

Лекция №5

Матричная экспонента

Показательная функция матрицы используется при изучении решений линейных систем с постоянными коэффициентами. Рассмотрим некоторые свойства этой функции.

Пусть A и B – квадратные матрицы порядка n , E – единичная матрица, α – постоянное число. Из линейной алгебры известны следующие действия над матрицами:

$$A + B, \alpha A, AB, A^2, A^3, \dots;$$

если $\det A \neq 0$,

$$A^{-1}, A^{-2} = A^{-1}A^{-1}, \dots$$

Также в линейной алгебре определяется понятие нормы матрицы.

Определение. Нормой матрицы A называется число

$$\begin{aligned} \|A\| &= \sup \{|A\mathbf{x}| : \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, |\mathbf{x}| = 1\} = \\ &= \sup \left\{ \frac{|A\mathbf{x}|}{|\mathbf{x}|} : \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{x} \neq 0 \right\}. \end{aligned}$$

Из данного определения следует, что для $\forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ выполняется неравенство

$$|A\mathbf{x}| \leq \|A\| |\mathbf{x}|.$$

Примеры норм матриц

$$\|A\| = \sqrt{\sum_{ij} |a_{ij}|^2}, \quad \|A\| = \max_{i,j} |a_{ij}|.$$

Напомним свойства нормы матрицы

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

$$\|AB\| \leq \|A\| \|B\| ,$$

$$\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\| .$$

Из курса математического анализа известно, что ряд

$$e^t = 1 + t + \frac{t^2}{2!} + \frac{t^3}{3!} + \dots$$

сходится при всех значениях t . И сходится равномерно для $\forall |t| \leq k$. Аналогично определим матричную экспоненту

$$e^{tA} = E + tA + \frac{t^2 A^2}{2!} + \dots + \frac{t^k A^k}{k!} + \dots \quad (1)$$

В прошлом семестре отмечалось, что стандартное " $\varepsilon - \delta$ " определение предела в метрическом пространстве равносильно покоординатному определению. Поэтому мы будем производить операции предельного перехода, дифференцирования, интегрирования с каждым элементом матрицы отдельно. Также покоординатно определим понятие сходимости, абсолютной сходимости и равномерной сходимости ряда матриц.

Теоремы о непрерывности суммы ряда и о почленном дифференцировании и интегрировании рядов остаются справедливыми и для рядов матриц. Это следует из того, что для рядов, составленных из ij -х элементов матриц, эти теоремы справедливы.

В дальнейшем нам понадобится следующее вспомогательное, очевидное утверждение.

Лемма. Если $\|A_{(m)}(t)\| \leq \alpha_m$, $m = 1, 2, \dots$, $t \in D$ и числовой ряд $\alpha_1 + \alpha_2 + \dots$ сходится, то ряд матриц $A_{(1)}(t) + A_{(2)}(t) + \dots$ сходится абсолютно и равномерно на множестве D .

Доказательство. Для любых i, j имеем

$$|a_{(m)ij}(t)| \leq \|A_{(m)}(t)\| \leq \alpha_m.$$

Поэтому для всех i, j ряды $a_{(1)ij}(t) + a_{(2)ij}(t) + \dots$ сходятся абсолютно и равномерно на D , значит, ряд матриц – тоже. \square

Теорема (1). Для любой квадратной матрицы A и любого $r_0 > 0$ ряд

$$E + tA + \frac{t^2 A^2}{2!} + \frac{t^3 A^3}{3!} + \dots$$

сходится абсолютно и равномерно в круге $|t| \leq r_0$ комплексной плоскости.

Доказательство. Действительно

$$\left\| \frac{t^m A^m}{m!} \right\| = \frac{|t|^m}{m!} \|A^m\| \leq \frac{|r_0|^m}{m!} \|A\|^m = \alpha_m, \quad (2)$$

$$\sum_{m=1}^{\infty} \alpha_m = \sum_{m=1}^{\infty} \frac{(r_0 \|A\|)^m}{m!} = e^{r_0 \|A\|}, \quad (3)$$

и утверждение теоремы следует из Леммы. \square

Свойства показательной функции матрицы.

1) Если $AB = BA$, то $e^A e^B = e^{A+B}$.

