n$  است.

مثال ۴.۲.۱: ماتریس نامنفرد  $2 \times 2$ 

ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 4 \end{bmatrix}$$

ابتدا دترمینان آن را محاسبه می‌کنیم:

$$\det(A) = (2 \times 4) - (3 \times 1) = 8 - 3 = 5$$

چون  $\det(A) \neq 0$ ، این ماتریس نامنفرد است و معکوس‌پذیر می‌باشد.

مثال ۵.۲.۱: ماتریس منفرد  $2 \times 2$ 

ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$B = \begin{bmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$$

دترمینان این ماتریس برابر است با:

$$\det(B) = (2 \times 2) - (4 \times 1) = 4 - 4 = 0$$

چون  $\det(B) = 0$ ، این ماتریس منفرد است و معکوس ندارد.

مثال ۶.۲.۱: ماتریس نامنفرد  $3 \times 3$ 

در نظر بگیرید:

$$C = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 4 \\ 5 & 6 & 0 \end{bmatrix}$$

دترمینان این ماتریس را به کمک بسط محاسبه می‌کنیم:

$$\begin{aligned} \det(C) &= 1 \times \begin{vmatrix} 1 & 4 \\ 6 & 0 \end{vmatrix} - 2 \times \begin{vmatrix} 0 & 4 \\ 5 & 0 \end{vmatrix} + 3 \times \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ 5 & 6 \end{vmatrix} \\ &= 1 \times (1 \times 0 - 4 \times 6) - 2 \times (0 \times 0 - 4 \times 5) + 3 \times (0 \times 6 - 1 \times 5) \end{aligned}$$

$$= 1 \times (-24) - 2 \times (-20) + 3 \times (-5) = -24 + 40 - 15 = 1$$

چون  $\det(C) \neq 0$ ، ماتریس  $C$  نامنفرد و معکوس‌پذیر است.

## نکته: خواص دترمینان

ترمینان یک ماتریس دارای ویژگی‌های مهمی است که در ادامه به برخی از این خواص اشاره می‌شود:

۱. دترمینان ماتریس همانی:

$$\det(I_n) = 1$$

که در آن  $I_n$  ماتریس همانی مرتبه  $n$  است.

۲. دترمینان ماتریس ناصفر فقط برای ماتریس نامنفرد:

$$\det(A) \neq 0 \Rightarrow \text{معکوس پذیر است } A.$$

۳. دترمینان ماتریس منفرد برابر صفر است:

$$\det(A) = 0 \Rightarrow \text{ماتریس منفرد است و معکوس ندارد } A.$$

۴. خاصیت ضرب دترمینان: برای دو ماتریس مربعی هم‌مرتبه  $A$  و  $B$  داریم:

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

۵. دترمینان ماتریس معکوس: اگر  $A$  یک ماتریس نامنفرد باشد، آنگاه:

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

۶. دترمینان ماتریس بالامثلثی یا پایین‌مثلثی: اگر  $A$  یک ماتریس مثلثی (بالامثلثی یا پایین‌مثلثی) باشد، دترمینان آن برابر است با حاصل ضرب درایه‌های قطری:

$$\det(A) = a_{11}a_{22} \dots a_{nn}.$$

۷. اثر ضرب یک سطر یا ستون در یک عدد ثابت: اگر تمام درایه‌های یک سطر یا ستون ماتریس  $A$  در عدد ثابت  $c$  ضرب شوند، دترمینان نیز در همان مقدار ضرب می‌شود:

$$\det(B) = c \det(A).$$

۸. جابجایی دو سطر یا دو ستون: اگر در یک ماتریس دو سطر یا دو ستون را با هم جابجا کنیم، دترمینان علامت عوض می‌کند:

$$\det(A') = -\det(A).$$

۹. سطرها یا ستون‌های مساوی یا مضرب یکدیگر: اگر دو سطر یا دو ستون یک ماتریس مساوی باشند یا مضرب یکدیگر باشند، آنگاه:

$$\det(A) = 0.$$

۱۰. دترمینان ترانهایدهی ماتریس: برای هر ماتریس مربعی  $A$  داریم:

$$\det(A^T) = \det(A).$$



## کد پایتون ۱.۲.۱: محاسبه دترمینان یک ماتریس

```

1 import numpy as np
2 # Define a 5x5 matrix
3 A = np.array([
4     [2, 1, 3, 4, 5],
5     [1, 0, 2, 1, 3],
6     [3, 2, 1, 0, 4],
7     [4, 1, 0, 2, 1],
8     [5, 3, 4, 1, 2]
9 ])
10 # Compute the determinant
11 det_A = np.linalg.det(A)
12 # Display the determinant (rounded to 4 decimal places)
13 print("\nDeterminant of matrix A:")
14 print(round(det_A, 4))

```

Determinant of matrix A:  
-286.0

## ۳.۱ وارون یک ماتریس

## تعریف ۱.۳.۱: تعریف وارون یک ماتریس

یک ماتریس مربعی  $A$  از ابعاد  $n \times n$  را در نظر بگیرید. اگر ماتریس  $A$  وارون‌پذیر (معکوس‌پذیر) باشد، ماتریس وارون آن،  $A^{-1}$ ، به گونه‌ای تعریف می‌شود که:

$$A \cdot A^{-1} = A^{-1} \cdot A = I_n$$

که در آن  $I_n$  ماتریس همانی  $n \times n$  است.

## نکته : نحوه محاسبه وارون ماتریس‌های ۲ در ۲

محاسبه‌ی وارون ماتریس  $2 \times 2$  با استفاده از ماتریس الحاقی برای ماتریس  $A$  به شکل زیر:

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

مراحل محاسبه‌ی وارون به صورت زیر است:  
 ۱. دترمینان ماتریس ( $\det(A)$ ) را محاسبه کنید:

$$\det(A) = ad - bc$$

اگر  $\det(A) \neq 0$  باشد، ماتریس وارون پذیر است.  
 ۲. ماتریس الحاقی ( $\text{adj}(A)$ ) را محاسبه کنید:

$$\text{adj}(A) = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

۳. ماتریس وارون ( $A^{-1}$ ) را به دست آورید:

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \cdot \text{adj}(A) = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

## نکته : نحوه محاسبه وارون ماتریس‌های ۳ در ۳

محاسبه‌ی وارون ماتریس  $3 \times 3$  با استفاده از ماتریس الحاقی برای ماتریس  $A$  به شکل زیر:

$$A = \begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{pmatrix}$$

مراحل محاسبه‌ی وارون به صورت زیر است:  
۱. دترمینان ماتریس  $(\det(A))$  را محاسبه کنید:

$$\det(A) = a(ei - fh) - b(di - fg) + c(dh - eg)$$

اگر  $\det(A) \neq 0$  باشد، ماتریس وارون‌پذیر است.  
۲. ماتریس کوفاکتور ( $C$ ) را محاسبه کنید:

$$C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & C_{13} \\ C_{21} & C_{22} & C_{23} \\ C_{31} & C_{32} & C_{33} \end{pmatrix}$$

که در آن:

$$\begin{aligned} C_{11} &= +(ei - fh), & C_{12} &= -(di - fg), & C_{13} &= +(dh - eg), \\ C_{21} &= -(bi - ch), & C_{22} &= +(ai - cg), & C_{23} &= -(ah - bg), \\ C_{31} &= +(bf - ce), & C_{32} &= -(af - cd), & C_{33} &= +(ae - bd). \end{aligned}$$

۳. ماتریس الحاقی  $(\text{adj}(A))$  را محاسبه کنید. ماتریس الحاقی، ترانهادی ماتریس کوفاکتور است:

$$\text{adj}(A) = C^T = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{21} & C_{31} \\ C_{12} & C_{22} & C_{32} \\ C_{13} & C_{23} & C_{33} \end{pmatrix}$$

۴. ماتریس وارون  $(A^{-1})$  را به دست آورید:

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \cdot \text{adj}(A)$$

مثال ۱.۳.۱: مثال برای ماتریس  $2 \times 2$ 

ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

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

۱. دترمینان:

$$\det(A) = (2)(4) - (3)(1) = 8 - 3 = 5$$

۲. ماتریس الحاقی:

$$\text{adj}(A) = \begin{pmatrix} 4 & -3 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$

۳. ماتریس وارون:

$$A^{-1} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 4 & -3 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{4}{5} & -\frac{3}{5} \\ -\frac{1}{5} & \frac{2}{5} \end{pmatrix}$$

## مثال ۲.۳.۱: مثال برای وارون ماتریس ۳×۳

ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 4 \\ 5 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

۱. محاسبه دترمینان ماتریس ( $\det(A)$ ) دترمینان ماتریس  $A$  به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$\det(A) = 1 \cdot (1 \cdot 0 - 4 \cdot 6) - 2 \cdot (0 \cdot 0 - 4 \cdot 5) + 3 \cdot (0 \cdot 6 - 1 \cdot 5)$$

$$\det(A) = 1 \cdot (0 - 24) - 2 \cdot (0 - 20) + 3 \cdot (0 - 5)$$

$$\det(A) = -24 + 40 - 15 = 1$$

چون  $\det(A) = 1 \neq 0$ ، ماتریس  $A$  وارون پذیر است.۲. محاسبه ماتریس کوفاکتور ( $C$ ) ماتریس کوفاکتور  $C$  به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & C_{13} \\ C_{21} & C_{22} & C_{23} \\ C_{31} & C_{32} & C_{33} \end{pmatrix}$$

که در آن هر کوفاکتور  $C_{ij}$  به صورت زیر محاسبه می‌شود:

$$C_{ij} = (-1)^{i+j} \cdot \det(M_{ij})$$

که  $M_{ij}$  ماتریس کوچک شده‌ی حذف سطر  $i$  و ستون  $j$  است. محاسبه‌ی کوفاکتورها:

$$C_{11} = (-1)^{1+1} \cdot \det \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 6 & 0 \end{pmatrix} = +(0 - 24) = -24,$$

$$C_{12} = (-1)^{1+2} \cdot \det \begin{pmatrix} 0 & 4 \\ 5 & 0 \end{pmatrix} = -(0 - 20) = 20,$$

$$C_{13} = (-1)^{1+3} \cdot \det \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 5 & 6 \end{pmatrix} = +(0 - 5) = -5,$$

$$C_{21} = (-1)^{2+1} \cdot \det \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 6 & 0 \end{pmatrix} = -(0 - 18) = 18,$$

$$C_{22} = (-1)^{2+2} \cdot \det \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 5 & 0 \end{pmatrix} = +(0 - 15) = -15,$$

$$C_{23} = (-1)^{2+3} \cdot \det \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 5 & 6 \end{pmatrix} = -(6 - 10) = 4,$$

$$C_{31} = (-1)^{3+1} \cdot \det \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} = +(8 - 3) = 5,$$

$$C_{32} = (-1)^{3+2} \cdot \det \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 4 \end{pmatrix} = -(4 - 0) = -4,$$

$$C_{33} = (-1)^{3+3} \cdot \det \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = +(1 - 0) = 1.$$

بنابراین، ماتریس کوفاکتور  $C$  به صورت زیر است:

$$C = \begin{pmatrix} -24 & 20 & -5 \\ 18 & -15 & 4 \\ 5 & -4 & 1 \end{pmatrix}$$

