

## 1. ОБЗОР МЕТОДОВ КОМПЬЮТЕРНОГО АНАЛИЗА СИСТЕМ

### 1.1. Сингулярные числа и сингулярные векторы матриц

Понятия сингулярных чисел и собственных векторов возникли в матричной алгебре и нашли широкое применение в численном анализе. На этой основе формировалось соответствующее алгоритмическое и программное обеспечение. Как следует из примечания Х.Д. Икрамова к переводу книги Ч. Лоусона и Р. Хенсона [76] по вычислительным методам, в отечественной литературе методы численного решения задач наименьших квадратов обойдены вниманием, исключением являются лишь отдельные главы книг В.В. Воеводина, например [46]. Иными словами, в данном направлении, приведшем к достаточно важным обобщениям, наблюдается определенный дефицит информации, и это касается также компьютерного анализа динамических систем. Вместе с тем, в связи с развитием и широким распространением персональных компьютеров, начиная с девяностых годов компьютерные методы становятся все более популярными.

Поэтому, перед тем как приступить к разбору интересующих нас методов анализа динамических систем, рассмотрим понятия, которые были предложены в вычислительной математике и существенно повлияли в дальнейшем на последующие теоретические изыскания в других областях. В частности, понятие сингулярных чисел матриц было обобщено в работах Гловера [125] и названо ганкелевыми сингулярными числами передаточной функции линейной динамической системы.

Сингулярные числа матриц тесно связаны с разложениями матрицы на более простые составляющие, необходимые при рассмотрении вопросов редукции линейных алгебраических систем. Они могут быть определены аксиоматически и рассматриваться сами по себе безотносительно к указанным разложениям.

Сингулярное число сопровождается понятием соответствующего ему сингулярного вектора или, применительно к динамическим системам, сингулярной функции линейного оператора. Определение таких сингулярных функций полезно привести, ввиду того, что оно недостаточно широко известно. В [76] определение сингулярного вектора матрицы выводится из ее сингулярного разложения. В целях простоты, воспользуемся более классическим подходом. В нем в первую очередь рассматриваются понятия собственного числа  $\lambda$  и собственного вектора  $\mathbf{h}$  матрицы  $\mathbf{A}$ , связанных формулой  $\mathbf{A}\mathbf{h} = \lambda\mathbf{h}$ , которая и положена в основу их широко известного аксиоматического определения.

По определению, собственный вектор матрицы  $\mathbf{A}$  – это такой вектор, который при умножении на нее изменяется с точностью до постоянного коэффициента  $\lambda$ , называемого собственным числом матрицы  $\mathbf{A}$ . Понятия собственного числа и соответствующего ему собственного вектора матрицы устоялись и не нуждаются в более подробных комментариях. Далее, в теории матриц вводится понятие транспонированной матрицы, а в более общем случае – комплексно сопряженной  $\mathbf{A}^*$ . Из двух произведений  $\mathbf{A}^*\mathbf{A}$  и  $\mathbf{A}\mathbf{A}^*$  выбирается то, которое имеет меньшую размерность, и корни квадратные из собственных чисел выбранной матрицы называются сингулярными числами матрицы  $\mathbf{A}$ , а соответствующие им собственные векторы называются сингулярными. Эти очевидно распространенные теперь уже понятия собственных и сингулярных чисел логично продолжить на математические объекты, отличные от матриц, но общие с ними в том, что они конкретизируют те или иные линейные операторы.

Становление общей теории тормозилось тем, что линейные динамические системы не повторяют входной сигнал с точностью до постоянного множителя, а, следовательно, для них нет собственных чисел и соответствующих собственных векторов. Заметим, это не является препятствием к введению сингулярных чисел, что и было сделано в 1984 году Гловером [125].

Гловер не только предложил определение сингулярных чисел передаточной функции динамической системы, но также, опираясь на практические стороны применения сингулярных чисел, используемые в вычислительной математике для редукции систем линейных алгебраических уравнений, разработал алгоритм редукции передаточных функций.

Тем самым, метод редукции систем линейных алгебраических уравнений по сингулярным числам матрицы системы послужил у Гловера сходным задачам редукции динамических систем высокого порядка по сингулярным числам передаточной функции, и понятие, подкрепленное указанным практическим применением, утвердилось.

