

## ماتریس نمایی $e^{At}$ در فیزیک

طاهره زارع - جواد بهبودیان

### چکیده

در این مقاله پس از معرفی تابع نمایی، به تعریف ماتریس نمایی  $e^{At}$  که در آن  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  است، می‌پردازیم. در ادامه ویژگی‌های مهم آن را بررسی می‌کنیم و به اختصار چند روش محاسبه ماتریس نمایی  $e^{At}$  را ارائه می‌دهیم. در پایان کاربردهای ماتریس نمایی  $e^{At}$  در فیزیک را مطرح می‌نمائیم.

### ۱ مقدمه

تعریف ۱.۱. تابع نمایی

راه‌های گوناگونی برای تعریف تابع نمایی  $\exp(x)$  که در آن  $x$  عددی حقیقی است، وجود دارد. یک روش  $e^x$  را به صورت سری توانی

$$e^x = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \dots + \frac{x^n}{n!} + \dots \quad (1)$$

تعریف می‌کند که برای تمام مقادیر  $x$  همگرا است.

حال اگر قرار دهیم  $x = 1$ ،  $\exp(1)$  یا به طور خلاصه  $e$  به دست می‌آید که به «عدد نپیر»<sup>۱</sup> معروف است.  $e$  عددی اصم است و مقدار تقریبی آن تا سه رقم اعشار برابر است با  $۲/۷۱۸$ . ثابت

$$\text{شده است که: } e = \lim_{x \rightarrow \infty} \left( 1 + \left( \frac{1}{x} \right) \right)^x$$

روش دیگری که توسط نپیر در قرن هفدهم مطرح شد، این است که ابتدا لگاریتم طبیعی را به صورت انتگرال  $\log y = \int_1^y \frac{1}{x} dx$ ،  $y > 0$  بیان و سپس تابع نمایی را وارون این تابع تعریف

1) Napier

می‌کند، پس معنی  $y = e^x$  عبارت است از  $x = \log_e y$ . لازم به ذکر است که لگاریتم‌هایی با مبنای طبیعی  $e$  را «لگاریتم طبیعی» یا «لگاریتم - نپری» می‌نامند و آن را به صورت  $\log_e$  یا به طور خلاصه  $\ln$  نمایش می‌دهند. به طور کلی تمام روش‌های تعریف تابع نمایی معادل هستند، بدین معنی که همگی تابعی را تولید می‌کنند که دارای خواص بنیادی یکسان هستند.

تعریف ۲.۱. ماتریس نمایی  $e^{At}$

یکی از راه‌های طبیعی تعریف ماتریس نمایی  $e^{At}$  استفاده از تابع نمایی  $e^x$  است. فرض کنیم  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  و  $I$  ماتریس همانی و  $t$  یک عدد حقیقی باشد، اگر در رابطه (۱) به جای  $x$  از  $At$  و به جای  $1$  از  $I$  استفاده کنیم، این مجموع همگرا به یک ماتریس  $n \times n$  می‌شود که آن را با  $e^{At}$  نمایش می‌دهیم:

$$e^{At} = I + At + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots \Rightarrow e^{At} = I + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{t^k A^k}{k!}$$

لازم به ذکر است که، چون هر درایه ماتریس  $e^{At}$  به صورت  $\sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$  می‌باشد و بنابراین سری ماتریس فوق نیز همگراست.

## ۲ ویژگی‌های ماتریس نمایی $e^{At}$

۱.۲. فرض کنیم  $A$  و  $B$  ماتریس‌های مختلط مقدار  $n \times n$ ،  $a$ ،  $b$  و  $t$  اعداد مختلط دلخواه باشند و همچنین ماتریس همانی  $I$  و ماتریس صفر را در نظر بگیریم. ماتریس نمایی در ویژگی‌های زیر صدق می‌کند:

۱.  $e^0 = I$

۲.  $e^{Aa} \cdot e^{Ab} = e^{A(a+b)}$

۳.  $(e^{At})(e^{-At}) = I$

۴.  $\frac{d}{dt}(e^{At}) = Ae^{At}$

۵.  $\det(e^A) = e^{\text{tr}(A)}$

که در آن  $\text{tr}(A)$  اثر  $A$  مجموع درایه‌های روی قطر اصلی  $A$  است.