۳. محاسبه ماتریس الحاقی ( $\text{adj}(A)$ ) ماتریس الحاقی، ترانادهی ماتریس کوفاکتور است:

$$\text{adj}(A) = C^T = \begin{pmatrix} -24 & 18 & 5 \\ 20 & -15 & -4 \\ -5 & 4 & 1 \end{pmatrix}$$

۴. محاسبه ماتریس وارون ( $A^{-1}$ ) ماتریس وارون با استفاده از فرمول زیر محاسبه می‌شود:

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \cdot \text{adj}(A)$$

از آنجایی که  $\det(A) = 1$ ، داریم:

$$A^{-1} = \text{adj}(A) = \begin{pmatrix} -24 & 18 & 5 \\ 20 & -15 & -4 \\ -5 & 4 & 1 \end{pmatrix}$$

نتیجه‌گیری ماتریس وارون  $A^{-1}$  به صورت زیر است:

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} -24 & 18 & 5 \\ 20 & -15 & -4 \\ -5 & 4 & 1 \end{pmatrix}$$

## کد پایتون ۱.۳.۱: محاسبه وارون یک ماتریس

```

1 import numpy as np
2
3 # Function to calculate the inverse of a matrix
4 def matrix_inverse(matrix):
5     """
6     Calculate the inverse of a square matrix.
7
8     Parameters:
9     matrix (numpy.ndarray): A square matrix (n x n).
10
11     Returns:
12     numpy.ndarray: The inverse of the input matrix.
13     """
14     # Check if the matrix is square
15     if matrix.shape[0] != matrix.shape[1]:
16         raise ValueError("The input matrix must be square (n x n).")
17
18     # Calculate the determinant of the matrix
19     det = np.linalg.det(matrix)
20     if det == 0:
21         raise ValueError("The matrix is singular (determinant is 0). Inverse does not exist.")
22
23     # Calculate the inverse using numpy's built-in function
24     inverse = np.linalg.inv(matrix)
25     return inverse
26
27 # Example usage
28 if __name__ == "__main__":
29     # Define a 3x3 matrix
30     A = np.array([[1, 2, 3],
31                   [0, 1, 4],
32                   [5, 6, 0]])
33
34     print("Original Matrix A:")
35     print(A)
36
37     try:
38         # Calculate the inverse of matrix A
39         A_inv = matrix_inverse(A)
40         print("\nInverse of Matrix A:")
41         print(A_inv)
42
43         # Verify the result by multiplying A with its inverse (should yield identity matrix)
44         identity_matrix = np.dot(A, A_inv)
45         print("\nVerification (A * A_inv):")
46         print(identity_matrix)
47     except ValueError as e:
48         print(e)

```

## کد پایتون ۲.۳.۱: محاسبه وارون یک ماتریس مختلط

```

1 import numpy as np
2
3 # Define a complex matrix
4 A = np.array([[1 + 1j, 2],
5               [3, 4 - 1j]])
6
7 # Calculate the inverse
8 A_inv = np.linalg.inv(A)
9
10 print("Original Matrix A:")
11 print(A)
12
13 print("\nInverse of Matrix A:")
14 print(A_inv)

```

## ۴.۱ چند ماتریس خاص

## تعریف ۱.۴.۱:

## ۱. ماتریس مزدوج

(Conjugate Matrix)

اگر  $A = [a_{ij}]$  یک ماتریس مختلط باشد، ماتریس مزدوج آن (که با  $\bar{A}$  نشان داده می‌شود) به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\bar{A} = [\bar{a}_{ij}]$$

که در آن  $\bar{a}_{ij}$  مزدوج مختلط  $a_{ij}$  است. به عبارت دیگر، قسمت موهومی هر درایه قرینه می‌شود. مثال:

$$A = \begin{pmatrix} 1+2i & 3-i \\ 4 & 5i \end{pmatrix}, \quad \bar{A} = \begin{pmatrix} 1-2i & 3+i \\ 4 & -5i \end{pmatrix}$$

## تعریف ۲.۴.۱:

## ۲. ماتریس ترانهاد

(Transpose Matrix)

اگر  $A = [a_{ij}]$  یک ماتریس  $m \times n$  باشد، ماتریس ترانهاد آن (که با  $A^T$  نشان داده می‌شود) به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$A^T = [a_{ji}]$$

یعنی سطرها و ستون‌های ماتریس جایگزین می‌شوند. مثال:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}, \quad A^T = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{pmatrix}$$

## تعریف ۳.۴.۱:

۳. ماتریس متقارن

(Symmetric Matrix)

یک ماتریس  $A$  متقارن است اگر:

$$A = A^T$$

یعنی ماتریس با ترانهادی خود برابر باشد. ماتریس‌های متقارن فقط می‌توانند مربعی باشند.  
مثال:

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

## تعریف ۴.۴.۱:

۴. ماتریس شبه متقارن

(Skew-Symmetric Matrix)

یک ماتریس  $A$  شبه متقارن است اگر:

$$A = -A^T$$

یعنی ماتریس با قرینه‌ی ترانهادی خود برابر باشد. درایه‌های قطر اصلی ماتریس‌های شبه متقارن همگی صفر هستند.  
مثال:

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

## تعریف ۵.۴.۱:

۵. ماتریس هرمیتی

(Hermitian Matrix)

یک ماتریس مختلط  $A$  هرمیتی است اگر:

$$A = A^H = A^*$$

که در آن  $A^H$  ماتریس مزدوج ترانهادی

(Conjugate Transpose)

است. به عبارت دیگر:

$$A^* = A^H = \overline{A^T}$$

یعنی ماتریس با مزدوج ترانهادی خود برابر باشد. ماتریس‌های هرمیتی فقط می‌توانند مربعی باشند.  
مثال:

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



## تعریف ۶.۴.۱:

۶. ماتریس شبه هرمیتی

(Skew-Hermitian Matrix)

یک ماتریس مختلط  $A$  شبه هرمیتی است اگر:

$$A = -A^H$$

که در آن  $A^H$  ماتریس مزدوج ترانهاده است. به عبارت دیگر:

$$A^H = \overline{A^T}$$

یعنی ماتریس با قرینه‌ی مزدوج ترانهاده‌ی خود برابر باشد. درایه‌های قطر اصلی ماتریس‌های شبه هرمیتی همگی موهومی محض هستند (یعنی قسمت حقیقی آن‌ها صفر است). مثال:

$$A = \begin{pmatrix} i & 2+i \\ -2+i & 3i \end{pmatrix}$$

## نکته : جمع‌بندی

- - ماتریس مزدوج: مزدوج مختلط هر درایه محاسبه می‌شود.
- - ماتریس ترانهاده: سطرها و ستون‌ها جایگزین می‌شوند.
- - ماتریس متقارن:  $A = A^T$ .
- - ماتریس شبه متقارن:  $A = -A^T$ .
- - ماتریس هرمیتی:  $A = A^H$  (ماتریس با مزدوج ترانهاده‌ی خود برابر است).
- - ماتریس شبه هرمیتی:  $A = -A^H$  (ماتریس با قرینه‌ی مزدوج ترانهاده‌ی خود برابر است).

## نکته: چند رابطه مهم

۱. اگر  $A$  یک ماتریس حقیقی باشد آنگاه:  $A^T = A^*$ .
۲. به ازای هر ماتریس  $A$  داریم:  $(A^*)^* = A$ ,  $(A^T)^T = A$ .
۳. اگر  $A + B$  و  $AB$  قابل تعریف باشند آنگاه:
 
$$(A + B)^T = A^T + B^T, \quad (A + B)^* = A^* + B^*,$$

$$(AB)^T = B^T A^T, \quad (AB)^* = B^* A^*.$$
۳. اگر  $A$  یک ماتریس مربعی باشد آنگاه:  $|A^*| = |\bar{A}|$ ,  $|A| = |A^T|$ .
۴. اگر  $A$  یک ماتریس نامنفرد (وارون‌پذیر) باشد آنگاه:  $(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*$ ,  $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$ .
۵. به ازای هر عدد مختلط  $c$  داریم:  $(cA)^* = \bar{c}A^*$ .
۶. اگر  $A$  یک ماتریس هرمیتی باشد آنگاه درمیان آن یک عدد حقیقی است و
 
$$|A| = |A^*| = |\bar{A}|$$
۷. اگر  $A$  یک ماتریس مربعی دلخواه باشد آنگاه می‌توان ماتریس‌های  $H$  و  $G$  را به صورت زیر تعریف کرد
 
$$G = \frac{1}{2}(A + A^*), \quad H = \frac{1}{2i}(A - A^*)$$
 هر یک از ماتریسهای تعریف شده در قبل هرمیتی هستند و نیز داریم:
 
$$A = G + iH$$
۸. اگر  $A$  یک ماتریس مربعی دلخواه باشد آنگاه می‌توان ماتریس‌های  $H$  و  $G$  را به صورت زیر تعریف کرد
 
$$G = \frac{1}{2}(A + A^*), \quad H = \frac{1}{2}(A - A^*)$$
 که  $H$  یک ماتریس شبه هرمیتی و  $G$  یک از ماتریس هرمیتی است و نیز داریم:
 
$$A = G + H$$

## مثال ۱.۴.۱:

۱. ماتریس‌های  $A$  و  $B$  را در نظر بگیرید. نشان دهید  $A + A^T$  همواره یک ماتریس متقارن و ماتریس  $A - A^T$  همواره یک ماتریس شبه متقارن است.
  ۲. فرض کنید  $A$  یک ماتریس دلخواه باشد، هر یک از ماتریس‌های  $AA^T$  و  $A^T A$  متقارن هستند.
  ۳. اگر  $A$  یک ماتریس نامنفرد و متقارن باشد آنگاه  $A^{-1}$  نیز متقارن است (بدیهی است که نامنفرد نیز هست).
- $$AA^{-1} = I \implies (A^{-1})^T A^T = I^T \implies (A^{-1})^T A = I$$
- با ضرب طرفین تساوی آخر در  $A^{-1}$  نتیجه حاصل می‌شود.

\*

## تعریف ۷.۴.۱: ماتریس یکانی (Unitary Matrix)

یک ماتریس مربعی  $U$  با ابعاد  $n \times n$  را یکانی (Unitary) می‌نامند اگر معکوس آن برابر با مزدوج هرمیتی آن باشد. به عبارت دیگر، ماتریس  $U$  یکانی است اگر:

$$U^{-1} = U^*$$

که در آن  $U^*$  نشان‌دهنده‌ی مزدوج هرمیتی ماتریس  $U$  است (یعنی ترانهادی ماتریس  $U$  که درایه‌های آن مزدوج مختلط گرفته شده‌اند). شرط یکانی بودن را می‌توان به صورت زیر نیز بیان کرد:

$$U^* U = U U^* = I$$

که در آن  $I$  ماتریس یکانی با ابعاد  $n \times n$  است.

## نکته: برخی از ویژگی‌های ماتریس یکانی

- حفظ ضرب داخلی: اگر  $U$  یک ماتریس یکانی باشد، برای هر دو بردار  $x$  و  $y$ ، ضرب داخلی  $\langle Ux, Uy \rangle = \langle x, y \rangle$  حفظ می‌شود.
- حفظ نرم: نرم یک بردار تحت تبدیل یکانی تغییر نمی‌کند، یعنی  $\|Ux\| = \|x\|$ .
- مقادیر ویژه: مقادیر ویژه یک ماتریس یکانی روی دایره‌ی واحد در صفحه‌ی مختلط قرار دارند، یعنی قدر مطلق آنها برابر با ۱ است.