## 1.2. Сингулярные числа и сингулярные функции динамических систем

Перейдем к более полному описанию линейных динамических систем с тем, чтобы ввести интересующие нас понятия более строго.

Следуя Гловеру [125], рассмотрим линейную стационарную динамическую систему с одним входом и одним выходом, описываемую уравнениями в пространстве состояний

$$\begin{aligned}\dot{\mathbf{x}}(t) &= \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t), \\ y(t) &= \mathbf{C}\mathbf{x}(t),\end{aligned}\tag{1.2.1}$$

где  $\mathbf{x}(t) \in R^n$  – вектор состояния,  $u(t)$ ,  $y(t)$  – входной и выходной сигналы соответственно для каждого  $t \geq 0$ . Передаточная функция системы имеет вид

$$Q(p) = \mathbf{C}(p\mathbf{E} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{B}.\tag{1.2.2}$$

Если собственные значения матрицы  $\mathbf{A}$  расположены строго в левой части комплексной плоскости, можно определить также грамианы управляемости и наблюдаемости, соответственно, как

$$\mathbf{P} = \int_0^{\infty} e^{\mathbf{A}t} \mathbf{B} \mathbf{B}^* e^{\mathbf{A}t} dt, \quad \mathbf{R} = \int_0^{\infty} e^{\mathbf{A}^*t} \mathbf{C}^* \mathbf{C} e^{\mathbf{A}^*t} dt. \quad (1.2.3)$$

Обе указанные выше матрицы могут быть найдены из уравнений Ляпунова вида

$$\mathbf{A} \mathbf{P} + \mathbf{P} \mathbf{A}^* + \mathbf{B} \mathbf{B}^* = 0, \quad \mathbf{A}^* \mathbf{R} + \mathbf{R} \mathbf{A} + \mathbf{C} \mathbf{C}^* = 0.$$

Эти матрицы при линейном преобразовании координат  $\mathbf{z}(t) = \mathbf{T} \mathbf{x}(t)$  меняются конгруэнтно:  $\mathbf{T} \mathbf{P} \mathbf{T}^*$ ,  $\mathbf{T}^{*-1} \mathbf{R} \mathbf{T}^{-1}$ , однако их произведение изменяется преобразованием подобия  $\mathbf{T} \mathbf{P} \mathbf{R} \mathbf{T}^{-1}$ . Следовательно, собственные числа произведения матриц  $\mathbf{P} \mathbf{R}$  не зависят от выбора базиса и являются вход-выходными инвариантами данной линейной динамической системы. Опираясь на это обстоятельство, Гловер предложил следующее определение.

**Определение.** Пусть линейная динамическая система (1.2.1) устойчива, тогда ганкелевы сингулярные значения ее передаточной функции определяются как корни квадратные из собственных чисел матрицы кросс-грамиана

$$\sigma_i(Q(p)) = \{\lambda_i(\mathbf{P} \mathbf{R})\}^{1/2}. \quad (1.2.4)$$

Также, как и при упрощении систем линейных алгебраических уравнений, редукция динамических систем состоит в поиске модели системы более низкого порядка с теми же самыми сингулярными числами, исключая самые малые из них.

В целях упрощения выкладок Гловер вводит в рассмотрение класс односвязных систем с дискретным временем вида

$$\begin{aligned} \mathbf{x}(t+1) &= \tilde{\mathbf{A}} \mathbf{x}(t) + \tilde{\mathbf{B}} u(t), \\ y(t) &= \tilde{\mathbf{C}} \mathbf{x}(t) \end{aligned} \quad (1.2.5)$$

с марковскими параметрами  $\tilde{\mathbf{H}}_k = \tilde{\mathbf{C}} \tilde{\mathbf{A}}^{k-1} \tilde{\mathbf{B}}$ ,  $k = 1, 2, 3, \dots$ , составляющими элементы ганкелевой матрицы  $\mathbf{H}$ . Ганкелева матрица может быть определена произведением матриц  $\mathbf{H} = \mathbf{W}_o \mathbf{W}_c$ , где  $\mathbf{W}_o = [ \mathbf{C}^*, \mathbf{A}^* \mathbf{C}^*, \dots, \mathbf{A}^{*k} \mathbf{C}^*, \dots ]^*$ ,  $\mathbf{W}_c = [ \mathbf{B}, \mathbf{A} \mathbf{B}, \dots, \mathbf{A}^k \mathbf{B}, \dots ]$ , ее ранг меньше или равен порядку системы  $n$ .