۶. اگر  $A^T$ ، ترانهاده  $A$  باشد آن‌گاه  $\exp(A^T) = (\exp A)^T$

۷. اگر  $AB = BA$  آن‌گاه  $e^A \cdot e^B = e^{A+B}$

۸. اگر  $A$  یک ماتریس معکوس‌پذیر باشد آن‌گاه  $e^{ABA^{-1}} = Ae^B A^{-1}$

۹.  $(e^A)^{-1} = e^{-A}$

---

1) trace

مثال ۲.۲: اگر  $A = \begin{bmatrix} ۲ & ۰ \\ ۰ & -۱ \end{bmatrix}$ ، به آسانی می‌توان نشان داد که برای  $n = ۱, ۲, \dots$

$$A^n = \begin{bmatrix} ۲^n & ۰ \\ ۰ & (-۱)^n \end{bmatrix}$$

است. بنابراین داریم:

$$I_n + \frac{1}{1!}A + \frac{1}{2!}A^2 + \frac{1}{3!}A^3 + \dots + \frac{1}{n!}A^n = \begin{bmatrix} 1 + \frac{2}{1!} + \dots + \frac{2^n}{n!} & ۰ \\ ۰ & 1 + \frac{(-1)}{1!} + \dots + \frac{(-1)^n}{n!} \end{bmatrix}$$

با استفاده از خاصیت تابع نمایی نتیجه می‌گیریم:  $e^A = \begin{bmatrix} e^۲ & ۰ \\ ۰ & e^{-۱} \end{bmatrix}$ .

مشاهده می‌شود که برای ماتریس قطری  $A$ ،  $e^A$  قطری است و درایه‌های روی قطر اصلی آن برابرند با نماهای روی قطر اصلی  $A$ . اگر  $B$  مشابه  $A$  باشد (که در این صورت می‌نویسیم  $A \sim B$ ) یعنی اگر ماتریس معکوس‌پذیر  $P$  وجود داشته باشد به طوری که  $B = P^{-1}AP$ . داریم:  $B^n = P^{-1}A^nP$  برای هر  $n = ۱, ۲, \dots$  بنابراین

$$I + \frac{1}{1!}B + \frac{1}{2!}B^2 + \dots + \frac{1}{n!}B^n = P^{-1} \left( I + \frac{1}{1!}A + \frac{1}{2!}A^2 + \dots + \frac{1}{n!}A^n \right) P$$

پس  $e^B = P^{-1}e^A P$ . در مورد مثال قبل داریم:  $e^B = P^{-1} \begin{bmatrix} e^۲ & ۰ \\ ۰ & e^{-۱} \end{bmatrix} P$

بنابراین اگر  $A$  و  $B$  مربع باشند و  $A \sim B$  آن‌گاه  $e^A \sim e^B$ . به علاوه اگر  $B = P^{-1}AP$  آن‌گاه  $e^B = P^{-1}e^A P$ .

۳.۲. برای هر ماتریس  $A$ ،  $e^{At}$  وارون‌پذیر است.

برای اثبات کافی است به مقادیر ویژه آن توجه کنیم. اگر  $\lambda$  یک مقدار ویژه ماتریس  $A$  باشد، آن‌گاه  $e^{\lambda t}$  مقدار ویژه متناظر آن برای  $e^{At}$  است و عددی مانند  $e^{\lambda t}$  هرگز برابر صفر نیست. بنابراین  $\det e^{At} \neq ۰$  یعنی  $e^{At}$  وارون‌پذیر است و طبق ویژگی ۳ وارون  $e^{At}$ ، ماتریس  $e^{-At}$  است.

نکته ۴.۲. اگر  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  باشد، در مورد ماتریس نمایی  $e^{At}$  داریم:

$$\det(e^{At})^{-۱} = \frac{1}{\det e^{At}} \quad .۱$$

اگر  $(e^{At})^T$  ترانزپوز ماتریس  $e^{At}$  باشد آن‌گاه

$$\det(e^{At})^T = \det e^{At} \quad .۲$$

نکته ۵.۲. اگر  $A$  و  $B$  دو ماتریس مربع باشند، و  $e^{At} \sim e^{Bt}$  آن‌گاه داریم:

$$\det e^{At} = \det e^{Bt}$$

نکته ۶.۲. اگر  $A$  یک ماتریس مربع بالا مثلثی از مرتبه  $n$  و تمام درایه‌های روی قطر اصلی آن