## تمرین ۱.۴.۱

درستی هر یک از ویژگی‌های فوق را با استفاده از مثال بررسی کنید.

## مثال ۲.۴.۱: ماتریس یکانی

ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$U = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & i \\ i & 1 \end{bmatrix}$$

برای بررسی یکانی بودن این ماتریس، ابتدا مزدوج هرمیتی آن را محاسبه می‌کنیم:

$$U^* = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & -i \\ -i & 1 \end{bmatrix}$$

سپس حاصل ضرب  $U^*U$  را محاسبه می‌کنیم:

$$\begin{aligned} U^*U &= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -i \\ -i & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & i \\ i & 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \cdot 1 + (-i) \cdot i & 1 \cdot i + (-i) \cdot 1 \\ -i \cdot 1 + 1 \cdot i & -i \cdot i + 1 \cdot 1 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1+1 & i-i \\ -i+i & 1+1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = I \end{aligned}$$

چون  $U^*U = I$ ، ماتریس  $U$  یکانی است.

## تمرین ۲.۴.۱

نشان دهید اگر ماتریس‌های  $A$  و  $B$  یکانی باشند آنگاه  $AB$  نیز یکانی خواهد بود.

## تعریف ۸.۴.۱: ماتریس نرمال

ماتریس  $A$  را نرمال می‌گوییم اگر با مزدوج ترانهادی خود جا به جا (در ضرب) شود. به عبارت دیگر، ماتریس  $A$  نرمال است اگر شرط زیر برقرار باشد:

$$AA^H = A^H A$$

که در آن  $A^H$  مزدوج ترانهادی ماتریس  $A$  است (یعنی  $A^H = \overline{A^T}$ ).

## نکته:

۱. هر ماتریس هرمیتی ( $A = A^H$ ) نرمال است.

۲. هر ماتریس یکانی ( $A^H = A^{-1}$ ) نرمال است.

## مثال ۳.۴.۱:

۱. ماتریس هرمیتی:

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

این ماتریس هرمیتی است و بنابراین نرمال است.

۲. ماتریس یکانی:

$$A = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

این ماتریس یکانی است و بنابراین نرمال است.

۳. ماتریس نرمال غیرهرمیتی و غیریکانی:

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

این ماتریس نرمال است، زیرا:

$$AA^H = A^H A = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

## مثال ۴.۴.۱:

برای بررسی نرمال بودن یک ماتریس  $A$ ، باید  $AA^H$  و  $A^H A$  را محاسبه کرده و بررسی کنیم که آیا با هم برابر هستند یا خیر.  
مثال: ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

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

مزدوج ترانهادی آن ( $A^H$ ) به صورت زیر است:

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

حال  $AA^H$  و  $A^H A$  را محاسبه می‌کنیم:

$$AA^H = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A^H A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

چون  $AA^H \neq A^H A$ ، این ماتریس نرمال نیست.

## تعریف ۹.۴.۱:

ماتریس  $A$  را متعامد (Orthogonal) می‌گوییم اگر ترانهاده‌ی آن معادل معکوس آن باشد. به عبارت دیگر، ماتریس  $A$  متعامد است اگر شرط زیر برقرار باشد:

$$A^T = A^{-1}$$

یا به طور معادل:

$$A^T A = A A^T = I$$

که در آن  $I$  ماتریس همانی است.

## نکته: ویژگی‌های مهم ماتریس‌های متعامد

۱. حفظ ضرب داخلی: ماتریس‌های متعامد، ضرب داخلی بردارها را حفظ می‌کنند. یعنی برای هر دو بردار  $u$  و  $v$ ، داریم:

$$\langle Au, Av \rangle = \langle u, v \rangle$$

۲. حفظ ضرب داخلی: ماتریس‌های متعامد، طول (نرم) بردارها را حفظ می‌کنند. یعنی برای هر بردار  $u$ ، داریم:

$$\|Au\| = \|u\|$$

۳. دترمینان ماتریس متعامد: دترمینان یک ماتریس متعامد یا ۱ است یا -۱:

$$\det(A) = \pm 1$$

۴. سطرها و ستون‌های متعامد: سطرها و ستون‌های یک ماتریس متعامد، بردارهای متعامد (عمود بر هم) و یک‌ه (با طول ۱) هستند.

## مثال ۵.۴.۱: مثال‌هایی از ماتریس‌های متعامد

۱. ماتریس چرخش: ماتریس چرخش در صفحه‌ی دو بعدی به زاویه‌ی  $\theta$  به صورت زیر است:

$$A = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$

این ماتریس متعامد است، زیرا:

$$A^T A = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = I$$

۲. ماتریس بازتاب: ماتریس بازتاب نسبت به محور  $x$  به صورت زیر است:

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

این ماتریس متعامد است، زیرا:

$$A^T A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = I$$

بررسی متعامد بودن یک ماتریس

برای بررسی متعامد بودن یک ماتریس  $A$ ، باید  $A^T A$  و  $AA^T$  را محاسبه کرده و بررسی کنیم که آیا با ماتریس همانی  $I$  برابر هستند یا خیر.

## تمرین ۳.۴.۱

ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$A = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

نشان دهید این ماتریس متعامد است.

## تمرین ۴.۴.۱

برنامه‌ای به زبان پایتون بنویسید که در آن یک ماتریس به عنوان ورودی گرفته شود و متعامد بودن یا نبودن آن، نرمال بودن یا نبودن آن، یکانی بودن یا نبودن آن و هرمیتی بودن یا نبودن آن را به عنوان خروجی نمایش دهد.





## فصل ۲

# دستگاه معادلات خطی

### تعریف ۱.۰.۲: فرم کلی دستگاه معادلات خطی

دستگاه‌های معادلات خطی مجموعه‌ای از معادلات خطی هستند که به دنبال یافتن مقادیر متغیرهایی هستیم که هم‌زمان همه‌ی معادلات را برآورده کنند. فرم کلی یک دستگاه معادلات خطی و نمایش ماتریسی آن به شرح زیر است: یک دستگاه معادلات خطی با  $m$  معادله و  $n$  متغیر به صورت زیر نوشته می‌شود:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

که در آن:

- $x_1, x_2, \dots, x_n$  متغیرهای مجهول هستند.
- $a_{ij}$  ضرایب معلوم هستند ( $i = 1, 2, \dots, m$  و  $j = 1, 2, \dots, n$ ).
- $b_1, b_2, \dots, b_m$  مقادیر معلوم (سمت راست معادلات) هستند.

## تعریف ۲.۰.۲: نمایش ماتریسی دستگاه معادلات خطی

دستگاه معادلات خطی فوق را می‌توان به صورت ماتریسی زیر نمایش داد:

$$Ax = b$$

که در آن:

•  $A$  ماتریس ضرایب است و به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

این ماتریس ابعاد  $m \times n$  دارد.

•  $x$  بردار متغیرهای مجهول است و به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

این بردار ابعاد  $n \times 1$  دارد.

•  $b$  بردار مقادیر معلوم (سمت راست معادلات) است و به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

این بردار ابعاد  $m \times 1$  دارد.

## مثال ۱.۰.۲:

دستگاه معادلات خطی زیر را در نظر بگیرید:

$$\begin{cases} 2x_1 + 3x_2 = 5 \\ 4x_1 - x_2 = 1 \end{cases}$$

این دستگاه را می‌توان به صورت ماتریسی زیر نمایش داد:

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 4 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix}$$

که در آن:

• ماتریس ضرایب  $A$  به صورت زیر است:

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

• بردار متغیرهای مجهول  $\mathbf{x}$  به صورت زیر است:

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

• بردار مقادیر معلوم  $\mathbf{b}$  به صورت زیر است:

$$\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix}$$

## تعریف ۳.۰.۲: فرم ماتریس افزوده

فرم ماتریس افزوده برای دستگاه معادلات خطی  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ ، ماتریس افزوده به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$[A \mid \mathbf{b}] = \left( \begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} & b_m \end{array} \right)$$

## مثال ۲.۰.۲:

برای دستگاه:

$$\begin{cases} 2x + 3y = 5 \\ 4x - y = 1 \end{cases}$$

ماتریس افزوده:

$$\left( \begin{array}{cc|c} 2 & 3 & 5 \\ 4 & -1 & 1 \end{array} \right)$$

## تعریف ۴.۰.۲: انواع دستگاه‌های معادلات خطی

۱. دستگاه مربعی
- تعریف: تعداد معادلات  $m$  برابر با تعداد متغیرها  $n$  است ( $m = n$ ).
- ویژگی:
- ماتریس ضرایب  $A$  مربعی است.
- اگر  $\det(A) \neq 0$ ، جواب منحصر به فرد دارد.
- مثال:

$$\begin{cases} x + 2y = 3 \\ 3x + 4y = 7 \end{cases}$$

۲. دستگاه فرومعی
- تعریف: تعداد معادلات  $m$  کمتر از متغیرها  $n$  است ( $m < n$ ).
- ویژگی:
- معمولاً بی‌نهایت جواب دارد.
- ماتریس ضرایب پهن است.
- مثال:

$$\begin{cases} x + y + z = 1 \\ 2x + y - z = 3 \end{cases}$$

۳. دستگاه فرامعی
- تعریف: تعداد معادلات  $m$  بیشتر از متغیرها  $n$  است ( $m > n$ ).
- ویژگی:
- معمولاً جواب دقیق ندارد (مگر در موارد خاص).
- ماتریس ضرایب بلند است.
- مثال:

$$\begin{cases} x + y = 2 \\ 2x + y = 3 \\ 3x + y = 4 \end{cases}$$

## ۱.۲ حل دستگاه معادلات خطی

## ۱.۱.۲ روش ماتریس معکوس

- حل دستگاه معادلات خطی با استفاده از ماتریس وارون
- شرایط استفاده از این روش:
- دستگاه باید مربعی باشد (تعداد معادلات = تعداد متغیرها).
  - ماتریس ضرایب  $A$  باید معکوس پذیر باشد ( $\det(A) \neq 0$ ).