Сингулярные значения этой матрицы могут быть вычислены из

$$\sigma_i(\mathbf{H})^2 = \lambda_i(\mathbf{H}^* \mathbf{H}) = \lambda_i(\mathbf{W}_c^* \mathbf{W}_o^* \mathbf{W}_o \mathbf{W}_c) = \lambda_i(\mathbf{W}_c \mathbf{W}_c^* \mathbf{W}_o \mathbf{W}_o^*) = \lambda_i(\mathbf{P}\mathbf{R}), \quad (1.2.6)$$

и, следовательно, ганкелевы сингулярные значения передаточной функции динамической системы совпадают с сингулярными значениями матрицы  $\mathbf{H}$ , что служит основой еще одного определения.

Ганкелева матрица  $\mathbf{H}$  может быть интерпретирована как матрица оператора, осуществляющего отображение пространства входных сигналов в прошлом в выходные сигналы в будущем.

Запишем некоторый вектор  $\mathbf{x}(0) = \mathbf{W}_c [u(-1), u(-2), \dots]^T$ . Пусть при  $t \geq 0$  управление  $u(t) = 0$ , тогда выход  $[y(0), y(1), \dots]^T = \mathbf{W}_o \mathbf{x}(0)$ , что ведет к следующей формуле  $[y(0), y(1), \dots]^T = \mathbf{H} [u(-1), u(-2), \dots]^T$ . Обратим внимание на инверсию отсчетов входного сигнала по отношению к выходному. Выходной сигнал, взятый в качестве входного, на котором реализуется собственное значение  $\mathbf{H}$ , является собственным вектором, соответствующим собственному числу  $\lambda_i(\mathbf{H}^* \mathbf{H}) = \sigma_i(\mathbf{H})^2$ .

Собственные векторы матрицы  $\mathbf{H}$  являются также и ее сингулярными векторами, поскольку она симметрична. Ганкелевы сингулярные значения, следовательно, это сингулярные значения линейного оператора отображения прошлых сигналов в будущую реакцию.

Согласно [125], для моделей (1.2.1) с непрерывным временем ганкелев оператор  $\Gamma_Q$  вводится как оператор отображения  $\Gamma_Q: L^2(0, \infty) \rightarrow L^2(0, \infty)$

$$\Gamma_Q v(t) = \int_0^{\infty} \mathbf{C} e^{\mathbf{A}(t+\tau)} \mathbf{B} v(\tau) d\tau, \quad (1.2.7)$$

Сопряженный ганкелеву оператор вводится как

$$\Gamma_Q^* y(t) = \int_0^{\infty} \mathbf{B}^* e^{\mathbf{A}^*(t+\tau)} \mathbf{C}^* y(\tau) d\tau, \quad (1.2.8)$$

Предположим, что  $\sigma_i$  – сингулярное значение, отвечающее сингулярному вектору  $v(t)$ , совпадающему с собственным вектором  $\Gamma_Q^* \Gamma_Q$ .

**Определение сингулярной функции.** Сингулярной функцией  $v(t)$  (сингулярным вектором) ганкелева оператора  $\Gamma_Q$  называется собственный вектор оператора  $\Gamma_Q^* \Gamma_Q$ , удовлетворяющий условию  $\Gamma_Q^* \Gamma_Q v(t) = \sigma_i^2 v(t)$ .

Данные определения ганкелевых сингулярных значений и сингулярных функций (сингулярных векторов) линейного ганкелева оператора, введенные Гловером [125], естественным образом обобщает аналогичные понятия, применяемые в книге Ч. Лоусона и Р. Хенсона [76]. Они применены для решения сходных по существу задач вычисления степени обусловленности и редукции плохо обусловленных систем. Тем самым, они являются достаточно важными обобщениями и расширениями существующих понятий теории линейных систем на случай динамических объектов, описываемых передаточными функциями.

Напомним, что при определении сингулярных чисел матриц рассматриваются оба произведения  $A^*A$  и  $AA^*$ . При переходе к динамическим системам одно из произведений, сходных этому, образует линейный оператор, описывающий прохождение входного сигнала через исходную и сопряженную системы, а второе – дает матрицу кросс-грамиана, образуемую из произведения грамианов управляемости и наблюдаемости, введенных в теории Калмана. Поэтому сингулярные числа динамической системы определяются также через корни квадратные из собственных чисел матрицы кросс-грамиана.