Действительно:

Надо проверить, что совпадают коэффициенты при $A^k B^m$ в левой и правой частях равенства

$$\begin{aligned} (E + A + \frac{A^2}{2!} + \dots)(E + B + \frac{B^2}{2!} + \dots) = \\ = (E + \frac{A+B}{1!} + \frac{(A+B)^2}{2!} + \dots + \frac{(A+B)^n}{n!} + \dots). \end{aligned}$$

То есть нужно проверить равенство

$$\frac{1}{k!m!} = C_{k+m}^k \frac{1}{(k+m)!},$$

которое очевидным образом выполняется, так как

$$C_{k+m}^k = \frac{(k+m)!}{k!m!}.$$

2) Матрица $X(t) = e^{At}$ удовлетворяет матричному уравнению

$$\frac{dX}{dt} = AX \quad (4)$$

и начальным условием

$$X(0) = E. \quad (5)$$

Действительно:

Взять производную от матрицы значить взять производную от каждого элемента этой матрицы. Ряд можно дифференцировать почленно если этот ряд сходится, а ряд из производных сходится равномерно. Если

$$X(t) = e^{At} = E + \frac{At}{1!} + \frac{A^2 t^2}{2!} + \dots, \quad (6)$$

то формально продифференцированный ряд

$$\begin{aligned}\frac{dX}{dt} &= A + A^2t + \frac{A^3t^2}{2!} + \dots = \\ &= A(E + At + \frac{A^2t^2}{2!} + \dots) = AX. \quad (7)\end{aligned}$$

Оба ряда (6) и (7) сходятся равномерно при $|t| \leq r_0$. Равномерная сходимости ряда (6) доказана в Теореме (1), равномерная сходимости ряда (7) следует из соотношений (2), (3) с $\tilde{\alpha}_m = \|A\| \alpha_m$. Значит

$$\frac{dX}{dt} = AX.$$

Условие

$$X(0) = E$$

выполняется очевидным образом.

Замечание. Из теоремы существования и единственности решения задачи Коши следует, что уравнение

$$\frac{dX}{dt} = AX$$

и начальное условие

$$X(t_0) = X_0$$

определяют матрицу $X(t)$ однозначно.

Таким образом, учитывая Замечание (1) в Лекции 2, $X(t) = e^{At}$ – фундаментальная матрица системы

$$\dot{\mathbf{x}} = A\mathbf{x}, \quad (8)$$

удовлетворяющая начальному условию

$$X(0) = E.$$

Нахождение матричной экспоненты e^{tA} .

1-ый способ. Пусть $X(t)$ – произвольная фундаментальная матрица системы (8), тогда

$$e^{At} = X(t)X^{-1}(0).$$

Действительно: Проверим выполнение условий (4) и (5)

$$\begin{aligned}\frac{d(X(t)X^{-1}(0))}{dt} &= \dot{X}(t)X^{-1}(0) = \\ &= (AX(t))X^{-1}(0) = A(X(t)X^{-1}(0)),\end{aligned}$$

$$X(t)X^{-1}(0)|_{t=0} = X(0)X^{-1}(0) = E.$$

2-ой способ. Вычисление матричной экспоненты с помощью преобразования Лапласа.

Теорема. $e^{At} = L^{-1}((pE - A)^{-1})$, где L^{-1} – обратное преобразование Лапласа.

Доказательство. Пусть

$$X(t) \doteq X_L(p),$$

$$\dot{X}(t) \doteq pX_L(p) - X(0) = pX_L(p) - E,$$

$$AX(t) \doteq AX_L(p),$$

$$pX_L(p) - E = AX_L(p),$$

$$pX_L(p) - AX_L(p) = E,$$

$$(pE - A)X_L(p) = E,$$

$$X_L(p) = (pE - A)^{-1},$$

$$e^{At} = X(t) = L^{-1}((pE - A)^{-1}).$$

□

Нахождение решения задачи Коши при помощи фундаментальной матрицы системы.

Вернемся к линейным системам вида

$$\dot{\mathbf{x}} = A(t)\mathbf{x}. \quad (9)$$

Будем искать решение системы (9), удовлетворяющее начальным условиям

$$\mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}^0. \quad (10)$$

Теорема. Пусть $X(t)$ – фундаментальная матрица системы (9), $\mathbf{x}^0 \in \mathbb{R}^n$, тогда решение задачи Коши (9) (10) может быть получено как

$$\mathbf{x}(t) = X(t)X^{-1}(t_0)\mathbf{x}^0. \quad (11)$$

Доказательство. Проверим, что вектор-функция (11) удовлетворяет системе (9) и начальным условиям (10).

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \dot{X}(t)X^{-1}(t_0)\mathbf{x}^0 = A(t) \underbrace{X(t)X^{-1}(t_0)\mathbf{x}^0}_{\mathbf{x}(t)} = A(t)\mathbf{x}(t),$$

$$\mathbf{x}(t_0) = X(t_0)X^{-1}(t_0)\mathbf{x}^0 = \mathbf{x}^0.$$

□

Замечание. Если рассматривается решение задачи Коши

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = A\mathbf{x}, \quad (12)$$

$$\mathbf{x}(0) = \mathbf{x}^0, \quad (13)$$

где матрица A – матрица с постоянными коэффициентами, то матричная экспонента e^{At} будет являться фундаментальной матрицей системы (12) и решение задачи Коши (12) (13), задаваемое формулой (11), примет вид

$$\mathbf{x}(t) = X(t)X^{-1}(0)\mathbf{x}^0 = e^{At}E^{-1}\mathbf{x}^0 = e^{At}\mathbf{x}^0.$$