مراحل حل:

۱. نمایش ماتریسی دستگاه:

$$Ax = b$$

- $A$ : ماتریس ضرایب ( $n \times n$ )
- $x$ : بردار مجهولات ( $n \times 1$ )

- b: بردار مقادیر سمت راست  $(n \times 1)$

۲. محاسبه ماتریس وارون  $A^{-1}$ :  
 - با استفاده از روش‌هایی مانند ماتریس الحاقی یا عملیات سطری.  
 ۳. ضرب طرفین در  $A^{-1}$ :

$$\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b}$$

### مثال ۱.۱.۲:

دستگاه معادلات:

$$\begin{cases} 2x + 3y = 5 \\ 4x - y = 1 \end{cases}$$

۱. نمایش ماتریسی:

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 4 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix}$$

۲. محاسبه  $A^{-1}$ : - دترمینان  $A$ :

$$\det(A) = (2)(-1) - (3)(4) = -2 - 12 = -14 (\neq 0)$$

- ماتریس الحاقی:

$$\text{adj}(A) = \begin{pmatrix} -1 & -3 \\ -4 & 2 \end{pmatrix}$$

- ماتریس وارون:

$$A^{-1} = \frac{1}{-14} \begin{pmatrix} -1 & -3 \\ -4 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{14} & \frac{3}{14} \\ \frac{4}{7} & -\frac{1}{7} \end{pmatrix}$$

۳. حل دستگاه:

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{14} & \frac{3}{14} \\ \frac{4}{7} & -\frac{1}{7} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{5}{14} + \frac{3}{14} \\ \frac{20}{7} - \frac{1}{7} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{8}{14} \\ \frac{19}{7} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{4}{7} \\ \frac{19}{7} \end{pmatrix}$$

جواب نهایی:

$$x = \frac{4}{7}, y = \frac{19}{7}$$

## تمرین ۱.۱.۲

سوال ۱:

دستگاه زیر را با روش ماتریس وارون حل کنید:

$$\begin{cases} 3x - y = 4 \\ 2x + 5y = 1 \end{cases}$$

سوال ۲:

آیا دستگاه زیر با این روش قابل حل است؟ چرا؟

$$\begin{cases} x + 2y = 3 \\ 2x + 4y = 6 \end{cases}$$

سوال ۳:

ماتریس وارون  $A$  را برای دستگاه زیر محاسبه و جواب را بیابید:

$$\begin{cases} 1x + 0y + 1z = 2 \\ 0x + 2y + 0z = 4 \\ 1x + 1y + 0z = 3 \end{cases}$$

## کد پایتون ۱.۱.۲: حل دستگاه معادلات خطی به روش ماتریس معکوس

```

1 import numpy as np
2 A = np.array([[2, 3], [4, -1]])
3 b = np.array([5, 1])
4 try:
5     A_inv = np.linalg.inv(A)
6     x = np.dot(A_inv, b)
7     print("Solution using inverse method:", x)
8 except np.linalg.LinAlgError:
9     print("Matrix is singular!")

```

## ۲.۱.۲ روش حذفی گاوس

حل دستگاه معادلات خطی با روش حذف گاوس  
 هدف: تبدیل ماتریس افزوده به فرم سطری پلکانی یا کاهش یافته برای یافتن جواب.  
 مراحل روش حذف گاوس:

- ۱. تشکیل ماتریس افزوده  $[A | b]$ .
- ۲. استفاده از عملیات سطری مقدماتی:
  - جابجایی دو سطر.
  - ضرب یک سطر در عددی ناصفر.
  - جمع مضربی از یک سطر با سطر دیگر.

• ۳. تبدیل به فرم سطری پلکانی.

• ۴. حل از پایین به بالا.

### مثال ۲.۱.۲:

دستگاه مربعی با جواب منحصر به فرد دستگاه:

$$\begin{cases} x + 2y = 5 \\ 3x + 4y = 6 \end{cases}$$

حل: ۱. ماتریس افزوده:

$$\left( \begin{array}{cc|c} 1 & 2 & 5 \\ 3 & 4 & 6 \end{array} \right)$$

۲. عملیات سطری:  $R_2 \leftarrow R_2 - 3R_1$ :

$$\left( \begin{array}{cc|c} 1 & 2 & 5 \\ 0 & -2 & -9 \end{array} \right)$$

۳. حل:

- از سطر دوم:  $-2y = -9 \Rightarrow y = \frac{9}{2}$ .

- از سطر اول:  $x + 2(\frac{9}{2}) = 5 \Rightarrow x = -4$ .

جواب:  $x = -4$ ,  $y = \frac{9}{2}$ .

### مثال ۳.۱.۲:

دستگاه فرومعی با بی نهایت جواب  
دستگاه:

$$\begin{cases} x + y + z = 3 \\ 2x + y - z = 1 \end{cases}$$

حل:

۱. ماتریس افزوده:

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 2 & 1 & -1 & 1 \end{array} \right)$$

۲. عملیات سطری:  $R_2 \leftarrow R_2 - 2R_1$ :

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 0 & -1 & -3 & -5 \end{array} \right)$$

۳. حل:

- از سطر دوم:  $-y - 3z = -5 \Rightarrow y = 5 - 3z$ .

- از سطر اول:  $x + (5 - 3z) + z = 3 \Rightarrow x = -2 + 2z$ .

جواب عمومی:

$$x = -2 + 2z, \quad y = 5 - 3z \quad (z \in \mathbb{R}).$$

## مثال ۴.۱.۲:

دستگاه فرامعین بدون جواب  
دستگاه:

$$\begin{cases} x + y = 2 \\ 2x + 2y = 5 \\ 3x + 3y = 4 \end{cases}$$

حل:  
۱. ماتریس افزوده:

$$\left( \begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 5 \\ 3 & 3 & 4 \end{array} \right)$$

۲. عملیات سطری:  $R_2 \leftarrow R_2 - 2R_1$  -

$$\left( \begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \\ 3 & 3 & 4 \end{array} \right)$$

- سطر دوم نشان دهنده‌ی  $0 = 1$  است.

نتیجه: دستگاه ناسازگار است (جواب ندارد).



## مثال ۵.۱.۲:

دستگاه معادلات خطی به صورت:

$$\begin{cases} x_1 + 3x_2 + x_3 + 5x_4 + x_5 = 5 \\ x_2 + x_3 + 2x_4 + x_5 = 4 \\ 2x_1 + 4x_2 + 7x_4 + x_5 = 3 \end{cases}$$

حل با روش حذف گاوس:

مرحله ۱: تشکیل ماتریس افزوده

ماتریس افزوده برای این دستگاه به صورت زیر است:

$$\left[ \begin{array}{ccccc|c} 1 & 3 & 1 & 5 & 1 & 5 \\ 0 & 1 & 1 & 2 & 1 & 4 \\ 2 & 4 & 0 & 7 & 1 & 3 \end{array} \right]$$

مرحله ۲: حذف متغیر  $x_1$  از سطر سومبرای حذف  $x_1$  از سطر سوم، از سطر اول استفاده می‌کنیم. عملیات سطری:

$$R_3 \leftarrow R_3 - 2R_1$$

ماتریس جدید:

$$\left[ \begin{array}{ccccc|c} 1 & 3 & 1 & 5 & 1 & 5 \\ 0 & 1 & 1 & 2 & 1 & 4 \\ 0 & -2 & -2 & -3 & -1 & -7 \end{array} \right]$$

مرحله ۳: حذف متغیر  $x_2$  از سطر سومبرای حذف  $x_2$  از سطر سوم، از سطر دوم استفاده می‌کنیم. عملیات سطری:

$$R_3 \leftarrow R_3 + 2R_2$$

ماتریس جدید:

$$\left[ \begin{array}{ccccc|c} 1 & 3 & 1 & 5 & 1 & 5 \\ 0 & 1 & 1 & 2 & 1 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 \end{array} \right]$$

مرحله ۴: تحلیل دستگاه

دستگاه به فرم سطری پلکانی تبدیل شده است. مشاهده می‌کنیم که:

- متغیرهای اصلی (پایه‌ای):  $x_4, x_2, x_1$  (ستون‌های دارای اولین عدد غیرصفر در هر سطر).
- متغیرهای آزاد:  $x_3$  و  $x_5$  (ستون‌های بدون عدد غیرصفر اصلی).

مرحله ۵: حل دستگاه به صورت پارامتری

از سطر سوم شروع می‌کنیم و به صورت پس‌گشت حل می‌کنیم:

۱. سطر سوم:

$$x_4 + x_5 = 1 \implies x_4 = 1 - x_5$$

۲. سطر دوم:

$$x_2 + x_3 + 2x_4 + x_5 = 4$$

با جایگذاری  $x_4$ :

$$x_2 + x_3 + 2(1 - x_5) + x_5 = 4 \implies x_2 + x_3 + 2 - x_5 = 4 \implies x_2 + x_3 - x_5 = 2$$

بنابراین:

$$x_2 = 2 - x_3 + x_5$$

۳. سطر اول:

$$x_1 + 3x_2 + x_3 + 5x_4 + x_5 = 5$$

با جایگذاری  $x_2$  و  $x_4$ :

$$x_1 + 3(2 - x_3 + x_5) + x_3 + 5(1 - x_5) + x_5 = 5$$

ساده‌سازی:

$$x_1 + 6 - 3x_3 + 3x_5 + x_3 + 5 - 5x_5 + x_5 = 5 \implies x_1 - 2x_3 - x_5 + 11 = 5$$

نتیجه:

$$x_1 = -6 + 2x_3 + x_5$$

جواب عمومی دستگاه: با توجه به متغیرهای آزاد  $x_3$  و  $x_5$ ، جواب به صورت زیر است:

$$\begin{cases} x_1 = -6 + 2s + t \\ x_2 = 2 - s + t \\ x_3 = s \quad (\text{متغیر آزاد}) \\ x_4 = 1 - t \\ x_5 = t \quad (\text{متغیر آزاد}) \end{cases}$$

که در آن  $s, t \in \mathbb{R}$  پارامترهای دلخواه هستند.

## تمرین ۲.۱.۲

تمرین ۱: حل کنید:

$$\begin{cases} 2x - y = 3 \\ x + 3y = 5 \end{cases}$$

تمرین ۲: حل کنید (در صورت وجود جواب):

$$\begin{cases} x + 2y - z = 1 \\ 2x + 4y - 2z = 2 \\ 3x + 6y - 3z = 3 \end{cases}$$

تمرین ۳: حل کنید:

$$\begin{cases} x + y + z = 6 \\ 2y + 5z = -4 \\ 2x + 5y - z = 27 \end{cases}$$

تمرین ۴: آیا دستگاه زیر جواب دارد؟

$$\begin{cases} x - y + 2z = 1 \\ 2x + y - z = 0 \\ 3x + 2z = 1 \end{cases}$$

## تمرین ۳.۱.۲

دستگاه معادلات خطی زیر را به روش حذفی گاوس حل کنید.

$$\begin{cases} 2x_1 + 4x_2 - 2x_3 - 2x_4 = -4 \\ x_1 + 2x_2 + 4x_3 - 3x_4 = 5 \\ -3x_1 - 3x_2 + 8x_3 - 2x_4 = 7 \\ -x_1 + x_2 + 6x_3 - 3x_4 = 7 \end{cases}$$

کد پایتون ۲.۱.۲: حل دستگاه معادلات خطی به روش حذفی گاوس

```

1 import numpy as np
2 A = np.array([[2, 4, -2, -2], [1, 2, 4, -3], [-3, -3, 8, -2], [-1, 1, 6, -3]])
3 b = np.array([-4, 5, 7, 7])
4 x = np.linalg.solve(A, b)
5 print("Solution using numpy.linalg.solve:", x)

```

## تمرین ۴.۱.۲

یک دستگاه معادلات خطی شامل چهار معادله و چهار مجهول بسازید که بردار جواب آن به صورت

$$x = [1, -1, 0, 2]$$

باشد. سپس این دستگاه را با استفاده از برنامه‌های پایتون داده شده در قبل حل کنید.

