
Тема 6.

Элементы теории матриц (продолжение)

В дальнейшем мы будем широко пользоваться операциями дифференцирования и интегрирования различных матричных функций скалярного аргумента по этому аргументу. Такие операции выполняются поэлементно:

$$\mathbf{F}'(t) = \begin{pmatrix} F'_{11}(t) & F'_{12}(t) & \cdot & \cdot & F'_{1m}(t) \\ F'_{21}(t) & F'_{22}(t) & \cdot & \cdot & F'_{2m}(t) \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ F'_{m1}(t) & F'_{m2}(t) & \cdot & \cdot & F'_{mm}(t) \end{pmatrix};$$

$$\int \mathbf{F}(t) dt = \begin{pmatrix} \int F_{11}(t) dt & \int F_{12}(t) dt & \cdot & \cdot & \int F_{1m}(t) dt \\ \int F_{21}(t) dt & \int F_{22}(t) dt & \cdot & \cdot & \int F_{2m}(t) dt \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \int F_{m1}(t) dt & \int F_{m2}(t) dt & \cdot & \cdot & \int F_{mm}(t) dt \end{pmatrix}.$$

В частности справедливы следующие формулы:

$$\frac{d}{dt}(\mathbf{F}(t) \cdot \mathbf{G}(t)) = \frac{d\mathbf{F}(t)}{dt} \mathbf{G}(t) + \mathbf{F}(t) \frac{d\mathbf{G}(t)}{dt};$$

$$\frac{d\mathbf{F}^k(t)}{dt} = \frac{d\mathbf{F}(t)}{dt} \mathbf{F}^{k-1}(t) + \mathbf{F}(t) \frac{d\mathbf{F}(t)}{dt} \mathbf{F}^{k-2}(t) + \dots + \mathbf{F}^{k-1}(t) \frac{d\mathbf{F}(t)}{dt};$$

$$\frac{d\mathbf{F}^{-1}(t)}{dt} = ???$$

$$\mathbf{F}(t) \cdot \mathbf{F}^{-1}(t) = \mathbf{E}$$

Продифференцируем это равенство:

$$\frac{d}{dt}(\mathbf{F}(t) \cdot \mathbf{F}^{-1}(t)) = \mathbf{0}; \Rightarrow \frac{d}{dt} \mathbf{F}(t) \cdot \mathbf{F}^{-1}(t) + \mathbf{F}(t) \cdot \frac{d}{dt} \mathbf{F}^{-1}(t) = \mathbf{0}$$

$$\frac{d\mathbf{F}^{-1}(t)}{dt} = -\mathbf{F}^{-1}(t) \frac{d\mathbf{F}(t)}{dt} \mathbf{F}^{-1}(t).$$

Нормы матриц

Для вводимой величины – нормы матрицы, будем использовать обозначение $\|\mathbf{A}\|$. Введем это понятие аксиоматически. В дальнейшем пусть α – скалярная величина. *Нормой матрицы* $\|\mathbf{A}\|$ называется число, удовлетворяющее следующим четырем аксиомам:

1. $\|\mathbf{A}\| \geq 0$, при этом $\|\mathbf{A}\| = 0$ тогда и только тогда, когда $\mathbf{A} = \mathbf{0}$;
2. $\|\alpha \mathbf{A}\| = |\alpha| \|\mathbf{A}\|$;
3. $\|\mathbf{A} + \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| + \|\mathbf{B}\|$;
4. $\|\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| \cdot \|\mathbf{B}\|$;

Если дополнительно выполняются еще две аксиомы, то такая норма называется *канонической*:

5. $|a_{ik}| \leq \|\mathbf{A}\|$; $\forall i, k$
6. Если $\forall i, k \quad |a_{ik}| \leq |b_{ik}|$, то $\|\mathbf{A}\| \leq \|\mathbf{B}\|$.

Примерами матричной нормы являются:

$$\|\mathbf{A}\|_1 = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|; \quad \|\mathbf{A}\|_2 = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|; \quad \|\mathbf{A}\|_3 = \left(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \right)^{1/2} - \text{евклидова норма.}$$

Не трудно показать, что все эти нормы являются каноническими и удовлетворяют всем шести аксиомам. *Вопрос: «Можно между этими нормами для произвольной матрицы поставить какие-то знаки неравенства?»*. Правильный ответ на него иллюстрирует следующий пример.

Пример. Определить все три нормы для двух следующих матриц:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -1 & 2 & -3 \\ 4 & -5 & 6 \\ -7 & 8 & -9 \end{pmatrix}; \quad \mathbf{E} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Непосредственные вычисления дают:

$$\|\mathbf{A}\|_1 = 24; \quad \|\mathbf{A}\|_2 = 18; \quad \|\mathbf{A}\|_3 \approx 16.9; \quad \|\mathbf{E}\|_1 = 1; \quad \|\mathbf{E}\|_2 = 1; \quad \|\mathbf{E}\|_3 = \sqrt{3}.$$

Матричный ряд и матричные функции

Наиболее простыми матричными функциями являются полиномы. Для построения полинома необходимо образовать степени матрицы \mathbf{A} : $\mathbf{A}^0, \mathbf{A}^1, \mathbf{A}^2, \dots, \mathbf{A}^n$. Степени матриц определены лишь для квадратных матриц, и поэтому в дальнейшем речь будет идти только о них. По определению $\mathbf{A}^k = \mathbf{A} \mathbf{A} \mathbf{A} \dots \mathbf{A}$ (матрица умножается k раз) и $\mathbf{A}^0 = \mathbf{E}$. Тогда матричный полином со скалярными коэффициентами c_0, c_1, \dots, c_n будет выглядеть так:

$$\mathbf{P}_n(\mathbf{A}) = c_0 \mathbf{E} + c_1 \mathbf{A} + c_2 \mathbf{A}^2 + \dots + c_n \mathbf{A}^n.$$

Аргументом (область определения) является квадратная матрица размерности $m \times m$, и значением будет матрица (область значений) той же размерности.