صفر باشد، آنگاه  $A^n = 0$ . (چنین ماتریسی را یک ماتریس «پوچ توان» می‌نامند). در این صورت داریم:

$$e^A = I_n + \frac{1}{1!}A + \frac{1}{2!}A^2 + \dots + \frac{1}{(n-1)!}A^{n-1}$$

قضیه ۷.۲. اگر  $B = B(t)$  یک ماتریس  $n \times n$  از توابع مشتق‌پذیر باشد آنگاه  $BB' = B'B$  اگر و تنها اگر  $(e^B)' = B'e^B = e^B.B'$ .

اثبات: [2]

لوئی کانتور<sup>۱</sup> با ارائه مثالی [6] نشان داد که در حالت کلی قاعده زنجیری برای توابعی که شامل توابع نمایی ماتریسی‌اند، برقرار نیست. تابع ماتریسی  $A(s)$  را می‌سازیم که:

$$\frac{d}{dt} \exp \left( \int_0^t A(s).ds \right) \neq \left[ \exp \left( \int_0^t A(s).ds \right) \right]. A(t), \quad (2)$$

$$\frac{d}{dt} \exp \left( \int_0^t A(s).ds \right) \neq A(t). \left[ \exp \left( \int_0^t A(s).ds \right) \right]. \quad (3)$$

برای مثال تابع ماتریسی  $A(t) = \begin{bmatrix} t & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ ،  $-\infty < t < +\infty$ ، در رابطه‌های (۲) و (۳) صدق می‌کند.

### ۳. روش‌های به دست آوردن ماتریس نمایی $e^{At}$

قضیه ۱.۳. فرض کنید  $A$  و  $B$  ماتریس‌های ثابت  $n \times n$  و  $n \times m$  باشند، در این صورت مسئله مقدار اولیه  $y(0) = B$  و  $y'(t) = Ay(t)$  جواب ماتریسی  $n \times m$  منحصر به فرد در بازه  $-\infty < t < \infty$  دارد. جواب مذکور با فرمول  $y(t) = e^{At}.B$  داده می‌شود. در حالت کلی‌تر، جواب مسئله مقدار اولیه  $y(a) = B$  و  $y'(t) = Ay(t)$  عبارت است از:

$$y(t) = e^{A(t-a)}.B$$

اثبات: [۱]

قضیه ۲.۳. اگر  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  با مقادیر ویژه  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  باشد، آنگاه  $e^{At} = \sum_{k=1}^n e^{\lambda_k t} L_k(A)$  که  $L_k(A)$  یک چندجمله‌ای لاگرانژ درجه  $n-1$  نسبت به  $A$  است که به وسیله فرمول ذیل داده می‌شود:

$$L_k(A) = \prod_{j \neq k} \frac{j - \lambda_j}{\lambda_k - \lambda_j} \quad k = 1, 2, \dots, n$$

اثبات: [۱]

1) Liu. Contor

قضیه ۳.۳. اگر ماتریس  $A$   $n \times n$  با مقادیر ویژه  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  بتواند قطری شود، آنگاه  $e^{At} = \sum_{k=1}^n e^{\lambda_k t} L_k(A)$  در قضیه قبل معرفی شده است) در نتیجه

$$\begin{aligned} \text{آ)} \quad & \text{برای هر عدد صحیح } r \geq 0, \quad A^r = \sum_{k=1}^n \lambda_k^r L_k(A) \\ \text{ب)} \quad & \text{برای هر چندجمله‌ای } p(\lambda), \quad p(A) = \sum_{k=1}^n p(\lambda_k) L_k(A) \end{aligned}$$

اثبات: [1]

در صورتی که ماتریس  $A$  دارای مقادیر ویژه تکراری باشد قضیه زیر را داریم:  
قضیه ۴.۳. اگر  $A$  ماتریس  $n \times n$  باشد که تمام مقادیر ویژه آن برابر با  $\lambda$  هستند، آنگاه

$$e^{At} = e^{\lambda t} \sum_{k=0}^{n-1} \frac{t^k}{k!} (A - \lambda I)^k$$

اثبات: [1]

قضیه ۵.۳. قضیه کیلی هامیلتون برای ماتریس‌ها

فرض کنید  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  و  $c(x)$  چندجمله‌ای مشخصه آن باشد، در این صورت  $c(A) = 0$  یا به عبارت دیگر  $A$  در معادله مشخصه‌اش صدق می‌کند.