## ۲.۲ روش حذفی گاوس جردن

روش حذف گاوس-جردن یک الگوریتم برای حل دستگاه‌های معادلات خطی است که ماتریس را به فرم کاهش‌یافته سطری پلکانی تبدیل می‌کند. این روش، توسعه‌یافته‌ی روش حذف گاوس است و ماتریس را تا حد امکان ساده می‌کند.

مراحل روش حذف گاوس-جردن:

۱. تشکیل ماتریس افزوده  $[A | b]$ .
۲. تبدیل به فرم سطری پلکانی (REF) با استفاده از عملیات سطری مقدماتی:

۱. - جابجایی دو سطر.
۲. - ضرب یک سطر در عددی ناصفر.
۳. - جمع مضربی از یک سطر با سطر دیگر.

۳. تبدیل به فرم کاهش‌یافته: (RREF)

۱. ایجاد ۱‌های اصلی (پایه‌ای) در هر سطر.
۲. صفر کردن تمام درایه‌های بالا و پایین هر ۱ اصلی.

۴. استخراج جواب از ماتریس کاهش‌یافته.

## مثال ۱.۲.۲:

دستگاه مربعی با جواب منحصر به فرد دستگاه:

$$\begin{cases} x + 2y = 5 \\ 3x + 4y = 6 \end{cases}$$

حل:  
۱. ماتریس افزوده:

$$\left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 2 & 5 \\ 3 & 4 & 6 \end{array} \right]$$

۲. عملیات سطری:  $R_2 \leftarrow R_2 - 3R_1$

$$\left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 2 & 5 \\ 0 & -2 & -9 \end{array} \right]$$

$R_2 \leftarrow -\frac{1}{2}R_2$

$$\left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 2 & 5 \\ 0 & 1 & 4.5 \end{array} \right]$$

$R_1 \leftarrow R_1 - 2R_2$

$$\left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 0 & -4 \\ 0 & 1 & 4.5 \end{array} \right]$$

۳. جواب:

$$x = -4, \quad y = 4.5$$

## مثال ۲.۲.۲:

دستگاه با بی‌نهایت جواب دستگاه:

$$\begin{cases} x + y + z = 3 \\ 2x + y - z = 1 \end{cases}$$

حل: ۱. ماتریس افزوده:

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 2 & 1 & -1 & 1 \end{array} \right]$$

۲. عملیات سطری:  $R_2 \leftarrow R_2 - 2R_1$ :

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 0 & -1 & -3 & -5 \end{array} \right]$$

 $R_2 \leftarrow -R_2$ :

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 3 & 5 \end{array} \right]$$

 $R_1 \leftarrow R_1 - R_2$ :

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & -2 & -2 \\ 0 & 1 & 3 & 5 \end{array} \right]$$

۳. جواب عمومی:

$$x = -2 + 2z, \quad y = 5 - 3z \quad (z \in \mathbb{R})$$

## تمرین ۱.۲.۲

۱. دستگاه معادلات زیر را به روش گاوس-جردن حل کنید (در صورت وجود جواب):

$$\begin{cases} 2x - y = 3 \\ x + 3y = 5 \end{cases}$$

۲. دستگاه معادلات زیر را به روش گاوس-جردن حل کنید (در صورت وجود جواب):

$$\begin{cases} x + 2y - z = 1 \\ 2x + 4y - 2z = 2 \\ 3x + 6y - 3z = 3 \end{cases}$$

۳. دستگاه معادلات زیر را به روش گاوس-جردن حل کنید (در صورت وجود جواب):

$$\begin{cases} x + y + z = 6 \\ 2y + 5z = -4 \\ 2x + 5y - z = 27 \end{cases}$$

## نکته :

تفاوت اصلی بین روش حذف گاوس<sup>a</sup> و روش حذف گاوس-جردن<sup>b</sup> در میزان ساده سازی ماتریس و نحوه استخراج جواب است.

<sup>a</sup>Gaussian Elimination

<sup>b</sup>Gauss-Jordan Elimination

## نکته : هدف نهایی در روش حذفی گاوس

- ماتریس را به فرم سطری پلکانی<sup>a</sup> تبدیل می کند.
- در REF، زیر هر عدد اصلی (پایه ای) صفر قرار می گیرد.
- جواب با حل پس گشت<sup>b</sup> به دست می آید.

<sup>a</sup>Row Echelon Form - REF

<sup>b</sup>Back Substitution

## نکته : هدف نهایی در روش حذفی گاوس - جردن

- ماتریس را به فرم کاهش یافته سطری پلکانی<sup>a</sup> تبدیل می کند.
- در RREF، هر عدد اصلی ۱ است و تنها عدد غیر صفر در ستون خود است.
- جواب مستقیماً از ماتریس خوانده می شود.

<sup>a</sup>Reduced Row Echelon Form - RREF

## نکته : مراحل اجرای روش حذفی گاوس

۱. ماتریس را به فرم REF می آورد.
۲. با جایگزینی از سطر آخر به بالا، جواب را محاسبه می کند.

## نکته : مراحل اجرای روش حذفی گاوس-جردن

۱. ماتریس را به فرم RREF می آورد.
۲. جواب بدون نیاز به محاسبات اضافه، مستقیماً از ماتریس استخراج می شود.

**نکته : نمادگذاری ماتریس در REF**

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 5 \\ 0 & 1 & 4 & 7 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$

نیاز به حل معادله‌ی  $z = 2$ ، سپس جایگزینی در معادلات بالاتر.

**نکته : نمادگذاری ماتریس در RREF**

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$

جواب مستقیماً:  $z = 2$ ،  $y = 3$ ،  $x = -1$ .

**مثال ۳.۲.۲: مثال مقایسه‌ای**

دستگاه معادلات:

$$\begin{cases} 2x + y - z = 8 \\ -3x - y + 2z = -11 \\ -2x + y + 2z = -3 \end{cases}$$

حل با حذف گاوس (REF): ماتریس نهایی:

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 & 8 \\ 0 & 0.5 & 0.5 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

- نیاز به حل پس‌گشت برای یافتن  $z$ ، سپس  $y$ ، و در نهایت  $x$ .  
حل با حذف گاوس-جردن (RREF): ماتریس نهایی:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

- جواب مستقیماً:  $z = -1$ ،  $y = 3$ ،  $x = 2$ .

**تمرین ۲.۲.۲**

تعداد عملیات‌های حسابی (جمع، تفریق، ضرب و تقسیم) را برای هر یک از روش‌های حذفی گاوس و حذفی گاوس جردن محاسبه کنید.

## ۳.۲ تجزیه LU

## تعریف ۱.۳.۲: تجزیه LU

تجزیه LU یعنی تجزیه‌ی یک ماتریس مربعی  $A$  به صورت حاصل ضرب دو ماتریس:

$$A = LU$$

که در آن:

- $L$ : ماتریس مثلثی پایین با درایه‌های قطر اصلی برابر با ۱ (یا بدون شرط خاص)
- $U$ : ماتریس مثلثی بالا

## نکته: کاربردهای تجزیه LU

۱. حل دستگاه معادلات خطی  $Ax = b$  به صورت سریع‌تر
۲. محاسبه‌ی معکوس ماتریس
۳. محاسبه‌ی دترمینان

## مثال ۱.۳.۲:

تجزیه LU برای ماتریس  $2 \times 2$  فرض کن:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 4 & 7 \end{bmatrix}$$

ماتریس  $U$ :

$$U = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

ماتریس  $L$ :

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$$

پس:

$$A = LU = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$



## مثال ۲.۳.۲:

تجزیه LU برای ماتریس  $3 \times 3$  ساده

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 10 \end{bmatrix}$$

با استفاده از الگوریتم LU (به صورت دستی یا با برنامه‌نویسی) به دست می‌آید:

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 4 & 1 & 0 \\ 7 & 2 & 1 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

## مثال ۳.۳.۲: حل دستگاه معادلات خطی با استفاده از تجزیه LU

استفاده از LU برای حل دستگاه  
دستگاه زیر رو با LU حل می‌کنیم:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 3 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} 5 \\ 11 \end{bmatrix}$$

گام ۱: تجزیه LU

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

گام ۲: حل  $Ly = b$ 

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 11 \end{bmatrix} \Rightarrow y = \begin{bmatrix} 5 \\ 1 \end{bmatrix}$$

گام ۳: حل  $Ux = y$ 

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 1 \end{bmatrix} \Rightarrow x = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

## تمرین ۱.۳.۲

۱. ماتریس زیر را به صورت LU تجزیه کن:

$$\begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 6 & 5 \end{bmatrix}$$

۲. با استفاده از LU، دستگاه زیر را حل کن:

$$\begin{bmatrix} 2 & 4 \\ 6 & 10 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 18 \end{bmatrix}$$

۳. تجزیه LU برای ماتریس زیر را انجام بده:

$$\begin{bmatrix} 4 & 3 & 2 \\ 8 & 7 & 5 \\ 2 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

۴. فرض کن LU تجزیه برای ماتریس  $A$  انجام شده و:

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} 7 \\ 20 \end{bmatrix}$$

با استفاده از LU، دستگاه  $Ax = b$  را حل کنید.

## نکته: مراحل گام به گام تجزیه LU روش دولیتل

هدف: تجزیه‌ی یک ماتریس مربعی  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  به:

$$A = LU$$

که:

- $L$ : ماتریس مثلثی پایین با عناصر ۱ روی قطر (یا بدون شرط)
  - $U$ : ماتریس مثلثی بالا
  - در روش دولیتل قطر اصلی  $L$  همگی برابر یک هستند و با اجرای روش حذف گاوسی LU رو می‌سازیم.
- فرض کنیم ماتریس  $A$  از مرتبه ۳ باشد:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$$

و بخواهیم بنویسیم:

$$A = LU = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{bmatrix}$$

محاسبه سطر اول ماتریس  $U$ :

.۱

محاسبه سطر اول ماتریس  $U$ : چون سطر اول  $L$  برابر با  $[0, 0, 1]$  است، پس:

$$U_{1,:} = A_{1,:} = [a_{11}, a_{12}, a_{13}]$$

محاسبه‌ی ستون اول  $L$ :

.۲

برای سطرهای ۲ و ۳:

$$l_{21} = \frac{a_{21}}{u_{11}}, \quad l_{31} = \frac{a_{31}}{u_{11}}$$

محاسبه‌ی  $u_{22}, u_{23}$ :

.۳

$$U_{2,:} = A_{2,:} - l_{21} \cdot U_{1,:}$$

محاسبه‌ی  $l_{32}$ :

.۴

$$l_{32} = \frac{A_{32} - l_{31} \cdot u_{12}}{u_{22}}$$

محاسبه‌ی  $u_{33}$ :

.۵

$$u_{33} = A_{33} - l_{31} \cdot u_{13} - l_{32} \cdot u_{23}$$

## خلاصه‌ی کلی فرمول‌ها:

برای هر سطر  $i$  و ستون  $j$ :برای محاسبه‌ی  $U$ :

$$u_{ij} = a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} u_{kj}$$

برای محاسبه‌ی  $L$  (زمانی که  $i > j$ ):

$$l_{ij} = \frac{1}{u_{jj}} \left( a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} u_{kj} \right) \quad (۱.۲)$$

مثال ۴.۳.۲: مثال عددی گام به گام (ماتریس  $3 \times 3$ ):

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 4 & 7 & 2 \\ 6 & 18 & -1 \end{bmatrix}$$

گام ۱:  $U$  سطر اول

$$u_{11} = 2, \quad u_{12} = 3, \quad u_{13} = 1$$

گام ۲:  $L$  ستون اول

$$l_{21} = \frac{4}{2} = 2, \quad l_{31} = \frac{6}{2} = 3$$

گام ۳: سطر دوم از  $U$

$$u_{22} = 7 - (23) = 1, \quad u_{23} = 2 - (21) = 0$$

گام ۴:  $l_{32}$

$$l_{32} = \frac{18 - (33)}{1} = \frac{9}{1} = 9$$

گام ۵:  $u_{33}$

$$u_{33} = -1 - (31 + 90) = -4$$

نتیجه نهایی:

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 9 & 1 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -4 \end{bmatrix}$$

### تمرین ۲.۳.۲

ماتریس زیر را به روش LU تجزیه کنید:

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

### تمرین ۳.۳.۲

تجزیه LU ماتریس سه قطری زیر را محاسبه کنید:

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

## تعریف ۲.۳.۲: زیرماتریس‌های اصلی

زیرماتریس‌های اصلی یک ماتریس مربعی  $A$  با ابعاد  $n \times n$ ، ماتریس‌های کوچکتری هستند که از حذف برخی سطرها و ستون‌های  $A$  به دست می‌آیند، با این شرط که ستون‌های حذف‌شده دقیقاً همان سطرها حذف‌شده باشند. این ماتریس‌ها نقش کلیدی در بررسی وجود تجزیه LU، محاسبه دترمینان و تحلیل پایداری ماتریس دارند.