Теперь устремим n к бесконечности, т.е. формально перейдем к бесконечной сумме

$$\mathbf{P}(\mathbf{A}) = \sum_{\gamma=0}^{\infty} c_{\gamma} \mathbf{A}^{\gamma}. \quad (1)$$

Такая сумма называется степенным матричным рядом относительно матрицы \mathbf{A} . Матричному ряду естественно сопоставить скалярный ряд

$$p(x) = \sum_{\gamma=0}^{\infty} c_{\gamma} x^{\gamma}.$$

Матричный ряд будем называть сходящимся, если сходятся все m^2 скалярных рядов для элементов матрицы $\mathbf{P}(\mathbf{A})$. Введенное нами понятие нормы позволяет установить достаточное условие сходимости матричного ряда. Введем матрицу $\mathbf{U}^{(\gamma)} = c_{\gamma} \mathbf{A}^{\gamma}$. Обозначим ее элементы за $u_{kj}^{(\gamma)}$, а элементы матрицы $\mathbf{P}(\mathbf{A})$ за p_{kj} . Тогда с учетом выполнения шести аксиом для канонической нормы имеем цепочку неравенств

$$|p_{k,j}| = \left| \sum_{\gamma=0}^{\infty} u_{kj}^{(\gamma)} \right| \leq \sum_{\gamma=0}^{\infty} |u_{kj}^{(\gamma)}| \leq \sum_{\gamma=0}^{\infty} \|c_{\gamma} \mathbf{A}^{\gamma}\| = \sum_{\gamma=0}^{\infty} |c_{\gamma}| \|\mathbf{A}^{\gamma}\| \leq \sum_{\gamma=0}^{\infty} |c_{\gamma}| \|\mathbf{A}\|^{\gamma} \quad (2)$$

В результате *достаточным* условием сходимости матричного ряда (1) является выполнения условия

$$\|\mathbf{A}\| < R, \quad (3)$$

являющегося, в свою очередь, условием абсолютной сходимости скалярного степенного ряда, стоящего последним в цепочке (2). Здесь R – радиус сходимости скалярного степенного ряда.

Правильному пониманию условия (3) способствует ответ на следующие два вопроса. Пусть имеется ряд с $R=17$. Сходится ли матричный ряд (1), если

а) $\|\mathbf{A}\|_1 = 24, \quad \|\mathbf{A}\|_2 = 18, \quad \|\mathbf{A}\|_3 = 16.9;$

$$\text{б) } \|A\|_1 = 24, \quad \|A\|_2 = 18, \quad \|A\|_3 = 17.5.$$

Необходимое условие сходимости матричного ряда рассмотрим несколько позже.

Если матричный ряд сходится, то матрицу $P(A)$ будем называть *матричной функцией* (пока ограничимся матричными функциями только такого вида). Примерами матричных функций могут служить

$$e^A = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k}{k!}, \quad \cos(A) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k A^{2k}}{(2k)!},$$

$$\sin(A) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k A^{2k+1}}{(2k+1)!}, \quad (E - A)^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} A^k.$$

Первые три ряда (матричные экспонента, косинус и синус), так же, как и их скалярные аналоги, сходятся для любых матриц, а последний ряд (геометрическая прогрессия) имеет $R=1$. Попутно легко убедиться, что $\sin^2(A) + \cos^2(A) = E$.

Для дальнейшего изложения необходимо ввести понятие подобных матриц.

Определение. Пусть задана матрица A и некоторая неособенная матрица S (т.е. $\det(S) \neq 0$ и существует S^{-1}). Всякая матрица $B = SAS^{-1}$ называется подобной матрице A . Очевидно, что и $A = S^{-1}BS$ подобна B .

С точки зрения линейных преобразований можно сказать, что две матрицы подобны, если они соответствуют одному и тому же линейному преобразованию в различных базисах. Поясним, что это означает. В некотором базисе вектор x преобразуется в вектор y посредством матрицы A : $y = Ax$. Переход к новому базису осуществляет матрица S , т.е. образы векторов x и y в новом базисе имеют вид: $\xi = Sx$ и $\nu = Sy$. Умножив оба равенства слева на S^{-1} , получим $x = S^{-1}\xi$ и $y = S^{-1}\nu$. В новом базисе равенство $y = Ax$ превращается в $S^{-1}\nu = AS^{-1}\xi$ или $\nu = SAS^{-1}\xi$. Это и означает, что матрица SAS^{-1} (подобная матрице A) осуществляет то же самое линейное преобразование, что и A , но в другом базисе.

Сформулируем теперь несколько теорем о подобных матрицах и матричных функциях, устанавливающих некоторые свойства тех и других.

Теорема 1. Подобные матрицы A и $B = SAS^{-1}$ имеют одинаковые собственные значения. При этом, если собственному значению λ матрицы A отвечает собственный вектор u , то у матрицы B этому же собственному числу λ соответствует собственный вектор Su .

Доказательство. Так как $SS^{-1} = E$, то $\det(SS^{-1}) = \det(S) \det(S^{-1}) = \det(E) = 1$. Для характеристических полиномов A и B имеем

$$\det(B - \lambda E) = \det(SAS^{-1} - \lambda SS^{-1}) = \det(S(A - \lambda E)S^{-1}) =$$

$$= \det(\mathbf{S}) \cdot \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}) \cdot \det(\mathbf{S}^{-1}) = \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}).$$

Характеристические полиномы для обеих матриц совпали, следовательно, совпали и их корни, т.е. собственные значения. Для доказательства второй части теоремы в равенстве $\mathbf{A}\mathbf{u} = \lambda\mathbf{u}$ заменим матрицу \mathbf{A} на подобную ей $\mathbf{S}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{S}$:

$$\mathbf{S}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{S}\mathbf{u} = \lambda\mathbf{u}.$$

Теперь, умножив обе части равенства на \mathbf{S} слева, получим требуемый результат:

$$\mathbf{B}(\mathbf{S}\mathbf{u}) = \lambda(\mathbf{S}\mathbf{u}).$$

Теорема 2. Если матрицы \mathbf{A} и \mathbf{B} подобны, то их матричные функции также подобны.

Иными словами, если $\mathbf{B} = \mathbf{S}\mathbf{A}\mathbf{S}^{-1}$, то $\mathbf{f}(\mathbf{B}) = \mathbf{S}\mathbf{f}(\mathbf{A})\mathbf{S}^{-1}$.

Доказательство. Первоначально определим \mathbf{B}^k .

$$\mathbf{B}^k = (\mathbf{S}\mathbf{A}\mathbf{S}^{-1})^k = \mathbf{S}\mathbf{A}\mathbf{S}^{-1}\mathbf{S}\mathbf{A}\mathbf{S}^{-1} \dots \mathbf{S}\mathbf{A}\mathbf{S}^{-1} = \mathbf{S}\mathbf{A}\mathbf{A} \dots \mathbf{A}\mathbf{S}^{-1} = \mathbf{S}\mathbf{A}^k\mathbf{S}^{-1},$$

$$\mathbf{f}(\mathbf{B}) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{B}^k = \mathbf{S} \left(\sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{A}^k \right) \mathbf{S}^{-1} = \mathbf{S}\mathbf{f}(\mathbf{A})\mathbf{S}^{-1}.$$

Теорема 3. Матрица \mathbf{A} с различными собственными значениями $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ (нет кратных!) подобна некоторой диагональной матрице $\mathbf{\Lambda}$, на главной диагонали которой стоят собственные значения матрицы \mathbf{A} , т.е. $\mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m)$.