روش پوتزر<sup>۱</sup> [1] برای محاسبه ماتریس‌های  $e^{At}$ ، در مورد تمام ماتریس‌های مربع  $A$  اعتبار دارد. این روش براساس قضیه کیلی هامیلتون است.

قضیه ۶.۳. فرض کنیم  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  مقادیر ویژه ماتریس  $A$  هستند. دنباله‌ای از چندجمله‌ای‌ها برحسب  $A$  را با ضابطه ذیل تعریف می‌کنیم:

فرض کنیم  $p_0(A) = I$  به ازای  $k = 1, 2, \dots, n$  و  $p_k(A) = \prod_{m=1}^k (A - \lambda_m I)$  در این صورت

$$e^{At} = \sum_{k=0}^{n-1} r_{k+1}(t) \cdot p_k(A)$$

که در آن ضرایب اسکالری  $r_1(t), \dots, r_n(t)$  به طریق بازگشتی از دستگاه مثلثی معادلات دیفرانسیل مرتبه اول خطی ذیل تعیین می‌شوند:

$$r_1'(t) = \lambda_1 r_1(t), \quad r_1(0) = 1$$

$$r_{k+1}'(t) = \lambda_{k+1} r_{k+1}(t) + r_k(t), \quad r_{k+1}(0) = 0$$

برای  $k = 1, 2, \dots, (n-1)$ .

روشی که توسط ادوارت و فولمر<sup>۲</sup> [4] برای محاسبه ماتریس نمایی  $e^{At}$  ارائه شده است، زمانی کارایی دارد که  $A$  مشابه یک ماتریس قطری باشد و اهمیت این روش، در سادگی تدریس آن است،

ولی از آنجایی که برای استفاده از این روش نیاز به محاسبه  $n - 1$  توان از ماتریس  $A$  داریم، زمانی که  $A$  بزرگ باشد، عملی نیست. این روش، وقتی که ماتریس  $A$  مقادیر ویژه تکراری داشته باشد اساسی به نظر می‌رسد. [4]

قضیه ۷.۳. درایه‌های ماتریس  $e^{At}$  در معادله دیفرانسیل خطی مرتبه  $n$  ام،  $y = c(D)y = 0$  صدق می‌کنند که در آن  $c(x) = \det(xI - A)$  چندجمله‌ای مشخصه  $A$  است و  $D = \frac{d}{dt}$ .

این حکم نتیجه قضیه کیلی هامیلتون است و در حقیقت برای  $k = 1, 2, \dots$  داریم  $\frac{d^k}{dt^k}(e^{At}) = A^k e^{At}$  و در نتیجه:  $\frac{d^k}{dt^k}(e^{At})_{t=0} = A^k$  و  $e^{At}|_{t=0} = I$  برای  $k = 1, 2, \dots$ .

بنابراین  $e^{At}$  جواب یگانه مسأله مقدار اولیه مرتبه  $n$  ام،  $c(D)G(t) = 0$  است که

$$G(0) = I, G'(0) = A, \dots, G^{(n-1)}(0) = A^{n-1}.$$

برای شرح این روش فرض می‌کنیم که  $A$ ،  $n$  مقدار ویژه متفاوت  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  دارد.

جواب عمومی معادله دیفرانسیل  $c(D)G(t) = 0$  به صورت

$$G(t) = c_1 e^{\lambda_1 t} + c_2 e^{\lambda_2 t} + \dots + c_n e^{\lambda_n t}$$

می‌باشد که  $c_k$  ها،  $k = 1, 2, \dots$  ماتریس‌های  $n \times n$  ثابت هستند،  $n$  شرط اولیه زیر برای تشکیل یک دستگاه  $n$  معادله خطی برای  $n$  ماتریس مجهول  $c_k$  وجود دارد

$$I = c_1 + c_2 + \dots + c_n$$

$$A = \lambda_1 c_1 + \lambda_2 c_2 + \dots + \lambda_n c_n$$

$$A^2 = \lambda_1^2 c_1 + \lambda_2^2 c_2 + \dots + \lambda_n^2 c_n$$

$$\vdots$$

$$A^{n-1} = \lambda_1^{n-1} c_1 + \lambda_2^{n-1} c_2 + \dots + \lambda_n^{n-1} c_n$$

یک راه حل این دستگاه معادلات این است که ماتریس  $c_k$  را توسط چندجمله‌ای‌هایی از درجه  $n - 1$  در ماتریس  $A$  به دست آوریم.