برای یک ماتریس  $A$  به صورت:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix},$$

زیرماتریس اصلی  $k \times k$  (برای  $1 \leq k \leq n$ ) با انتخاب  $k$  سطر و ستون اول ساخته می‌شود. به عبارت دیگر:

$$A_k = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \cdots & a_{kk} \end{pmatrix}.$$

## مثال ۵.۳.۲: زیرماتریس‌های اصلی

برای ماتریس  $3 \times 3$  برای ماتریس:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix},$$

زیرماتریس‌های اصلی عبارتند از: ۱.  $k = 1$ :  $A_1 = (1)$ ,

۲.  $k = 2$ :  $A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 5 \end{pmatrix}$ ,

۳.  $k = 3$ :  $A_3 = A$  (خود ماتریس اصلی).

## نکته: زیرماتریس‌های اصلی و تجزیه LU

تجزیه LU بدون جایگشت سطرها وجود دارد اگر و تنها اگر دترمینان همه زیرماتریس‌های اصلی  $A_k$  (برای  $k = 1, 2, \dots, n-1$ ) غیرصفر باشند.

## مثال ۶.۳.۲:

فرض کنید:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \implies A_1 = (0).$$

چون  $\det(A_1) = 0$ ، تجزیه LU بدون جایگشت امکان‌پذیر نیست.

## نکته :

دترمینان ماتریس اصلی برابر است با حاصلضرب عناصر قطر اصلی ماتریس  $U$  در تجزیه LU.

## مثال ۷.۳.۲:

در مثال‌های قبل دیدیم که اگر

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 4 & 7 & 2 \\ 6 & 18 & -1 \end{bmatrix}$$

آنگاه تجزیه LU به صورت زیر خواهد بود

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 9 & 1 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -4 \end{bmatrix}$$

پس با توجه به نکته قبل

$$\det(A) = 2 \times 1 \times (-4) = -8$$

## ۱.۳.۲ تجزیه LU و PLU با استفاده از ماتریس‌های مقدماتی

## تعریف ۳.۳.۲: ماتریس‌های مقدماتی

ماتریس مقدماتی، ماتریسی است که با اعمال یک عملیات سطری مقدماتی روی ماتریس همانی  $I$  به دست می‌آید. این عملیات‌ها شامل:

۱. جابجایی دو سطر (مثل  $(E_{ij})$ ),
۲. ضرب یک سطر در عددی ناصفر (مثل  $(E_i(k))$ ),
۳. جمع مضربی از یک سطر به سطر دیگر (مثل  $(E_{ij}(k))$ ).

## مثال ۸.۳.۲:

برای ایجاد ماتریس مقدماتی  $E_{21}(-3)$  که سطر ۲ را با  $-3$  برابر سطر ۱ جمع می‌کند:

$$E_{21}(-3) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -3 & 1 \end{pmatrix}.$$

## نکته: محاسبه وارون ماتریس مقدماتی

وارون این ماتریس با معکوس کردن علامت  $k$  ساخته می‌شود به عنوان مثال:

$$E_{21}(k) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ k & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

آنگاه

$$E_{21}^{-1}(k) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -k & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

زیرا به سادگی دیده می‌شود که:

$$E_{21}(k) \cdot E_{21}^{-1}(k) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ k & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -k & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = I$$

درستی این موضوع در حال کلی نیز به سادگی قابل اثبات است.

## مثال ۹.۳.۲: وارون ماتریس مقدماتی

اگر  $R_2 \leftarrow R_2 + 2R_1$  در  $I_{3 \times 3}$ ، آنگاه:

$$E_{21}(2) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad E_{21}^{-1}(2) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

## مثال ۱۰.۳.۲: وارون ماتریس مقدماتی

اگر  $R_3 \leftarrow R_3 - 4R_2$  در  $I_{4 \times 4}$ ، آنگاه:

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -4 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad E^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

## تمرین ۴.۳.۲

وارون ماتریس زیر را بیابید (حاصل از  $R_1 \leftarrow R_1 + 5R_3$  در  $I_{3 \times 3}$ ):

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

## تمرین ۵.۳.۲

اگر  $E$  با عملیات  $R_2 \leftarrow R_2 - 3R_4$  در  $I_{4 \times 4}$  ساخته شود،  $E^{-1}$  چیست؟

## تعریف ۴.۳.۲: ماتریس جایگشت

اگر جای دو سطر از ماتریس همانی  $I$  را عوض کنیم، ماتریس حاصل یک ماتریس جایگشت خواهد بود. معمولاً ماتریس‌های جایگشت را با نماد  $P^a$  نشان می‌دهند.

<sup>a</sup>Permutation Matrix

## نکته: وارون یک ماتریس جایگشت

وارون هر ماتریس جایگشت خودش است.

## مثال ۱۱.۳.۲: ماتریس جایگشت

جابجایی سطرها ۱ و ۲ در  $I_{3 \times 3}$ :

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

## نکته:

ماتریس‌های جایگشت متقارن و متعامد هستند، بنابراین:

$$P^{-1} = P^T = P$$

به عبارت دیگر یعنی وارون ماتریس جایگشت خود ماتریس است.

## مثال ۱۲.۳.۲: وارون ماتریس جایگشت

برای ماتریس  $P$  بالا:

$$P \cdot P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = I$$

پس  $P^{-1} = P$ .



## مثال ۱۳.۳.۲: وارون ماتریس جایگشت

جابجایی سطرهاي ۲ و ۳ در  $I_{4 \times 4}$ :

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad P^{-1} = P$$

## نکته: تجزیه LU با استفاده از ماتریس‌های مقدماتی

تجزیه LU یک ماتریس  $A$  به صورت  $A = LU$  است، که:

۱.  $L$ : ماتریس پایین‌مثلثی با قطر اصلی ۱ (حاصل ضرب معکوس ماتریس‌های مقدماتی).

۲.  $U$ : ماتریس بالامثلثی (فرم سطری پلکانی  $A$ ).

مراحل انجام:

۱. حذف گاوسی روی  $A$  با عملیات سطری مقدماتی انجام می‌شود.

۲. هر عملیات سطری معادل ضرب  $A$  در ماتریس مقدماتی  $E_k$  است.

۳. پس از تبدیل  $A$  به  $U$ ، ماتریس  $L$  از معکوس ماتریس‌های مقدماتی ساخته می‌شود:

$$L = E_1^{-1} E_2^{-1} \dots E_k^{-1}.$$

## مثال ۱۴.۳.۲: تجزیه LU با استفاده از ماتریس‌های مقدماتی

ماتریس  $A$ :

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

مرحله ۱: ایجاد  $U$  با عملیات سطری

عملیات:  $R_2 \leftarrow R_2 - 2R_1$  (ضرب در ماتریس مقدماتی  $E_{21}(-2)$ ):

$$E_{21}(-2) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}, \quad U = E_{21}(-2) \cdot A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

مرحله ۲: محاسبه  $L$  از معکوس ماتریس مقدماتی

معکوس  $E_{21}(-2)$ :

$$E_{21}^{-1}(-2) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = L.$$

نتایج:

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

**نکته : شرایط وجود تجزیه  $LU$** 

بدون جابجاست سطرها: همه زیرماتریس‌های اصلی  $A$  باید غیرصفر باشند.  
 با جابجاست سطرها: اگر نیاز به جابجایی سطرها باشد، از تجزیه  $PA = LU$  استفاده می‌شود.

**مثال ۱۵.۳.۲: مثال با جابجاست سطرها ( $PLU$ )**

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

نیاز به جابجایی سطرها دارد:  $PA = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

- سپس  $PA = LU$ .

## مثال ۱۶.۳.۲: تجزیه LU (بدون جایگشت سطرها)

ماتریس زیر را با روش LU تجزیه کنید:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 5 & 7 \\ 1 & 5 & 3 \end{pmatrix}$$

مراحل حل:  
۱. حذف گاوسی برای ساخت  $U$ :

سطر ۲:  $R_2 \leftarrow R_2 - 2R_1$

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

سطر ۳:  $R_3 \leftarrow R_3 - R_1$

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

سطر ۳:  $R_3 \leftarrow R_3 - 3R_2$

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

۲. ساخت ماتریس  $L$ :

ضرایب حذف شده در مراحل بالا را در  $L$  قرار دهید:

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

۳. نتایج:

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

مثال ۱۷.۳.۲: تجزیه  $PLU$  (با جایگشت سطرها)

ماتریس زیر را با روش  $PLU$  تجزیه کنید (نیاز به جایگشت سطرها دارد):

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

مراحل حل:

۱. جایگشت سطرها برای جلوگیری از صفر در پایوت:

جابجایی  $R_1$  و  $R_2$ :

$$PA = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 2 \\ 2 & 3 & 4 \end{pmatrix}, \quad P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

۲. حذف گاوسی روی  $PA$ :

سطر ۳:  $R_3 \leftarrow R_3 - 2R_1$

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

سطر ۳:  $R_3 \leftarrow R_3 + R_2$

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

۳. ساخت ماتریس  $L$ :

- ضرایب حذف:

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

۴. نتایج:

$$PA = LU \Rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

## تمرین ۶.۳.۲

ماتریس زیر را با روش LU تجزیه کنید:

$$B = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 2 \\ 1 & 5 & 2 \\ 4 & -1 & 9 \end{pmatrix}$$

## تمرین ۷.۳.۲

آیا ماتریس زیر نیاز به تجزیه PLU دارد؟ چرا؟

$$C = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix}$$

## کد پایتون ۱.۳.۲:

```
1 import numpy as np
2 from scipy.linalg import lu
3 A = np.array([[1, 2, 3], [2, 5, 7], [1, 5, 3]])
4 P, L, U = lu(A)
5 print("L:\n", L)
6 print("U:\n", U)
```

## ۲.۳.۲ حل دستگاه معادلات خطی با استفاده از تجزیه LU

## نکته: حل دستگاه معادلات خطی با استفاده از تجزیه LU

تجزیه LU یک روش کارآمد برای حل دستگاه‌های خطی  $Ax = b$  است. این روش شامل دو مرحله اصلی است:

۱. تجزیه  $A$  به  $LU$ : ماتریس  $A$  به حاصلضرب دو ماتریس مثلثی  $L$  (پایین مثلثی) و  $U$  (بالا مثلثی) تبدیل می‌شود.