Доказательство. Пусть \mathbf{u}_k – собственные векторы матрицы \mathbf{A} . Обозначим за \mathbf{U} матрицу, столбцами которой являются все \mathbf{u}_k . Тогда

$$\begin{aligned} \mathbf{A}\mathbf{U} &= \mathbf{A} \begin{pmatrix} | & | & & | \\ \mathbf{u}_1 & \mathbf{u}_2 & \dots & \mathbf{u}_m \\ | & | & & | \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} | & | & & | \\ \lambda_1 \mathbf{u}_1 & \lambda_2 \mathbf{u}_2 & \dots & \lambda_m \mathbf{u}_m \\ | & | & & | \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} | & | & & | \\ \mathbf{u}_1 & \mathbf{u}_2 & \dots & \mathbf{u}_m \\ | & | & & | \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 & \dots & 0 \\ & & \dots & & \\ 0 & 0 & 0 & & \lambda_m \end{pmatrix} = \mathbf{U}\mathbf{\Lambda}. \end{aligned}$$

Умножая полученное равенство поочередно справа и слева на \mathbf{U}^{-1} , получаем требуемое

$$\mathbf{\Lambda} = \mathbf{U}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{U}, \quad \mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^{-1}.$$

Попутно заметим, что мы одновременно не только доказали теорему, но и определили матрицу преобразования подобия \mathbf{U} , состоящую из линейно независимых столбцов \mathbf{u}_k и, следовательно, неособенную. Не вдаваясь в подробности, отметим, что в общем случае, при наличии кратных собственных значений у матрицы \mathbf{A} , уже не имеющей простую структуру, вместо матрицы $\mathbf{\Lambda}$, возникает клеточно-диагональная матрица, где каждая клетка представляет собой так называемый *канонический ящик Жордана*.

Исключительно для простоты изложения дальнейшие теоремы будут доказываться только для матриц простой структуры, однако результаты справедливы и для более общего случая.

Теорема 4. Если собственные значения матрицы \mathbf{A} обозначить через $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, то собственными значениями матрицы $\mathbf{f}(\mathbf{A})$ будут числа $f(\lambda_1), f(\lambda_2), \dots, f(\lambda_m)$.

Доказательство. $\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^{-1}$. По теореме 2 $\mathbf{f}(\mathbf{A}) = \mathbf{U}^{-1}\mathbf{f}(\mathbf{\Lambda})\mathbf{U}$. Представим $\mathbf{f}(\mathbf{\Lambda})$ в покомпонентном виде

$$\mathbf{f}(\mathbf{\Lambda}) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{\Lambda}^k = \begin{pmatrix} \sum_{k=0}^{\infty} c_k \lambda_1^k & 0 & \cdot & \cdot & 0 \\ 0 & \sum_{k=0}^{\infty} c_k \lambda_2^k & \cdot & \cdot & 0 \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ 0 & 0 & \cdot & \cdot & \sum_{k=0}^{\infty} c_k \lambda_m^k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f(\lambda_1) & 0 & \cdot & \cdot & 0 \\ 0 & f(\lambda_2) & \cdot & \cdot & 0 \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ 0 & 0 & \cdot & \cdot & f(\lambda_m) \end{pmatrix}$$

И тогда

$$\mathbf{f}(\mathbf{A}) = \mathbf{U}^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{U} = \mathbf{U}^{-1} \begin{pmatrix} f(\lambda_1) & 0 & \cdot & \cdot & 0 \\ 0 & f(\lambda_2) & \cdot & \cdot & 0 \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ 0 & 0 & \cdot & \cdot & f(\lambda_m) \end{pmatrix} \mathbf{U}.$$

что и означает, что $f(\lambda_1), f(\lambda_2), \dots, f(\lambda_m)$ являются собственными значениями матрицы $\mathbf{f}(\mathbf{A})$, так как преобразование подобия не меняет собственных значений.

Следствие 1. Из вышеприведенных формул непосредственно следует, что матричный ряд $\mathbf{f}(\mathbf{A})$ существует тогда и только тогда, когда существуют все скалярные степенные ряды, стоящие на диагонали матрицы $\mathbf{f}(\mathbf{\Lambda})$, а у тех, в свою очередь, необходимым и достаточным условием существования является выполнение условий

$$|\lambda_k| < R, \quad \forall \lambda_k \quad (4)$$

Таким образом, условие (4) является необходимым и достаточным условием сходимости матричного степенного ряда. На практике вопрос о сходимости матричного ряда решается в такой последовательности: 1) сначала находится радиус сходимости R соответствующего скалярного ряда, 2) а затем проверяется выполнение условия (4) для всех собственных значений.

Следствие 2. Поскольку условие (3) является лишь достаточным условием сходимости матричного степенного ряда, а условие (4) необходимым и достаточным, то из совместного рассмотрения обоих условий легко заключить, что

$$|\lambda_k| \leq \|\mathbf{A}\|, \quad (5)$$

т.е., что все собственные значения матрицы не превышают ее любую каноническую норму. Формула (5) будет многократно использоваться нами в дальнейшем. В ее справедливости рекомендуется убедиться самостоятельно.

Теорема 5. Две любые функции матрицы \mathbf{A} коммутируют между собой:

$$\mathbf{f}(\mathbf{A}) \cdot \mathbf{g}(\mathbf{A}) = \mathbf{g}(\mathbf{A}) \cdot \mathbf{f}(\mathbf{A}).$$

Доказательство. По теореме 2

$$\mathbf{f}(\mathbf{A}) = \mathbf{U}^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{U} \quad \text{и} \quad \mathbf{g}(\mathbf{A}) = \mathbf{U}^{-1} \mathbf{g}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{U}.$$

В силу того, что диагональные матрицы всегда коммутируют имеем:

$$\begin{aligned} \mathbf{f}(\mathbf{A}) \mathbf{g}(\mathbf{A}) &= \mathbf{U}^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{U} \mathbf{U}^{-1} \mathbf{g}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{U} = \mathbf{U}^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{g}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{U} = \\ &= \mathbf{U}^{-1} \mathbf{g}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{f}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{U} = \mathbf{U}^{-1} \mathbf{g}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{U} \mathbf{U}^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{U} = \mathbf{g}(\mathbf{A}) \mathbf{f}(\mathbf{A}). \end{aligned}$$

Теорема 6. (Формула Кели-Гамильтона). Всякая матрица удовлетворяет своему характеристическому уравнению.

Пусть $Q(\lambda) = (-1)^m \lambda^m + b_1 \lambda^{m-1} + \dots + b_m$ – характеристический полином, а $Q(\lambda) = 0$ – характеристическое уравнение. Теорема утверждает, что $Q(\mathbf{A}) = (-1)^m \mathbf{A}^m + b_1 \mathbf{A}^{m-1} + \dots + b_m \mathbf{E} \equiv \mathbf{0}$.