حال، فرض کنیم  $A$ ،  $k$  مقدار ویژه متفاوت  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$  و  $\lambda_k$  با تکرارهای به ترتیب  $s_1, s_2, \dots, s_k$  و  $s_k$  دارد. در این حالت جواب عمومی معادله  $c(D)G(t) = 0$  به صورت

$$(c_{11} + c_{12} + \dots + t^{s_1-1} c_{1s_1}) e^{\lambda_1 t} + \dots + (c_{k1} + t c_{k2} + \dots + t^{s_k-1} c_{ks_k}) e^{\lambda_k t}$$

می‌باشد و به همین ترتیب اثبات ادامه پیدا می‌کند.

روشی که توسط لئونارد<sup>۱</sup> [5] برای محاسبه ماتریس نمایی  $e^{At}$  عنوان شده، دو قضیه را مطرح می‌کند، که قضیه اول وجود یک جواب خصوصی برای مسأله مقدار اولیه معادلات دیفرانسیل

1) Leonard

ماتریسی را تضمین می‌کند. قضیه دوم، روشی برای محاسبه ماتریس نمایی  $e^{At}$ ، با استفاده از جواب‌های معادله دیفرانسیل اسکالری مرتبه  $n$  ارائه می‌دهد که در این روش مقادیر ویژه ماتریس  $A$  تکراری می‌باشند.

قضیه ۸.۳. اگر  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  ثابت با چندجمله‌ای مشخصه  $p(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \lambda^n + c_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + c_1\lambda + c_0$  باشد، آنگاه  $\varphi(t) = e^{At}$  جواب یکتای معادله دیفرانسیل ماتریسی مرتبه  $n$ ،

$$\varphi^{(n)} + c_{n-1}\varphi^{(n-1)} + \dots + c_1\varphi' + c_0\varphi = 0 \quad (4)$$

است، که در شرایط اولیه

$$\varphi(0) = I, \varphi'(0) = A, \varphi''(0) = A^2, \dots, \varphi^{(n-1)}(0) = A^{n-1} \quad (5)$$

صدق می‌کند.

برای اثبات این قضیه فرض می‌کنیم  $\varphi_1$  و  $\varphi_2$  جواب‌های معادله دیفرانسیل خطی مرتبه  $n$  ام (۴) باشند که در شرایط اولیه (۵) صدق می‌کنند. قرار می‌دهیم  $\varphi = \varphi_1 - \varphi_2$ ، در این صورت  $\varphi$  با شرایط اولیه  $\varphi(0) = \varphi'(0) = \dots = \varphi^{(n-1)}(0) = 0$  در رابطه (۴) صدق می‌کند. حال از قضیه کیلی هامیلتون استفاده و اثبات قضیه را کامل می‌کنیم.

قضیه ۹.۳. فرض کنیم  $A$  یک ماتریس  $n \times n$  ثابت با چندجمله‌ای مشخصه  $p(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \lambda^n + c_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + c_1\lambda + c_0$  در این صورت

$$e^{At} = x_1(t)I + x_2(t)A + x_3(t)A^2 + \dots + x_n(t)A^{n-1}$$

که  $x_k(t)$ ،  $1 \leq k \leq n$ ، جواب‌های معادله دیفرانسیل اسکالر مرتبه  $n$ ،

$x^{(n)} + c_{n-1}x^{(n-1)} + \dots + c_1x' + c_0x = 0$  هستند که در شرایط اولیه زیر صدق می‌کنند.

$$\begin{array}{ccc} x_1(0) = 1 & x_2(0) = 0 & x_n(0) = 0 \\ x_1'(0) = 0 & x_2'(0) = 1 & x_n'(0) = 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ x_1^{(n-1)}(0) = 0 & x_2^{(n-1)}(0) = 0 & x_n^{(n-1)}(0) = 0 \end{array}$$

برای اثبات این قضیه از چندجمله‌ای مشخصه  $p(\lambda) = \det(\lambda I - A)$  استفاده کرده و تابع  $\varphi$  را چنین تعریف می‌کنیم

$$\varphi(t) = x_1(t)I + x_2(t)A + x_3(t)A^2 + \dots + x_n(t)A^{n-1}$$

که در آن  $x_k(t)$ ها برای  $1 \leq k \leq n$ ، جواب یکتای معادله دیفرانسیل اسکالری مرتبه  $n$  ام

$$x^{(n)} + c_{n-1}x^{(n-1)} + \dots + c_1x' + c_0x = 0$$

می‌باشند. با استفاده از قضیه قبل اثبات را ادامه می‌دهیم.