۲. حل دو سیستم مثلثی

۱. ابتدا  $Ly = b$  را برای یافتن  $y$  حل می‌کنیم (حل رو به جلو).

۲. سپس  $Ux = y$  را برای یافتن  $x$  حل می‌کنیم (حل رو به عقب).

مثال ۱۸.۳.۲: حل دستگاه معادلات خطی با استفاده از تجزیه  $LU$ 

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 + x_3 = 5 \\ 4x_1 + 3x_2 + x_3 = 11 \\ 6x_1 + 5x_2 + 2x_3 = 19 \end{cases}$$

ماتریس  $A$  و بردار  $\mathbf{b}$ :

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 3 & 1 \\ 6 & 5 & 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 5 \\ 11 \\ 19 \end{pmatrix}$$

مرحله ۱: تجزیه  $A = LU$ 

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

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

مرحله ۲: حل  $Ly = \mathbf{b}$  (حل رو به جلو)

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 11 \\ 19 \end{pmatrix}$$

$$3y_1 + 2y_2 + y_3 = 19 \implies y_3 = 19 - 3y_1 - 2y_2 = 11 - 2y_1 + y_2 \implies y_2 = 1 - y_1 = 5 - 3y_1$$

بردار  $\mathbf{y}$ :

$$\mathbf{y} = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

مرحله ۳: حل  $U\mathbf{x} = \mathbf{y}$  (حل رو به عقب)

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$2x_1 + x_2 + x_3 = 5 \implies x_1 = \frac{5 - x_2 - x_3}{2} = \frac{5 - 1 - 2}{2} = 1$$

جواب نهایی:

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

## تمرین ۸.۳.۲

دستگاه زیر را با تجزیه LU حل کنید:

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 7 \\ 3x_1 + 4x_2 = 17 \end{cases}$$

## ۳.۳.۲ کاربرد تجزیه LU برای محاسبه وارون و دترمینان ماتریس

نکته : کاربرد تجزیه LU برای محاسبه وارون ماتریس

۱. تجزیه  $A$  به  $LU$ : ماتریس  $A$  را به حاصلضرب  $L$  (پایین مثلثی با قطر اصلی ۱) و  $U$  (بالا مثلثی) تبدیل می‌کنیم.

۲. حل  $AX = I$ : برای یافتن وارون  $A^{-1}$ ، دستگاه  $AX = I$  را حل می‌کنیم. این کار به حل  $n$  دستگاه معادلات خطی زیر می‌انجامد:

$$Ax_1 = e_1, \quad Ax_2 = e_2, \quad \dots, \quad Ax_n = e_n$$

که در آن  $e_i$  بردار ستونی  $i$ ام ماتریس همانی  $I$  است.

۳. استفاده از  $L$  و  $U$ : هر دستگاه را با دو مرحله حل می‌کنیم:

- حل رو به جلو:  $Ly_i = e_i$ .

- حل رو به عقب:  $Ux_i = y_i$ .

مثال ۱۹.۳.۲: کاربرد تجزیه  $LU$  برای محاسبه وارون ماتریس

برای ماتریس:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}, \quad L = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

حل  $A^{-1}$ :

۱. حل  $A\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ :

$$L\mathbf{y}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{y}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} -$$

$$U\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 1.5 \\ -2 \end{pmatrix} -$$

۲. حل  $A\mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ :

$$L\mathbf{y}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{y}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} -$$

$$U\mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} -0.5 \\ 1 \end{pmatrix} -$$

۳. وارون  $A^{-1}$ :

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1.5 & -0.5 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}.$$

نکته: کاربرد تجزیه  $LU$  برای محاسبه دترمینان ماتریس

با استفاده از تجزیه  $A = LU$ :

رابطه دترمینان:

$$\det(A) = \det(L) \cdot \det(U)$$

چون  $L$  پایین مثلثی با قطر اصلی ۱ است:  $\det(L) = 1$ .

$U$  بالامثلثی است، پس دترمینان آن حاصلضرب عناصر قطر اصلی است:

$$\det(A) = \prod_{i=1}^n u_{ii}$$

مثال ۲۰.۳.۲: کاربرد تجزیه  $LU$  برای محاسبه دترمینان ماتریس

$$\det(A) = \det(U) = 2 \times 1 = 2$$



## تمرین ۹.۳.۲

دترمینان و وارون ماتریس زیر را با استفاده از تجزیه LU بدست آورید.

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 3 & 1 \\ 6 & 5 & 2 \end{pmatrix}$$

## ۴.۲ تجزیه چالسی ماتریس‌ها

## ۱.۴.۲ ماتریس‌های معین مثبت

## تعریف ۱.۴.۲: ماتریس معین مثبت

یک ماتریس متقارن  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  را معین مثبت<sup>a</sup> می‌نامیم اگر برای هر بردار غیرصفر  $x \in \mathbb{R}^n$ ، شرط زیر برقرار باشد:

$$x^T A x > 0$$

به عبارت دیگر:

۱.  $A$  باید متقارن باشد ( $A = A^T$ ).

۲. ضرب درجه دوم  $x^T A x$  برای همه  $x \neq 0$  مثبت باشد.

---

<sup>a</sup>Positive Definite Matrix

## تعریف ۲.۴.۲: ماتریس نیمه معین مثبت

یک ماتریس متقارن  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  را نیمه معین مثبت<sup>a</sup> می‌نامیم اگر برای هر بردار غیرصفر  $x \in \mathbb{R}^n$ ، شرط زیر برقرار باشد:

$$x^T A x \geq 0$$

به عبارت دیگر:

۱.  $A$  باید متقارن باشد ( $A = A^T$ ).

۲. ضرب درجه دوم  $x^T A x$  برای همه  $x \neq 0$  نامنفی باشد.

---

<sup>a</sup>Positive Semi-Definite Matrix

## تعریف ۳.۴.۲: ماتریس معین منفی

یک ماتریس متقارن  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  را معین منفی<sup>a</sup> می‌نامیم اگر برای هر بردار غیرصفر  $x \in \mathbb{R}^n$ ، شرط زیر برقرار باشد:

$$x^T A x < 0$$

به عبارت دیگر:

۱.  $A$  باید متقارن باشد ( $A = A^T$ ).

۲. ضرب درجه دوم  $x^T A x$  برای همه  $x \neq 0$  منفی باشد.

<sup>a</sup>Negative Definite Matrix

## تعریف ۴.۴.۲: ماتریس نیمه معین منفی

یک ماتریس متقارن  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  را نیمه معین منفی<sup>a</sup> می‌نامیم اگر برای هر بردار غیرصفر  $x \in \mathbb{R}^n$ ، شرط زیر برقرار باشد:

$$x^T A x \leq 0$$

به عبارت دیگر:

۱.  $A$  باید متقارن باشد ( $A = A^T$ ).

۲. ضرب درجه دوم  $x^T A x$  برای همه  $x \neq 0$  نامثبت باشد.

<sup>a</sup>Negative Semi-Definite Matrix

## نکته: یک شرط معادل برای تشخیص معین مثبت بودن یک ماتریس

یک ماتریس متقارن  $A$  معین مثبت است اگر و تنها اگر همه زیرماتریس‌های اصلی<sup>a</sup> دترمینان مثبت داشته باشند. شرایط معادل دیگری نیز هست بعداً گفته خواهد شد.

<sup>a</sup>Principal Minors

## مثال ۱.۴.۲: ماتریس معین مثبت

ماتریس زیر معین مثبت است:

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

بررسی شرایط:

۱. ماتریس متقارن است.

۲. ضرب درجه دوم:

$$\text{برای } x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \neq 0$$

$$x^T A x = 2x_1^2 - 2x_1x_2 + 2x_2^2 = (x_1 - x_2)^2 + x_1^2 + x_2^2 > 0.$$

## مثال ۲.۴.۲: ماتریس معین مثبت

ماتریس زیر معین مثبت است:

$$B = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 0 \\ 1 & 5 & 2 \\ 0 & 2 & 6 \end{pmatrix}$$

بررسی شرایط:

۱. ماتریس متقارن است.

۲. دترمینان زیرماتریس‌های اصلی:

$$\det(B_1) = 4 > 0 -$$

$$\det(B_2) = \det \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 5 \end{pmatrix} = 19 > 0 -$$

$$\det(B_3) = \det(B) = 84 > 0 -$$

## ۲.۴.۲ تجزیه چالسی

## تعریف ۵.۴.۲: تجزیه چالسی

تجزیه چالسی<sup>a</sup> یک روش ریاضی است که برای تجزیه یک ماتریس معین مثبت به یک ضرب ماتریس مثلثی پایین و همچنین ترانهاد آن استفاده می‌شود. اگر  $A$  یک ماتریس معین مثبت  $n \times n$  باشد، می‌توان آن را به صورت زیر تجزیه کرد:

$$A = LL^T$$

که در آن:

•  $L$  یک ماتریس مثلثی پایین است و تمامی عناصر بالای قطر آن صفر است.•  $L^T$  ترانهاد ماتریس  $L$  است.

---

<sup>a</sup>Cholesky Decomposition

## نکته: شرایط برای تجزیه چالسی

برای اینکه یک ماتریس  $A$  تجزیه چالسی داشته باشد، باید ماتریس  $A$  معین مثبت باشد یعنی:

$$A = A^T$$

۱. متقارن باشد:  $A = A^T$ ۲. برای هر بردار غیر صفر  $x$ ، باید  $x^T A x > 0$  برقرار باشد.