Доказательство. Матрица простой структуры подобна диагональной матрице: $\mathbf{A} = \mathbf{U} \mathbf{\Lambda} \mathbf{U}^{-1}$. По теореме 2 о подобных матрицах $\mathbf{A}^k = \mathbf{U} \mathbf{\Lambda}^k \mathbf{U}^{-1}$. Подставим в

$$Q(\mathbf{A}) = (-1)^m \mathbf{A}^m + b_1 \mathbf{A}^{m-1} + \dots + b_m \mathbf{E}$$

вместо \mathbf{A} ее выражение через $\mathbf{\Lambda}$:

$$\begin{aligned} Q(\mathbf{A}) &= (-1)^m \mathbf{U} \mathbf{\Lambda}^m \mathbf{U}^{-1} + b_1 \mathbf{U} \mathbf{\Lambda}^{m-1} \mathbf{U}^{-1} + \dots + b_m \mathbf{E} = \\ &= \mathbf{U} \left((-1)^m \mathbf{\Lambda}^m + b_1 \mathbf{\Lambda}^{m-1} + \dots + b_m \mathbf{E} \right) \mathbf{U}^{-1}. \end{aligned}$$

В скобках стоит диагональная матрица с характеристическими полиномами на главной диагонали, в которые подставлены собственные значения, и значит тождественно равными нулю. Тогда матрица в скобках – нулевая, и теорема доказана.

Теорема 7. (Формула Лагранжа-Сильвестра). Любая функция матрицы \mathbf{A} , имеющей различные собственные значения, может быть представлена в виде:

$$\mathbf{f}(\mathbf{A}) = \sum_{k=1}^m f(\lambda_k) \frac{(\mathbf{A} - \lambda_1 \mathbf{E}) \dots (\mathbf{A} - \lambda_{k-1} \mathbf{E})(\mathbf{A} - \lambda_{k+1} \mathbf{E}) \dots (\mathbf{A} - \lambda_m \mathbf{E})}{(\lambda_k - \lambda_1) \dots (\lambda_k - \lambda_{k-1})(\lambda_k - \lambda_{k+1}) \dots (\lambda_k - \lambda_m)} = \sum_{k=1}^m f(\lambda_k) \mathbf{T}_k \quad (6)$$

Доказательство. Представим функцию $f(x)$ в виде интерполяционного полинома Лагранжа $L_{m-1}(x)$, взяв в качестве узлов собственные значения матрицы \mathbf{A} : $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$:

$$f(x) = L_{m-1}(x) + R_{m-1}(x).$$

Подставим в эту формулу \mathbf{A} вместо x :

$$\mathbf{f}(\mathbf{A}) = \mathbf{L}_{m-1}(\mathbf{A}) + \mathbf{R}_{m-1}(\mathbf{A}).$$

Остаточный член $\mathbf{R}_{m-1}(\mathbf{A})$ принимает вид

$$\mathbf{R}_{m-1}(\mathbf{A}) = \frac{f^{(m)}(\xi)}{m!} \omega(\mathbf{A}).$$

где $\omega(\mathbf{A}) = (\mathbf{A} - \lambda_1 \mathbf{E})(\mathbf{A} - \lambda_2 \mathbf{E}) \dots (\mathbf{A} - \lambda_{m-1} \mathbf{E})(\mathbf{A} - \lambda_m \mathbf{E})$. По теореме Кели-Гамильтона $\omega(\mathbf{A}) = \mathbf{0}$ и, следовательно, $\mathbf{f}(\mathbf{A}) = \mathbf{L}_{m-1}(\mathbf{A})$.

$$\begin{aligned} \mathbf{f}(\mathbf{A}) &= \sum_{k=1}^m f(\lambda_k) \frac{(\mathbf{A} - \lambda_1 \mathbf{E}) \dots (\mathbf{A} - \lambda_{k-1} \mathbf{E})(\mathbf{A} - \lambda_{k+1} \mathbf{E}) \dots (\mathbf{A} - \lambda_m \mathbf{E})}{(\lambda_k - \lambda_1) \dots (\lambda_k - \lambda_{k-1})(\lambda_k - \lambda_{k+1}) \dots (\lambda_k - \lambda_m)} = \\ &= \sum_{k=1}^m f(\lambda_k) \mathbf{S}_k(\mathbf{A}, \lambda_k). \end{aligned}$$

Теорема доказана. Отметим лишь, что матричные множители $\mathbf{S}_k(\mathbf{A}, \lambda_k)$ для любых матричных функций остаются одинаковыми.

Формулу Лагранжа-Сильвестра можно модифицировать и на случай кратных собственных значений, осуществив предельный переход, при котором близкие собственные значения стремятся к общему значению.

. Расширим класс рассматриваемых матричных функций.

Определение. Пусть матрица \mathbf{A} не имеет кратных собственных значений, функция $f(\lambda)$ определена на спектре матрицы \mathbf{A} (т.е., $f(\lambda)$ определена в точках $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$), а $L_{m-1}(x)$ – интерполяционный полином Лагранжа с узлами интерполирования λ_k . Тогда матричная функция $\mathbf{f}(\mathbf{A})$ равна $\mathbf{L}_{m-1}(\mathbf{A})$, т.е. имеет место формула (6).

В качестве упражнения проиллюстрируем некоторые из рассмотренных теорем на примере матрицы $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -51 & -49 \\ -50 & -50 \end{pmatrix}$.

Характеристический полином $\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}) = \lambda^2 + 101\lambda + 100 = 0$, $\lambda_1 = -100$, $\lambda_2 = -1$.

<i>Теорема 4.</i>	λ_1	λ_2
\mathbf{A} :	-100	-1
$e^{\mathbf{A}}$:	e^{-100}	e^{-1}
$e^{\mathbf{A}t}$:	e^{-100t}	e^{-t}
\mathbf{A}^{-1} :	$(-100)^{-1}$	$(-1)^{-1}$
\mathbf{A}^n :	$(-100)^n$	$(-1)^n$
$\mathbf{A}^T \mathbf{A}$:	$(-100)(-100)$	$(-1)(-1)$
$(\mathbf{E} - \mathbf{A})^{-1}$:	$(1 - (-100))^{-1}$	$(1 - (-1))^{-1}$

Теорема 6. $\mathbf{A}^2 + 101\mathbf{A} + 100\mathbf{E} = \mathbf{0}$. Воспользуемся этой теоремой для нахождения \mathbf{A}^{-1} . Умножим уравнение на \mathbf{A}^{-1} : $\mathbf{A} + 101\mathbf{E} + 100\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{0}$ или

$$\mathbf{A}^{-1} = -(\mathbf{A} + 101\mathbf{E})/100$$

$$\mathbf{A}^{-1} = -\frac{1}{100} \left(\begin{pmatrix} -51 & -49 \\ -50 & -50 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 101 & 0 \\ 0 & 101 \end{pmatrix} \right) = -\frac{1}{100} \begin{pmatrix} 50 & -49 \\ -50 & 51 \end{pmatrix}$$

Теорема 7.