В рамках этого направления были постулированы и изучены ганкелевы сингулярные числа, ганкелевы сингулярные функции, ганкелева норма передаточной функции [1, 125, 135, 136], каноническая форма Мура (сбалансированная каноническая форма динамической системы) и др., широко используемые при решении задач аппроксимации и редукции математических моделей объектов [7, 81, 133], при синтезе робастных систем методами  $H_\infty$ -теории [122, 126], при решении задач идентификации параметров математических моделей объектов [129-131].

### 1.3. Содержание ганкелева эксперимента с объектом

Из предыдущего следует, что для того, чтобы экспериментально наблюдать действие ганкелева оператора на сигнал  $u(t)$ , заданный на интервале  $(0, T_1)$ , надо развернуть его во времени, перейдя к сигналу  $u(-t)$ , возбудить им систему на интервале  $(-T_1, 0)$ , и зарегистрировать реакцию на интервале  $(0, T_2)$ . Далее указанную последовательность действий будем для краткости называть *ганкелевым экспериментом*.

Ганкелев оператор играет важную роль в современной теории. В отличие от оператора свертки, который отображает текущие входы системы в ее текущие выходы, ганкелев оператор  $\Gamma$  описывает отображение прошлых входов в будущие выходы.

Для системы с импульсной характеристикой  $q(t)$  он описывается также формулой

$$y(t) = \Gamma u(t) = \int_{-\infty}^0 q(t - \tau) u(-\tau) d\tau.$$

Сигнал  $y(t)$ , определяемый этой формулой, можно интерпретировать как реакцию системы при  $t > 0$  на сигнал  $u(-t)$ , подаваемый на вход системы на интервале времени  $(-\infty, 0)$ . На практике длительности сигналов  $u(t)$ ,  $y(t)$  берутся конечными и равными  $T$ , где  $T$  – время успокоения системы.

Записывая в запоминающее устройство (ЗУ) компьютера различные сигналы  $u(t)$  длительности  $T$  и подавая их на вход системы на интервале времени  $(-T, 0)$ , можно экспериментально наблюдать на выходе системы на интервале  $(0, T)$  результат преобразования их с помощью ганкелева оператора в сигналы  $y(t)$ .

На рис. 1.3.1. приведены ганкелевы сингулярные функции системы, заданной передаточной функцией  $Q(p) = \frac{39p + 105p + 250}{(p + 2)(p + 5)}$ .

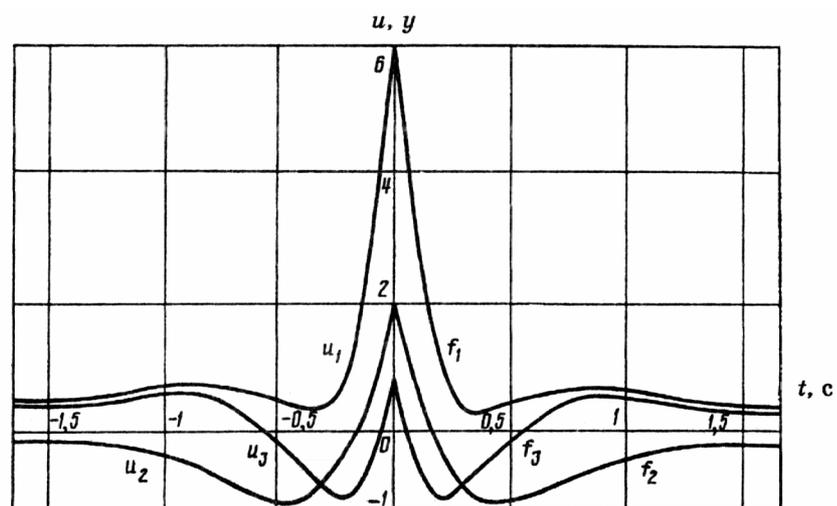


Рис. 1.3.1. Ганкелевы функции скалярной системы.

Значения ганкелевых сингулярных чисел равны  $\lambda_1 = 2$ ,  $\lambda_2 = 1$ ,  $\lambda_3 = -0,5$ . Им соответствуют ганкелевы сингулярные функции  $f_1(t)$ ,  $f_2(t)$ ,  $f_3(t)$ , графики которых показаны на рисунке справа от оси ординат.