تعریف ۱۰.۳. یک ماتریس  $n \times n$  از توابع که در آن هر سطر بعد از سطر اول، از مشتق‌گیری درایه‌های سطر قبلی حاصل می‌گردد، یک ماتریس «رانسکین» نامیده می‌شود که به افتخار ریاضیدان لهستانی ج.م.ه. رانسکی (۱۷۷۸-۱۸۵۳) نامگذاری شده است. لازم به ذکر است که این ماتریس در موارد مورد نظر ما معکوس پذیر است [1].

ماتریس رانسکین  $w[y; t]$  برای  $n$  تابع مختلط مقدار هموار  $y_1, \dots, y_n$  از متغیرهای حقیقی ماتریس  $n \times n$  زیر است. (تابع هموار تابعی است که دارای مشتق پیوسته باشد).

$$w[y; t] = \begin{bmatrix} y_1(t) & y_2(t) & \dots & y_n(t) \\ y_1'(t) & y_2'(t) & \dots & y_n'(t) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ y_1^{(n-1)}(t) & y_2^{(n-1)}(t) & \dots & y_n^{(n-1)}(t) \end{bmatrix}$$

۱۱.۳. هریس [9]، روشی را برای محاسبه ماتریس نمایی  $e^{At}$  به کمک ماتریس رانسکین ارائه داده است، که بر اساس قضیه کبلی هامیلتون می‌باشد. در حقیقت  $e^{At}$  جواب ماتریسی مسأله مقدار اولیه  $\frac{dX}{dt} = AX$ ،  $-\infty < t < +\infty$ ،  $X(0) = I$  می‌باشد، که در آن  $I$  ماتریس همانی  $n \times n$  است. وی با توجه به این نکته که ماتریس رانسکین معکوس پذیر است، دو نمایش برای ماتریس نمایی  $e^{At}$  عنوان می‌کند.

در این روش، از نرم‌افزار متمتیکا استفاده می‌کنیم و با بررسی یک مثال به این نکته پی می‌بریم که تغییر کوچکی در درایه‌های یک ماتریس  $n \times n$  (مثلاً اگر هر درایه را به مقدار  $0/0001$  کاهش دهیم) منجر به تغییر چشمگیری در درایه‌های ماتریس نمایی آن می‌شود.

#### ۴. کاربرد ماتریس نمایی $e^{At}$ در فیزیک

در این بخش به معنای فیزیکی معادله

$$\frac{du}{dt} = Au \quad (6)$$

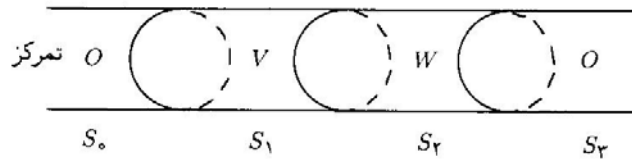
به ازای  $A = \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 1 & -2 \end{bmatrix}$  می‌پردازیم و رابطه آن را با ماتریس نمایی  $e^{At}$  بررسی می‌کنیم [۱].

معادله دیفرانسیل یک فرایند «پخش» را توصیف می‌کند، که با تقسیم یک لوله به طول بی‌نهایت به چهار قسمت دیده می‌شود. دو قسمت وسط متناهی‌اند، و دو قسمت انتهایی نیمه نامتناهی‌اند. (شکل (۱)) در زمان  $t = 0$ ، قطعات متناهی شامل غلظت‌های  $V$  و  $W$  از یک محلول شیمیایی است. در همین زمان برای تمام زمان‌ها، غلظت در دو قطعه نیمه نامتناهی صفر با

حجم نامتناهی است. این تصور درستی را از متوسط غلظت در این قطعات نامتناهی - حتی بعد از این که ماده شیمیایی شروع به پخش کرده باشد - می دهد، پخش در زمان  $t = 0$  شروع می شود و از قانون زیر پیروی می کند.