$$\mathbf{f}(\mathbf{A}) = f(\lambda_1) \frac{\mathbf{A} - \lambda_2 \mathbf{E}}{\lambda_1 - \lambda_2} + f(\lambda_2) \frac{\mathbf{A} - \lambda_1 \mathbf{E}}{\lambda_2 - \lambda_1},$$

$$\frac{\mathbf{A} - \lambda_2 \mathbf{E}}{\lambda_1 - \lambda_2} = -\frac{1}{99} \left(\begin{pmatrix} -51 & -49 \\ -50 & -50 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \right) = \frac{1}{99} \begin{pmatrix} 50 & 49 \\ 50 & 49 \end{pmatrix},$$

$$\frac{\mathbf{A} - \lambda_1 \mathbf{E}}{\lambda_2 - \lambda_1} = \frac{1}{99} \left(\begin{pmatrix} -51 & -49 \\ -50 & -50 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -100 & 0 \\ 0 & -100 \end{pmatrix} \right) = \frac{1}{99} \begin{pmatrix} 49 & -49 \\ -50 & 50 \end{pmatrix},$$

$$e^{\mathbf{A}t} = e^{-100t} \frac{1}{99} \begin{pmatrix} 50 & 49 \\ 50 & 49 \end{pmatrix} + e^{-t} \frac{1}{99} \begin{pmatrix} 49 & -49 \\ -50 & 50 \end{pmatrix}.$$

Следствие 2.

$$\|\mathbf{A}\|_1 = \max_j \sum_{i=1}^m |a_{ij}| = \max(101, 99) = 101;$$

$$\|A\|_2 = \max_i \sum_{j=1}^m |a_{ij}| = \max(100, 100) = 100;$$

$$\|A\|_3 = \left(\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^m |a_{ij}|^2 \right)^{1/2} = (51^2 + 2 \cdot 50 + 49^2)^{1/2} = (10002)^{1/2} > 100;$$

.

Как видно для всех норм, неравенство $\|A\| \geq |\lambda|$ выполняется.

Некоторые свойства матричной экспоненты

Матричная экспонента является одной из наиболее употребительных матричных функций, поэтому обратимся к некоторым ее свойствам. Их справедливость может быть установлена проведением ряда операций с матричными рядами. Опуская строгие доказательства, ограничимся лишь указанием путей их построения.

$$1. e^A \cdot e^B \neq e^{A+B}.$$

Доказательство. Выпишем матричные разложения e^A и e^B и перемножим их, ограничившись членами вплоть до квадратичных.

$$e^A \cdot e^B = \left(E + A + \frac{A^2}{2!} + \dots \right) \cdot \left(E + B + \frac{B^2}{2!} + \dots \right) = E + A + \frac{A^2}{2!} + B + AB + \frac{B^2}{2!} + \dots =$$

Теперь запишем матричный ряд для e^{A+B} :

$$e^{A+B} = E + A + B + \frac{(A+B)^2}{2!} + \dots$$

и сравним ряды. В произведении $e^A \cdot e^B$ квадратичные слагаемые равны $\frac{A^2}{2!} + AB + \frac{B^2}{2!}$, а в разложении e^{A+B} они имеют вид

$$\frac{(A+B)^2}{2!} = \frac{A^2}{2!} + \frac{AB+BA}{2!} + \frac{B^2}{2!}. \text{ Совпадение будет, только если } AB = BA. \text{ В}$$

общем случае, когда матрицы не коммутируют ($AB \neq BA$), $e^A \cdot e^B \neq e^{A+B}$.

$$2. e^{At} \cdot e^{Aq} = e^{A(t+q)}. \text{ Здесь } t, q - \text{ скалярные величины.}$$

Доказательство. Воспользуемся предыдущими результатами.

$$e^{At} \cdot e^{Aq} = E + At + Aq + \frac{A^2 t^2}{2!} + AtAq + \frac{A^2 q^2}{2!} + \dots = E + A(t+q) + \frac{A^2(t+q)^2}{2!} + \dots$$

$$e^{A(t+q)} = E + At + Aq + \frac{A^2(t+q)^2}{2!} + \dots = E + A(t+q) + \frac{A^2(t+q)^2}{2!} + \dots$$

Здесь проблемы с коммутативностью матриц нет, и результат очевиден.

$$3. (e^{\mathbf{A}})^{-1} = e^{-\mathbf{A}}.$$

Доказательство этого свойства состоит в проверке равенства $e^{\mathbf{A}} \cdot e^{-\mathbf{A}} = \mathbf{E}$, т.е. в непосредственном перемножении рядов для обеих матриц. Рекомендуется выполнить эти преобразования самостоятельно.

$$4. \frac{d}{dt} e^{\mathbf{A}t} = \mathbf{A} e^{\mathbf{A}t} = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{A}.$$

Доказательство:

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} e^{\mathbf{A}t} &= \frac{d}{dt} \left(\mathbf{E} + \mathbf{A}t + \frac{\mathbf{A}^2 t^2}{2!} + \frac{\mathbf{A}^3 t^3}{3!} + \dots \right) = \mathbf{A} + \mathbf{A}^2 t + \frac{\mathbf{A}^3 t^2}{2!} + \dots = \\ &= \mathbf{A} \left(\mathbf{E} + \mathbf{A}t + \frac{\mathbf{A}^2 t^2}{2!} + \frac{\mathbf{A}^3 t^3}{3!} + \dots \right) = \mathbf{A} e^{\mathbf{A}t} = \left(\mathbf{E} + \mathbf{A}t + \frac{\mathbf{A}^2 t^2}{2!} + \frac{\mathbf{A}^3 t^3}{3!} + \dots \right) \mathbf{A} = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{A}. \end{aligned}$$

$$5. \int_0^T e^{\mathbf{A}t} dt = \mathbf{A}^{-1} (e^{\mathbf{A}T} - \mathbf{E}) = (e^{\mathbf{A}T} - \mathbf{E}) \mathbf{A}^{-1}.$$

Доказательство.

$$\int_0^T e^{\mathbf{A}t} dt = \int_0^T \left(\mathbf{E} + \mathbf{A}t + \frac{\mathbf{A}^2 t^2}{2!} + \frac{\mathbf{A}^3 t^3}{3!} + \dots \right) dt = \left(\mathbf{E}T + \frac{\mathbf{A}T^2}{2!} + \frac{\mathbf{A}^2 T^3}{3!} + \dots \right).$$

Умножим обе части равенства на \mathbf{A} слева, а затем в правой части прибавим и вычтем \mathbf{E} .

$$\mathbf{A} \int_0^T e^{\mathbf{A}t} dt = \mathbf{A}T + \frac{\mathbf{A}^2 T^2}{2!} + \frac{\mathbf{A}^3 T^3}{3!} + \dots + \mathbf{E} - \mathbf{E} \Rightarrow \int_0^T e^{\mathbf{A}t} dt = \mathbf{A}^{-1} (e^{\mathbf{A}T} - \mathbf{E}).$$

Умножение на \mathbf{A} можно выполнить и справа, и тогда:

$$\int_0^T e^{\mathbf{A}t} dt = (e^{\mathbf{A}T} - \mathbf{E}) \mathbf{A}^{-1}.$$

Выражение справа требует существования обратной матрицы \mathbf{A} . Однако интеграл существует для любой матрицы. Если $\det(\mathbf{A})=0$, можно использовать другой способ записи результата, ограничиваясь непосредственным интегрированием ряда без введения \mathbf{A}^{-1} .