Ганкелевы сингулярные функции представляют собой выходные сигналы модели, возбуждаемой при  $t < 0$  сигналами  $u_1(t)$ ,  $u_2(t)$ ,  $u_3(t)$ , являющимися зеркальными отражениями функций  $f_1(t)$ ,  $f_2(t)$ ,  $f_3(t)$  относительно оси ординат. Масштаб графиков  $u_i(t)$  уменьшен в  $\lambda_i$  раз.

В работе [82] исследованы собственные функции ганкелева оператора скалярных систем и сингулярные функции ганкелева оператора многосвязных систем. Эти функции несут существенную информацию о системе и оказываются полезными при анализе ее минимальности, идентифицируемости и диагностируемости. Кроме того, они обладают экстремальными свойствами и могут быть получены как решения специальных оптимизационных задач.

Использование этих методов требует знания математического описания исследуемой системы, например, ее матричной передаточной функции или описания в пространстве состояний. При решении прикладных задач возникает необходимость в отыскании собственных и сингулярных функций ганкелева оператора и при неизвестном описании объекта.

Можно выделить два подхода к нахождению сингулярных чисел – аналитический и экспериментальный. Аналитические методы опираются на соответствующие формулы. Однако для их применения необходимо знать матрицы **A**, **B**, **C** описания системы в пространстве состояний либо матричную импульсную характеристику объекта. Если же математическое описание исследуемого объекта неизвестно, то аналитические методы непосредственно неприменимы.

В таких случаях следует использовать подход, предполагающий разработку методов определения ганкелевых собственных и сингулярных функций путем проведения некоторых вход-выходных экспериментов над объектом, рассматриваемых в диссертации.

Стандартным средством описания линейных динамических систем является оператор свертки. Он характеризует отображение множества входных сигналов, воздействующих на систему на интервале времени  $(0, T)$ , в множество выходных сигналов, рассматриваемых на том же самом интервале. Для системы с импульсной характеристикой  $q(t)$  оператор свертки описывается формулой

$$y(t) = Su(t) = \int_0^t q(t - \tau)u(\tau)d\tau.$$

Такой оператор отвечает режиму работы систем в реальном времени, типичному для большинства задач теории автоматического управления и теории электрических цепей.

Для этого оператора также возможно введение понятий сингулярного числа и сингулярного вектора (функции). Формально это не вызывает особых осложнений, но трудность решаемых при этом задач значительно выше в сравнении со случаем ганкелева оператора. Математическая теория в этой области развита недостаточно полно, а алгоритмы и, тем более, вычислительные методы отсутствуют.

Так, например, в системе MATLAB для вычисления ганкелевых сингулярных чисел и матриц связанного с ними канонического описания динамической системы есть специальная функция **balreal**. Для оператора свертки и других возможных операторов, на которых может быть основан анализ динамической системы в режиме, ином, чем ганкелев эксперимент, нередко более отвечающем практическим условиям, подобного рода программ и функций нет.

В данной диссертации этот вопрос решается, вводятся соответствующие определения, предлагаются алгоритмы и вычислительные методы, реализованные в программном обеспечении автора VISUAL MATLAB.

#### 1.4. Применение сингулярных чисел для идентификации систем

Разработка теории сингулярных чисел динамических систем привела к становлению новых методов идентификации. Ниже приведена примерная форма матриц уравнений пространства состояний динамической системы вида

$$\begin{aligned}\dot{\mathbf{x}}(t) &= \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t), \\ \mathbf{y}(t) &= \mathbf{C}\mathbf{x}(t),\end{aligned}\tag{1.4.1}$$