## نکته : مراحل تجزیه چالسکی

برای محاسبه تجزیه چالسکی، معمولاً از روش زیر استفاده می‌شود:

• ماتریس  $A$  را به صورت زیر در نظر بگیرید:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

• عناصر ماتریس  $L$  را به صورت زیر محاسبه کنید:

$$L_{ij} = \begin{cases} \sqrt{A_{ii} - \sum_{k=1}^{j-1} L_{ik}^2} & \text{اگر } i = j \\ \frac{1}{L_{jj}} \left( A_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} L_{ik} L_{jk} \right) & \text{اگر } i > j \\ 0 & \text{اگر } i < j \end{cases}$$

## مثال ۳.۴.۲: تجزیه چالسکی

ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$

تجزیه چالسکی:

$$L_{11} = \sqrt{4} = 2$$

$$L_{21} = \frac{1}{L_{11}}(2) = 1$$

$$L_{22} = \sqrt{3 - 1^2} = \sqrt{2}$$

بنابراین، ماتریس  $L$  به صورت زیر است:

$$L = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 1 & \sqrt{2} \end{bmatrix}$$

و داریم:

$$A = LL^T = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 1 & \sqrt{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$

## مثال ۴.۴.۲: تجزیه چالسی

ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$B = \begin{bmatrix} 25 & 15 & 5 \\ 15 & 18 & 0 \\ 5 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

تجزیه چالسی:

$$L_{11} = \sqrt{25} = 5$$

$$L_{21} = \frac{15}{5} = 3$$

$$L_{31} = \frac{5}{5} = 1$$

حالا برای  $L_{22}$ :

$$L_{22} = \sqrt{18 - 3^2} = \sqrt{9} = 3$$

برای  $L_{32}$ :

$$L_{32} = \frac{0 - (3)(1)}{3} = 0$$

برای  $L_{33}$ :

$$L_{33} = \sqrt{4 - 1^2} = \sqrt{3}$$

بنابراین، ماتریس  $L$  به صورت زیر است:

$$L = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 3 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & \sqrt{3} \end{bmatrix}$$

## تمرین ۱.۴.۲

۱. ماتریس زیر را تجزیه چالسی کنید:

$$C = \begin{bmatrix} 9 & 6 & 3 \\ 6 & 8 & 4 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix}$$

۲. ماتریس زیر را تجزیه چالسی کنید:

$$D = \begin{bmatrix} 16 & 8 & 4 \\ 8 & 10 & 6 \\ 4 & 6 & 12 \end{bmatrix}$$

## مثال ۵.۴.۲: حل دستگاه معادلات خطی با استفاده از تجزیه چولسکی

دستگاه معادلات زیر را در نظر بگیرید:

$$\begin{cases} 4x_1 + 12x_2 - 16x_3 = 12 \\ 12x_1 + 37x_2 - 43x_3 = 35 \\ -16x_1 - 43x_2 + 98x_3 = -58 \end{cases}$$

که به صورت ماتریسی می‌توان نوشت:

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

که:

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 12 & -16 \\ 12 & 37 & -43 \\ -16 & -43 & 98 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 12 \\ 35 \\ -58 \end{bmatrix}$$

مرحله اول: تجزیه چولسکی

چون  $A$  ماتریسی متقارن و مثبت معین است، می‌توان آن را به صورت  $A = LL^T$  تجزیه کرد که  $L$  ماتریسی مثلثی پایین است:

$$L = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix}$$

با محاسبات، داریم:

$$L = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 6 & 1 & 0 \\ -8 & 5 & 3 \end{bmatrix}$$

مرحله دوم: حل دستگاه

ابتدا دستگاه زیر را حل می‌کنیم:

$$L\mathbf{y} = \mathbf{b}$$

که به صورت زیر نوشته می‌شود:

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 6 & 1 & 0 \\ -8 & 5 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12 \\ 35 \\ -58 \end{bmatrix}$$

با حل این دستگاه (روش پیش‌رو):

$$\begin{aligned} 2y_1 &= 12 \Rightarrow y_1 = 6, \\ 6y_1 + y_2 &= 35 \Rightarrow 6(6) + y_2 = 35 \Rightarrow y_2 = -1, \\ -8y_1 + 5y_2 + 3y_3 &= -58 \Rightarrow -8(6) + 5(-1) + 3y_3 = -58 \Rightarrow 3y_3 = -5 \Rightarrow y_3 = -\frac{5}{3}. \end{aligned}$$

سپس دستگاه زیر را حل می‌کنیم:

$$L^T \mathbf{x} = \mathbf{y}$$

که معادله‌ی زیر را می‌دهد:

$$\begin{bmatrix} 2 & 6 & -8 \\ 0 & 1 & 5 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ -1 \\ -\frac{5}{3} \end{bmatrix}$$

با حل این دستگاه (روش پس‌رو):

$$\begin{aligned} 3x_3 &= -\frac{5}{3} \Rightarrow x_3 = -\frac{5}{9}, \\ x_2 + 5x_3 &= -1 \Rightarrow x_2 + 5\left(-\frac{5}{9}\right) = -1 \Rightarrow x_2 = \frac{14}{9}, \\ 2x_1 + 6x_2 - 8x_3 &= 6 \Rightarrow 2x_1 + 6\left(\frac{14}{9}\right) - 8\left(-\frac{5}{9}\right) = 6 \Rightarrow 2x_1 + \frac{84}{9} + \frac{40}{9} = 6 \Rightarrow \\ 2x_1 + \frac{124}{9} &= 6 \Rightarrow 2x_1 = 6 - \frac{124}{9} = -\frac{70}{9} \Rightarrow x_1 = -\frac{35}{9}. \end{aligned}$$

در نتیجه، جواب دستگاه برابر است با:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} -\frac{35}{9} \\ \frac{14}{9} \\ -\frac{5}{9} \end{bmatrix}$$

## فصل ۳

# فضاهای برداری

تعریف ۱.۰.۳: گروه جابجایی یا گروه آبلی

گروه آبلی (یا گروه جابجایی) یک ساختار جبری  $(G, *)$  است که در آن:

•  $G$  یک مجموعه است.

•  $*$  یک عمل دوتایی روی  $G$  است (یعنی  $a * b \in G, \forall a, b \in G$ ).

این عمل باید خواص زیر را داشته باشد:

۱. بسته بودن:

$$\forall a, b \in G, \quad a * b \in G$$

۲. شرط شرکت پذیری:

$$\forall a, b, c \in G, \quad (a * b) * c = a * (b * c)$$

۳. وجود عضو همانی:

$$\exists e \in G \quad \text{که} \quad \forall a \in G, \quad e * a = a * e = a$$

۴. وجود معکوس:

$$\forall a \in G, \quad \exists a' \in G \quad \text{چنان که} \quad a * a' = a' * a = e$$

۵. جابجایی:

$$\forall a, b \in G, \quad a * b = b * a$$

اگر فقط ویژگی‌های ۱ تا ۴ برقرار باشد،  $(G, *)$  را گروه می‌نامند. اگر ویژگی ۵ نیز برقرار باشد، آن را گروه آبلی می‌گویند.

## مثال ۱.۰.۳: مثال‌های از گروه

- $(\mathbb{Z}, +)$ : اعداد صحیح با عمل جمع.
- $(\mathbb{R}, +)$ : اعداد حقیقی با عمل جمع.
- $(\mathbb{R} \setminus \{0\}, \times)$ : اعداد حقیقی ناصفر با ضرب.

## مثال ۲.۰.۳: مثال‌هایی که گروه نیستند

- $(\mathbb{Q}^c, +)$ : اعداد گنگ با عمل جمع.
- $(\mathbb{Q}^c, \times)$ : اعداد گنگ با عمل ضرب.

## تعریف ۲.۰.۳: میدان

میدان مجموعه‌ای  $F$  به همراه دو عمل جمع  $(+)$  و ضرب  $(\times)$  است، به‌طوری که خواص زیر برقرار باشند:

- $(F, +)$  یک گروه آبلی (گروه جابجایی) است.
- $(F \setminus \{0\}, \times)$  یک گروه آبلی است.
- ضرب نسبت به جمع توزیع‌پذیر است:

$$a \times (b + c) = (a \times b) + (a \times c), \quad \forall a, b, c \in F$$

مثال‌ها:

- مجموعه اعداد حقیقی  $\mathbb{R}$
- مجموعه اعداد مختلط  $\mathbb{C}$
- مجموعه اعداد گویا  $\mathbb{Q}$



## تعریف ۳.۰.۳: فضای برداری

فضای برداری (یا فضای خطی) بر روی یک میدان  $F$ ، مجموعه‌ای  $V$  است که دارای دو عمل جمع بردارها و ضرب اسکالر است، به‌طوری‌که:

- $(V, +)$  یک گروه آبلی است.
- عمل ضرب اسکالر  $F \times V \rightarrow V$  تعریف شده است و خواص زیر را دارا می‌باشد:  
- برای همه‌ی  $\alpha, \beta \in F$  و  $u \in V$ :

$$(\alpha\beta)u = \alpha(\beta u)$$

- برای همه‌ی  $\alpha \in F$  و  $u, v \in V$ :

$$\alpha(u + v) = \alpha u + \alpha v$$

- برای همه‌ی  $\alpha, \beta \in F$  و  $u \in V$ :

$$(\alpha + \beta)u = \alpha u + \beta u$$

- برای عنصر واحد  $1 \in F$  و هر  $u \in V$ :

$$1u = u$$

مثال‌ها:

- $\mathbb{R}^n$  با جمع برداری معمولی و ضرب اسکالر حقیقی.
- فضای ماتریس‌های  $m \times n$  بر روی  $\mathbb{R}$  یا  $\mathbb{C}$ .
- مجموعه تمام توابع از  $\mathbb{R}$  به  $\mathbb{R}$  با جمع و ضرب اسکالر نقطه‌ای.

### ۱.۳ مثال‌های خاص از فضای برداری

#### مثال ۱.۱.۳: فضای توابع پیوسته

مجموعه‌ی  $C([a, b], \mathbb{R})$  از تمام توابع پیوسته از بازه‌ی بسته  $[a, b]$  به  $\mathbb{R}$ ، یک فضای برداری روی میدان  $\mathbb{R}$  است.  
عملیات:

• جمع دو تابع  $f$  و  $g$  به صورت نقطه‌ای:

$$(f + g)(x) = f(x) + g(x)$$

• ضرب یک اسکالر  $\alpha \in \mathbb{R}$  در تابع  $f$  به صورت:

$$(\alpha f)(x) = \alpha(f(x))$$

ویژگی: تمام خواص فضای برداری (بسته بودن، جابجایی، توزیع‌پذیری و ...) برقرار است.

#### مثال ۲.۱.۳: فضای چندجمله‌ای‌ها

مجموعه‌ی  $P_n(\mathbb{R})$  شامل همه‌ی چندجمله‌ای‌های با درجه حداکثر  $n$  بر روی  $\mathbb{R}$  یک فضای برداری روی  $\mathbb{R}$  است.  
شکل کلی اعضای این فضا:

$$p(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \cdots + a_nx^n \quad \text{که} \quad a_i \in \mathbb{R}$$

عملیات:

• جمع چندجمله‌ای‌ها: جمع ضرایب هم‌درجه.

• ضرب اسکالر در چندجمله‌ای: ضرب همه‌ی ضرایب در اسکالر.

مثال:  
اگر

$$p(x) = 1 + 2x + 3x^2 \quad \text{و} \quad q(x) = 4x + 5x^2$$

آنگاه:

$$(p + q)(x) = (1) + (2 + 4)x + (3 + 5)x^2 = 1 + 6x + 8x^2$$

و برای اسکالر  $\alpha = 2$  داریم:

$$(2p)(x) = 2(1 + 2x + 3x^2) = 2 + 4x + 6x^2$$

## تمرین ۱.۱.۳

بررسی کنید کدام یک از مجموعه‌های زیر یک فضای برداری است:

$$۱. \quad S = \{A \in M_{2 \times 2} \mid A \text{ نامنفرد است}\}$$

$$۲. \quad S = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid ax + by = 0\}$$

$$۳. \quad S = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid ax + by = k, k \neq 0\}$$

$$۴. \quad S = \left\{ \begin{bmatrix} 2 & a_{12} \\ 0 & a_{22} \end{bmatrix} \in M_{2 \times 2} \mid a_{12}, a_{22} \in \mathbb{R} \right\}$$