Аналитическое решение систем линейных дифференциальных уравнений с постоянной матрицей

Рассмотрим систему обыкновенных дифференциальных уравнений первого порядка, разрешенную относительно производных

$$\frac{dx^{(i)}(t)}{dt} = f^{(i)}(t, x^{(1)}(t), x^{(2)}(t), \dots, x^{(m)}(t)), \quad i=1, 2, \dots, m,$$

где t – независимая переменная, $x^{(1)}(t), x^{(2)}(t), \dots, x^{(m)}(t)$ – искомые функции, $f^{(i)}$ – функции, определенные на некотором множестве $(m+1)$ -мерного евклидова пространства переменных $t, x^{(1)}(t), x^{(2)}(t), \dots, x^{(m)}(t)$. Номер компоненты вектора здесь везде будем писать, как верхний индекс в скобках. Перейдя к векторно-матричным обозначениям

$$\mathbf{x}(t) = \begin{pmatrix} x^{(1)}(t) \\ x^{(2)}(t) \\ \dots \\ x^{(m)}(t) \end{pmatrix}, \quad \mathbf{f}(t, \mathbf{x}) = \begin{pmatrix} f^{(1)}(t, \mathbf{x}) \\ f^{(2)}(t, \mathbf{x}) \\ \dots \\ f^{(m)}(t, \mathbf{x}) \end{pmatrix},$$

исходную систему перепишем в виде

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{f}(t, \mathbf{x}). \quad (7)$$

При этом требуется найти решение $\mathbf{x}(t)$, удовлетворяющее начальным условиям $\mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0$. Такая задача называется начальной задачей или задачей Коши.

Важным классом дифференциальных систем являются линейные системы с постоянной матрицей или постоянными коэффициентами

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{g}(t), \quad \mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0. \quad (8)$$

Сначала обратимся к однородной системе

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t).$$

Ее решением является функция $\mathbf{x}(t) = e^{\mathbf{A}t}\mathbf{c}$, где \mathbf{c} – вектор произвольных постоянных. Убедиться в этом можно непосредственной подстановкой решения в уравнение. Выражение слева $\frac{d}{dt}(e^{\mathbf{A}t}\mathbf{c}) = \mathbf{A}e^{\mathbf{A}t}\mathbf{c}$ равно выражению справа $\mathbf{A}e^{\mathbf{A}t}\mathbf{c}$.

Неоднородная система решается методом Лагранжа вариации произвольных постоянных. При этом полагаем, что элементы вектора \mathbf{c} являются функциями независимой переменной $\mathbf{c} = \mathbf{c}(t)$. Подставляем искомый вид решения в уравнение

$$\mathbf{A}e^{\mathbf{A}t}\mathbf{c}(t) + e^{\mathbf{A}t}\frac{d\mathbf{c}(t)}{dt} = \mathbf{A}e^{\mathbf{A}t}\mathbf{c}(t) + \mathbf{g}(t).$$

Отсюда $e^{\mathbf{A}t}\frac{d\mathbf{c}(t)}{dt} = \mathbf{g}(t)$, и после умножения обеих частей равенства на $e^{-\mathbf{A}t}$ получаем:

$$\frac{d\mathbf{c}(t)}{dt} = e^{-\mathbf{A}t} \mathbf{g}(t).$$

Интегрируем это уравнение от t_0 до t

$$\mathbf{c}(t) - \mathbf{c}(t_0) = \int_{t_0}^t e^{-\mathbf{A}\tau} \mathbf{g}(\tau) d\tau,$$

и, подставив $\mathbf{c}(t)$ в искомый вид решения, определяем общее решение линейной неоднородной дифференциальной системы

$$\mathbf{x}(t) = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{c}(t_0) + e^{\mathbf{A}t} \int_{t_0}^t e^{-\mathbf{A}\tau} \mathbf{g}(\tau) d\tau.$$

Учитывая начальные условия, находим вектор $\mathbf{c}(t_0)$: $\mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0 = e^{\mathbf{A}t_0} \mathbf{c}(t_0)$ или $\mathbf{c}(t_0) = e^{-\mathbf{A}t_0} \mathbf{x}_0$ и окончательно получаем

$$\mathbf{x}(t) = e^{\mathbf{A}(t-t_0)} \mathbf{x}_0 + \int_{t_0}^t e^{\mathbf{A}(t-\tau)} \mathbf{g}(\tau) d\tau.$$

Без нарушения общности можно считать, что начальным значением независимой переменной является $t_0 = 0$. Тогда

$$\mathbf{x}(t) = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{x}_0 + \int_0^t e^{\mathbf{A}(t-\tau)} \mathbf{g}(\tau) d\tau = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{x}_0 + \int_0^t e^{\mathbf{A}\tau} \mathbf{g}(t-\tau) d\tau. \quad (9)$$

Последнее преобразование использует теорему о свертке:

$$\int_0^t f(t-\tau)g(\tau) d\tau = \int_0^t f(\tau)g(t-\tau) d\tau,$$

в справедливости которой легко убедиться простой заменой переменной: $t-\tau = \tau$.

Считая вектор $\mathbf{g}(t)$ постоянным ($\mathbf{g}(t) = \mathbf{g} = \text{const}$), упростим равенство (9)

$$\mathbf{x}(t) = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{x}_0 + \int_0^t e^{\mathbf{A}(t-\tau)} d\tau \cdot \mathbf{g} = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{x}_0 + (e^{\mathbf{A}t} - \mathbf{E}) \mathbf{A}^{-1} \mathbf{g}.$$

Аналитическое решение систем линейных разностных уравнений с постоянной матрицей

Рассмотрим линейную систему разностных уравнений с постоянной матрицей, где k – независимая целочисленная переменная

$$\mathbf{y}(k+1) = \mathbf{B}\mathbf{y}(k) + \mathbf{g}(k). \quad (10)$$

Будем ее решать так называемым пошаговым методом, последовательно назначая в (10) значения k равными 0, 1, 2, ... и обозначая $\mathbf{y}_k = \mathbf{y}(k)$

$$\mathbf{y}_1 = \mathbf{B}\mathbf{y}_0 + \mathbf{g}_0, \mathbf{y}_2 = \mathbf{B}\mathbf{y}_1 + \mathbf{g}_1 = \mathbf{B}^2\mathbf{y}_0 + \mathbf{B}\mathbf{g}_0 + \mathbf{g}_1,$$

$$\mathbf{y}_3 = \mathbf{B}\mathbf{y}_2 + \mathbf{g}_2 = \mathbf{B}^3\mathbf{y}_0 + \mathbf{B}^2\mathbf{g}_0 + \mathbf{B}\mathbf{g}_1 + \mathbf{g}_2,$$