с двумя входами и тремя выходами из работы Мациевского [129], где

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -\frac{\|\mathbf{B}_1\|^2}{2\sigma_1} & \frac{\sigma_2\mathbf{B}_1\mathbf{B}_2^T - \sigma_1\mathbf{C}_1^T\mathbf{C}_2}{\sigma_1^2 - \sigma_2^2} & \frac{\sigma_3\mathbf{B}_1\mathbf{B}_3^T - \sigma_1\mathbf{C}_1^T\mathbf{C}_3}{\sigma_1^2 - \sigma_3^2} & \frac{\sigma_4\mathbf{B}_1\mathbf{B}_4^T - \sigma_1\mathbf{C}_1^T\mathbf{C}_4}{\sigma_1^2 - \sigma_4^2} \\ \frac{\sigma_1\mathbf{B}_2\mathbf{B}_1^T - \sigma_2\mathbf{C}_2^T\mathbf{C}_1}{\sigma_2^2 - \sigma_1^2} & -\frac{\|\mathbf{B}_2\|^2}{2\sigma_2} & \frac{\sigma_3\mathbf{B}_2\mathbf{B}_3^T - \sigma_2\mathbf{C}_2^T\mathbf{C}_3}{\sigma_2^2 - \sigma_3^2} & \frac{\sigma_4\mathbf{B}_2\mathbf{B}_4^T - \sigma_2\mathbf{C}_2^T\mathbf{C}_4}{\sigma_2^2 - \sigma_4^2} \\ \frac{\sigma_1\mathbf{B}_3\mathbf{B}_1^T - \sigma_3\mathbf{C}_3^T\mathbf{C}_1}{\sigma_3^2 - \sigma_1^2} & \frac{\sigma_2\mathbf{B}_3\mathbf{B}_2^T - \sigma_3\mathbf{C}_3^T\mathbf{C}_2}{\sigma_3^2 - \sigma_2^2} & -\frac{\|\mathbf{B}_3\|^2}{2\sigma_3} & \frac{\sigma_4\mathbf{B}_3\mathbf{B}_4^T - \sigma_3\mathbf{C}_3^T\mathbf{C}_4}{\sigma_3^2 - \sigma_4^2} \\ \frac{\sigma_1\mathbf{B}_4\mathbf{B}_1^T - \sigma_4\mathbf{C}_4^T\mathbf{C}_1}{\sigma_4^2 - \sigma_1^2} & \frac{\sigma_2\mathbf{B}_4\mathbf{B}_2^T - \sigma_4\mathbf{C}_4^T\mathbf{C}_2}{\sigma_4^2 - \sigma_2^2} & \frac{\sigma_3\mathbf{B}_4\mathbf{B}_3^T - \sigma_4\mathbf{C}_4^T\mathbf{C}_3}{\sigma_4^2 - \sigma_3^2} & -\frac{\|\mathbf{B}_4\|^2}{2\sigma_4} \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \\ b_{41} & b_{42} \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \cos(\varphi_{21})\cos(\varphi_{11}) & \cos(\varphi_{22})\cos(\varphi_{12}) & \cos(\varphi_{23})\cos(\varphi_{13}) & \cos(\varphi_{24})\cos(\varphi_{14}) \\ \cos(\varphi_{21})\sin(\varphi_{11}) & \cos(\varphi_{22})\sin(\varphi_{12}) & \cos(\varphi_{23})\sin(\varphi_{13}) & \cos(\varphi_{24})\sin(\varphi_{14}) \\ \sin(\varphi_{21}) & \sin(\varphi_{22}) & \sin(\varphi_{23}) & \sin(\varphi_{24}) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \|\mathbf{B}_1\| \\ \|\mathbf{B}_2\| \\ \|\mathbf{B}_3\| \\ \|\mathbf{B}_4\| \end{pmatrix},$$

где  $\sigma_1 > \sigma_2 > \sigma_3 > \sigma_4 > 0$  – это сингулярные числа динамической системы, коэффициенты матрицы входа  $b_{i1} > 0$ ,  $b_{ij} \in \mathbb{R}$  для  $j > 1$ ,  $-\pi/2 < \varphi_{ij} < \pi/2$  (дополнительно разрешается  $-\pi/2 < \varphi_{1j} < 3\pi/2$ ),  $\mathbf{B}_i = [b_{i1} \ b_{i2}]$ ,  $\mathbf{C}_i$  – это  $i$ - столбец  $\mathbf{C}$ ,  $\|\mathbf{B}_i\| = \sqrt{\mathbf{B}_i\mathbf{B}_i^T}$ .

Эта каноническая форма динамической системы называется сбалансированной, и, как видно, матрица пространства состояний зависит от сингулярных чисел и коэффициентов матриц входа-выхода.

Умение определять сингулярные числа и прочие необходимые параметры из эксперимента дает решение задачи идентификации.