«در هر زمان  $t$ ، میزان پخش بین دو قطعه مجاور برابر تفاضل غلظت ها است.»

تصور می کنیم که در میان هر قطعه، غلظت یکنواخت باقی می ماند. این فرآیند برحسب زمان پیوسته است، اما از نظر فضا گسسته است؛ تنها مجهول ها  $V(t)$  و  $W(t)$  در دو قطعه داخلی  $S_1$  و  $S_2$  است.



شکل ۱: یک الگوی پخش

غلظت  $V$  به دو طریق تعبیر می شود، با پخش به توی قطعه چپ  $S_0$  و با پخش به تو یا خارج  $S_2$ . بنابراین نرخ خالص تغییر (سرعت تغییر غلظت) به صورت زیر است:

$$\frac{dV}{dt} = (W - V) + (0 - V) = -2V + W$$

چون غلظت در  $S_0$  همواره صفر است. همچنین:

$$\frac{dW}{dt} = (0 - W) + (V - W) = V - 2W$$

بنابراین، این دستگاه دقیقاً به مثال  $\frac{du}{dt} = Au$  (۶) برآزش دارد.

$$u = \begin{bmatrix} V \\ W \end{bmatrix}, \quad \frac{du}{dt} = \begin{bmatrix} -2V + W \\ V - 2W \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 1 & -2 \end{bmatrix} u$$

ابتدا مقادیر و بردارهای ویژه را به دست می آوریم:

$$A \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = (-3) \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$A \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = (-1) \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

مقادیر ویژه  $\lambda_1 = -3$  و  $\lambda_2 = -1$  بیان کننده چگونگی جواب هستند. آنها میزان استهلاک غلظت را نشان می دهند و  $\lambda_1 = -3$  مهم تر است، زیرا تنها یک مجموعه استثنایی از شرایط اولیه می تواند به «استهلاک فوق العاده» با میزان  $e^{-3t}$  منجر می شود. در واقع، آن شرایط باید از بردار ویژه  $(1, -1)$  آمده باشند. اگر آزمایش فقط برای غلظت های نامنفی صادق باشد، استهلاک فوق العاده غیرممکن است و حداقل مقداری که سرعت تغییر غلظت می تواند داشته باشد، باید برابر  $e^{-t}$  باشد. جوابی که با این نرخ مستهلک می شوند، متناظر با بردار ویژه  $(1, 1)$  است، و بنابراین دو غلظت در  $t \rightarrow \infty$  برابر می شوند.

## مراجع

- [۱] گیلبرت استرانگ، جبر خطی و کاربردهای آن، مترجمین: حجت رضایی پزند، ابوالقاسم بزرگ نیا، مشهد دانشگاه فردوسی مشهد، ۱۳۸۲.
- [2] T. M. Apostol (1997), Linear Algebra-A First Course, with Application to Differential Equations, Wiley, New York.
- [3] J. J. Duistemaat and J. A. C. Kolk, Lie Groups, springer, 2000.
- [4] S. N. Elaydi and W. A. Harris, JR. (1998), on the computation of  $A^N$ , SIAM Rev., 40, pp. 965-976.
- [5] E. P. Fulmer (1975), Computation of the matrix exponential, Amer. Math. Monthly, 82. pp. 156-156.
- [6] L. E. Leonard (1996). The matrix exponential, SIAM Rev., 38, pp. 507-512.
- [7] J. H. Liu, A remark on the chain rule for exponential matrix functions, College. Math. J., 34 (2003), 141-143.
- [8] C. Moler and C. Vanloan (1978), Nineteen dubious ways to compute the exponential of a matrix, SIAM Rev., 20, pp. 801-836.
- [9] J. H. Wilkinson and C. Reinsch (1971), Linear Algebra, Handbook for Automatic Computation 2, Springer-Verlag, Berlin.
- [10] A. William. Harris (2001), Matrix Eponential-Another Approach, SIAM (Rev., 43. No. 4, pp. 694-706.
- [11] A. D. Ziebur (1970), On determining the structure of  $A$  by analyzing  $e^{At}$ , SIAM Rev., 12, pp. 78-102.