...

$$\mathbf{y}_k = \mathbf{B}^k\mathbf{y}_0 + \sum_{i=0}^{k-1} \mathbf{B}^{k-i-1}\mathbf{g}_i \quad (11)$$

В частном случае, когда $\mathbf{g}(k)=const=\mathbf{g}$, этот вектор можно вынести за знак суммы

$$\mathbf{y}_k = \mathbf{B}^k\mathbf{y}_0 + \left(\sum_{i=0}^{k-1} \mathbf{B}^i \right) \mathbf{g} = \mathbf{B}^k\mathbf{y}_0 + (\mathbf{B}^k - \mathbf{E})(\mathbf{B} - \mathbf{E})^{-1} \mathbf{g}. \quad (12)$$

Последнее выражение было записано с учетом очевидного равенства.

$$(\mathbf{B} - \mathbf{E}) \left(\sum_{i=0}^{k-1} \mathbf{B}^i \right) = (\mathbf{B}^k - \mathbf{E}).$$

Устойчивость решений дифференциальных и разностных уравнений

Обратимся к системе нелинейных дифференциальных уравнений

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{f}(t, \mathbf{x}), \quad \mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0, \quad t \in [a, b], \quad (13)$$

где t – независимая переменная, \mathbf{x} – вектор решения; $\mathbf{f}(t, \mathbf{x})$ – вектор-функция, непрерывная по t и имеющая непрерывные частные производные первого порядка по компонентам вектора \mathbf{x} .

Большой интерес представляет исследование зависимости решения задачи Коши от начальных условий. Если незначительные изменения в \mathbf{x}_0 могут существенно изменить решение, то в прикладном отношении такое решение часто неприемлемо. На конечном промежутке $[a, b]$ для систем (13) с непрерывной функцией $\mathbf{f}(t, \mathbf{x})$ и свойством единственности решения имеет место *интегральная непрерывность решений*. Иными словами, для любого $\varepsilon > 0$ существует такое $\delta > 0$, что для любых двух решений $\mathbf{x}(t)$ и $\mathbf{z}(t)$ системы (13), отличающихся начальными условиями не более, чем на δ ($\|\mathbf{x}(t_0) - \mathbf{z}(t_0)\| < \delta$), будет иметь место ($\|\mathbf{x}(t) - \mathbf{z}(t)\| < \varepsilon$). Иначе обстоит дело для бесконечного промежутка при $t \rightarrow \infty$. Изучением этих вопросов занимается теория устойчивости.

Определение 1. Решение $\mathbf{x}(t)$ системы (13) называется *устойчивым по Ляпунову*, если для любого $\varepsilon > 0$ найдется такое $\delta > 0$, что для всех решений $\mathbf{z}(t)$ системы (13), удовлетворяющих неравенству ($\|\mathbf{x}(t_0) - \mathbf{z}(t_0)\| < \delta$) справедливо неравенство ($\|\mathbf{x}(t) - \mathbf{z}(t)\| < \varepsilon$) при всех $t \in [t_0, \infty)$.

$$(\forall \varepsilon > 0)(\exists \delta > 0)(\forall \mathbf{z}(t))(\forall t \in [t_0, \infty))(\|\mathbf{x}(t_0) - \mathbf{z}(t_0)\| < \delta \Rightarrow \|\mathbf{x}(t) - \mathbf{z}(t)\| < \varepsilon) \quad (14)$$

Иными словами, решение $\mathbf{x}(t)$ называется устойчивым, если другие достаточно близкие к нему в момент времени t_0 решения $\mathbf{z}(t)$ целиком находятся в узкой ε -трубке, построенной вокруг $\mathbf{x}(t)$.

Определение 2: Решение $\mathbf{x}(t)$ системы (13) называется *асимптотически устойчивым* по Ляпунову, если оно устойчиво и существует такое $\Delta > 0$, что все решения $\mathbf{z}(t)$, удовлетворяющие условию $(\|\mathbf{x}(t_0) - \mathbf{z}(t_0)\| < \Delta)$, обладают свойством

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}(t) - \mathbf{z}(t)\| = 0.$$

В случае асимптотической устойчивости близкие решения не только остаются близкими друг к другу, но и неограниченно сближаются при возрастании t .

Для определения неустойчивого решения достаточно построить отрицание *определения 1*.

Для систем разностных уравнений

$$\mathbf{y}(n+1) = \mathbf{g}(n, \mathbf{y}(n)), \quad \mathbf{y}(n_0) = \mathbf{y}_0, \quad n \in [n_0, \infty) \quad (15)$$

понятие устойчивости вводится аналогично предыдущему с заменой независимой переменной t на целую переменную n . Обозначим за $\mathbf{y}(n)$ и $\mathbf{w}(n)$ два решения (15), отличающиеся начальными условиями $\mathbf{y}(n_0)$ и $\mathbf{w}(n_0)$.

Определение 3: Решение $\mathbf{y}(n)$ называется *устойчивым*, если для любого $\varepsilon > 0$ найдется такое $\delta > 0$, что для всех решений $\mathbf{w}(n)$ системы (15), удовлетворяющих неравенству $(\|\mathbf{y}(n_0) - \mathbf{w}(n_0)\| < \delta)$ справедливо неравенство $(\|\mathbf{y}(n) - \mathbf{w}(n)\| < \varepsilon)$ при всех $n \in [n_0, \infty)$

$$(\forall \varepsilon > 0)(\exists \delta > 0)(\forall \mathbf{w}(n))(\forall n \in [n_0, \infty))(\|\mathbf{y}(n_0) - \mathbf{w}(n_0)\| < \delta \Rightarrow \|\mathbf{y}(n) - \mathbf{w}(n)\| < \varepsilon) \quad (16)$$

Понятие *асимптотической устойчивости* предлагается определить самостоятельно на основе *определения 2*.

Сформулированные определения позволяют сделать суждение об устойчивости после анализа уже полученных решений. С практической точки зрения важно судить об устойчивости, не решая задачу. Это возможно, в частности, для линейных систем с постоянной матрицей (8)

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{g}(t), \quad \mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0.$$

Будем называть их устойчивыми (асимптотически устойчивыми, неустойчивыми), если все их решения устойчивы (асимптотически устойчивы, неустойчивы).