Поиск ганкелевых сингулярных чисел многосвязной системы натурным экспериментом позволяет не только уточнить параметры, но и обоснованно выбрать порядок математической модели, то есть, проводить структурную идентификацию.

Более точно задача такой идентификации может быть сформулирована следующим образом.

Имеется реальный объект с  $r$  входами и  $s$  выходами, удовлетворяющий принципу суперпозиции.

Назовем вход-выходным экспериментом над объектом процедуру подачи на его входы некоторого управляющего воздействия  $\mathbf{u}(t)=[u_1(t), u_2(t), \dots]^T$  и регистрации выходных реакций (отклика)  $\mathbf{y}(t)=[y_1(t), y_2(t), \dots]^T$  на это воздействие.

Требуется разработать метод, позволяющий в результате конечного числа таких экспериментов определить с заданной степенью точности ганкелевы сингулярные числа (и, в ряде случаев, соответствующие сингулярные функции) динамической системы с неизвестным математическим описанием.

Эта тема обсуждается в четвертой главе данной работы, где рассматриваются натурные эксперименты с исследуемым объектом, позволяющие определять ганкелевы сингулярные числа и функции многосвязной системы при неизвестном математическом описании объекта. Предложенный метод применим также и при возможных обобщениях линейного оператора системы.

### 1.5. Вопросы системного анализа условий идентифицируемости

Компьютерный анализ динамических систем опирается не только на идентификационные процедуры, но и на системные критерии идентифицируемости, позволяющие, в соответствии с теорией Калмана, оценить разрешимость идентификационного эксперимента до, собственно, применения процедур параметрической идентификации.

Задача идентификации может трактоваться, в частности, как обратная задача для линейной стационарной системы дифференциальных уравнений. Этот вопрос рассматривается подробно в работах Прасолова А.В. [99, 100]. Прежде всего в них отмечается, что в общей постановке задача восстановления всей матрицы коэффициентов линейной однородной стационарной системы является новой, хотя и простой. Условия ее разрешимости легко проверяемы, что позволяет строить не очень громоздкие компьютерные программы.

Для линейной однородной стационарной системы

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t), \quad (1.5.1)$$

также, как и в случае с ганкелевыми сингулярными числами, в работе [100] приводятся леммы и определения.

Лемма 1. Пусть одна и та же траектория  $\mathbf{x}(t)$  на промежутке  $[a, b]$  описывается двумя системами линейных дифференциальных уравнений:  $\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t)$ ,  $\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{B}\mathbf{x}(t)$ . Если существует набор чисел  $a \leq t_1 < t_2 < \dots < t_n \leq b$  таких, что векторы  $\{\mathbf{x}(t_1), \mathbf{x}(t_2), \dots, \mathbf{x}(t_n)\}$  линейно-независимы, то  $\mathbf{A} = \mathbf{B}$ .

Лемма 2. Если выполнено условие леммы 1, то для некоторого достаточно малого числа  $\Delta$  среди точек разбиения  $[a, b]$  на  $\Delta$ -интервалы  $\tau_k = a + k\Delta$  ( $k = 1, \dots, m$ ) существует набор  $\{\mathbf{x}(t_1), \mathbf{x}(t_2), \dots, \mathbf{x}(t_n)\}$  линейно-независимых векторов.

Пусть имеется таблица чисел  $X_m$ , про которую нам известно, что ее столбец – точка на траектории системы  $X_k = \mathbf{x}(t_k)$ ,  $k \leq m$ , порядок системы  $n < m$ . На основании леммы 1 в этой прямоугольной таблице всегда может быть выделена невырожденная квадратная матрица  $\mathbf{X}$  и матрица  $\mathbf{Y}$ , отличающаяся от  $\mathbf{X}$  сдвигом на один столбец вперед, так что становится возможным выписывание уравнения

$$e^{A\Delta} = \mathbf{Y}\mathbf{X}^{-1}. \quad (1.5.2)$$

Пусть матрица  $\mathbf{S}$  составлена из собственных векторов вещественной матрицы  $\mathbf{A}$  следующим образом: первыми в  $\mathbf{S}$  стоят собственные векторы, отвечающие вещественным собственным числам  $\mathbf{A}$ , а затем стоят парами комплексно сопряженные собственные векторы, соответствующие комплексно-сопряженным комплексным числам.

Пусть диагональная матрица  $\mathbf{D}$  определена так: первыми элементами диагонали пусть будут нули, в таком количестве, сколько вещественных собственных значений у  $\mathbf{A}$  с учетом их кратности, далее следуют парами по диагонали  $k_1$  и  $-k_1$ ,  $k_2$  и  $-k_2$  и т.д. по числу пар комплексно-сопряженных собственных чисел матрицы  $\mathbf{A}$  ( $k_i$  - целые числа).

Лемма 3. Если  $e^{\mathbf{B}} = e^{\mathbf{A}}$ , то

$$\mathbf{B} = \mathbf{A} + S2\pi j\mathbf{D}\mathbf{S}^{-1}, \quad j = \sqrt{-1}. \quad (1.5.3)$$

Из вышеперечисленного следует теорема об идентифицируемости линейных стационарных однородных динамических систем, формулируемая в работе [100] следующим образом.

**Теорема.** Пусть таблица наблюдений  $X_m$  порождена системой (1.5.1) с неизвестной матрицей  $A$ , пусть наблюдения велись через равные интервалы времени  $\Delta > 0$  и среди столбцов таблицы имеется набор  $X$  линейно-независимых векторов  $\{x(t_1), x(t_2), \dots, x(t_n)\}$  и набор  $Y$  смещенных векторов  $\{x(t_2), x(t_3), \dots, x(t_{n+1})\}$ . Тогда, если матрица  $P = YX^{-1}$  логарифмируема, то матрица  $A$  может быть восстановлена с точностью до слагаемого  $S2\pi jDS^{-1}/\Delta$ , где  $S$  – матрица, построенная из собственных векторов  $P$  способом, описанным выше,  $D$  – диагональная матрица, также описанная выше. При этом указанное слагаемое зависит от целочисленных параметров в том количестве, сколько у  $P$  комплексно-сопряженных пар собственных чисел с учетом их кратности.

Как видно, помимо алгоритмов идентификации, вопросам идентифицируемости отводится достаточно серьезное внимание. Это составная часть компьютерного анализа систем, базирующегося на концепции Калмана, и помимо критериев управляемости и наблюдаемости можно вводить сходные с ними системные критерии идентифицируемости, вид которых зависит от наличия той или иной информации об объекте (допустим, в случае измерения производных). Этот вопрос также исследуется в диссертации в заключительной главе, в которой вводятся системные критерии и меры идентифицируемости.

## 1.6. Выводы

Математические методы моделирования систем, элементы их численной реализации и программное обеспечение развиваются и совершенствуются постоянно. Этому способствует появление новых взглядов на теорию систем, появление и развитие новых математических теорий.

В современной теории важное место уделяется ганкелевому эксперименту, идентификации систем по ганкелевым сингулярным числам, анализу идентифицируемости, соответствующим алгоритмам и программам, включая программы визуализации компьютерного эксперимента, что позволяет сделать его наглядным и более легко проверяемым. Помимо ганкелева эксперимента возможно проведение сходных с ним экспериментов, отвечающих другим сходным с ним в определенном смысле операторам. Отсюда возрастает значение классификации, которая могла бы помочь обозреть такие случаи. Этому материалу посвящена следующая глава.

Разработка теории сингулярных чисел динамических систем привело к становлению новых компьютерных методов анализа и идентификации, рассматриваемых, в частности, в работе [129] и других. Такие методы опираются на специальный вид матриц уравнений пространства состояний динамической системы, содержащих сингулярные числа передаточной функции динамической системы в качестве параметров. В диссертации рассматривается направление, связанное с обобщением этого подхода, вводятся сингулярные числа и сингулярные функции операторов для более общих условий эксперимента, чем ганкелев, подробно рассматриваются аналитические, алгоритмические и вычислительные аспекты.

Компьютерный анализ динамических систем опирается не только на процедуры идентификации, но и на критерии идентифицируемости, позволяющие, в соответствии с теорией Калмана, оценить разрешимость идентификационного эксперимента (включая ганкелев и другие эксперименты) до применения процедур идентификации. Это направление также рассматривается в диссертации, определяются некоторые системные критерии и меры идентифицируемости.

Исследование подкрепляется пакетом соответствующего программного обеспечения для проведения компьютерного анализа линейных динамических систем и визуализации экспериментов.