Пусть $\mathbf{x}(t)$ и $\mathbf{z}(t)$ – два различных решения (8), отличающиеся начальными условиями. В соответствии с (9) они имеют вид

$$\mathbf{x}(t) = e^{At} \mathbf{x}_0 + \int_0^t e^{A(t-\tau)} \mathbf{g}(\tau) d\tau = e^{At} \mathbf{x}_0 + \int_0^t e^{A\tau} \mathbf{g}(t-\tau) d\tau,$$

$$\mathbf{z}(t) = e^{At} \mathbf{z}_0 + \int_0^t e^{A(t-\tau)} \mathbf{g}(\tau) d\tau = e^{At} \mathbf{z}_0 + \int_0^t e^{A\tau} \mathbf{g}(t-\tau) d\tau.$$

Вычтем из первой формулы вторую. После сокращения интегралов получаем

$$\mathbf{x}(t) - \mathbf{z}(t) = e^{At} (\mathbf{x}_0 - \mathbf{z}_0).$$

Пусть первоначально собственные значения матрицы \mathbf{A} различны. Тогда, используя для матричной экспоненты формулу Лагранжа-Сильвестра (6), имеем

$$\mathbf{x}(t) - \mathbf{z}(t) = e^{At} (\mathbf{x}_0 - \mathbf{z}_0) = \sum_{k=1}^m e^{\lambda_k t} \mathbf{T}_k (\mathbf{x}_0 - \mathbf{z}_0).$$

Обращаясь к *определениям* 1 и 2, приходим к выводу о том, что для обеспечения неравенства $(\|\mathbf{x}(t) - \mathbf{z}(t)\| < \varepsilon)$ элементы матричной экспоненты при $t \rightarrow \infty$ должны быть ограничены. А это, в свою очередь, требует, чтобы вещественные части $\operatorname{Re}(\lambda_k)$ собственных значений были бы неположительные. Для асимптотической устойчивости условие $\lim_{t \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}(t) - \mathbf{z}(t)\| = 0$ выполняется, когда элементы матричной экспоненты при $t \rightarrow \infty$ стремятся к нулю, а вещественные части собственных значений соответственно отрицательные.

Если среди собственных значений есть кратные, условия несколько корректируются. Пусть, например, собственное значение λ_k имеет кратность s . Тогда в решении этой группы собственных значений отвечает слагаемое $P_{s-1}(t)e^{\lambda_k t}$, где $P_{s-1}(t)$ – полином степени $s-1$. Если для $\operatorname{Re}(\lambda_k) < 0$ асимптотическая устойчивость обеспечивается независимо от кратности корня ($P_{s-1}(t)e^{\lambda_k t} \rightarrow 0$ при $t \rightarrow \infty$), то при нулевой вещественной части $P_{s-1}(t) \rightarrow \pm \infty$ при $t \rightarrow \infty$ и условие $(\|\mathbf{x}(t) - \mathbf{z}(t)\| < \varepsilon)$ не выполняется.

Подведем итоги.

1. Для асимптотической устойчивости необходимо и достаточно, чтобы для всех собственных значений выполнялись условия $\operatorname{Re}(\lambda_k) < 0$.
2. Для устойчивости необходимо, чтобы $\operatorname{Re}(\lambda_k) \leq 0$. При этом достаточно, чтобы среди собственных значений с нулевой вещественной частью не было бы кратных.
3. Для неустойчивости необходимо наличие хотя бы одного собственного значения с $\operatorname{Re}(\lambda_k) > 0$ или кратных собственных значений с $\operatorname{Re}(\lambda_k) = 0$.

Теперь обратимся к системе разностных уравнений с постоянной матрицей

$$\mathbf{y}(n+1) = \mathbf{B}\mathbf{y}(n) + \mathbf{g}(n).$$

Пусть $y(n)$ и $w(n)$ – ее два различных решения, отличающиеся начальными условиями. В соответствии с (11) они имеют вид

$$y(n) = B^n y(0) + \sum_{k=0}^{n-1} B^{n-k-1} g(k) = B^n y(0) + \sum_{k=0}^{n-1} B^k g(n-k-1),$$

$$w(n) = B^n w(0) + \sum_{k=0}^{n-1} B^{n-k-1} g(k) = B^n w(0) + \sum_{k=0}^{n-1} B^k g(n-k-1).$$

Вычитая из первой формулы вторую, после сокращения сумм получаем

$$y(n) - w(n) = B^n (y_0 - w_0).$$

Если все собственные значения μ_k матрицы B различны, то, воспользовавшись формулой Лагранжа-Сильвестра для B^n , имеем

$$y(n) - w(n) = \sum_{k=1}^m \mu_k^n T_k (y_0 - w_0),$$

где μ_k – собственные значения матрицы B . Аналогично предыдущему для обеспечения неравенства $(\|y(n) - w(n)\| < \varepsilon)$ элементы матрицы B^n при $n \rightarrow \infty$ должны быть ограничены. А это, в свою очередь, требует выполнения условий $|\mu_k| \leq 1$ для всех собственных значений. Для асимптотической устойчивости неравенства должны быть строгими: $|\mu_k| < 1$. Если собственное значение μ_k имеет кратность s , то, как и для дифференциальных уравнений, в решении появляется слагаемое $P_{s-1}(n) \cdot \mu_k^n$, где $P_{s-1}(n)$ – полином степени $s-1$. Для $|\mu_k| < 1$ этот факт не оказывает влияния на условие устойчивости, но для $|\mu_k| = 1$ условие устойчивости нарушается, если $P_{s-1}(n) \rightarrow \pm\infty$ при $n \rightarrow \infty$. Как результат, сформулируем условия устойчивости.

1. Для асимптотической устойчивости необходимо и достаточно, чтобы для всех собственных значений выполнялись условия $|\mu_k| < 1$.
2. Для устойчивости необходимо, чтобы $|\mu_k| \leq 1$. При этом достаточно, чтобы среди собственных значений с единичными модулями не было бы кратных.
3. Для неустойчивости необходимо наличие хотя бы одного собственного значения с $|\mu_k| > 1$ или кратных собственных значений с $|\mu_k| = 1$.

Глубже осознать понятие устойчивости позволяет ответ на следующий вопрос.

Вопрос. В какой взаимосвязи находятся понятия «устойчивости» и «ограниченности»? Имеется четыре варианта ответа.

1. Из устойчивости решения следует его ограниченность.
2. Из ограниченности решения следует его устойчивость.

3. Оба предыдущих факта имеют место и по сути свойства ограниченности и устойчивости весьма близки.

4. Это различные понятия. Из ограниченности решения еще не следует его устойчивость и из устойчивости не следует ограниченность.

Рекомендуется хорошо подумать над ответом прежде, чем переходить к следующему примеру, частично отвечающему на этот вопрос.

Пример.
$$\frac{dx}{dt} = -x + t^2 + 2t$$

Рассмотрим первый вариант: «Следует ли из устойчивости решения его ограниченность?».

Уравнение первого порядка имеет вид (8) с матрицей 1×1 и собственным значением, равным -1 . Асимптотическая устойчивость очевидна. Между тем, решение $x(t)$ и другое решение $y(t)$, отличающееся начальным условием, имеют вид:

$$x(t) = e^{-t}x_0 + t^2,$$

$$y(t) = e^{-t}y_0 + t^2.$$

Разность двух решений, как и положено, стремится к нулю при $t \rightarrow \infty$, в то время как оба решения не ограничены и стремятся к t^2 . Никакая ограниченность не наблюдается!