



МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ ИМЕНИ М. В. ЛОМОНОСОВА

Факультет вычислительной математики и кибернетики

Кафедра системного анализа

Егоров Кирилл Юлианович

# Математическое моделирование движений руки, держащей предмет

ВЫПУСКНАЯ КВАЛИФИКАЦИОННАЯ РАБОТА

*Научный руководитель*

к.ф.-м.н., доцент И. В. Востриков

Москва, 2023

# Содержание

<b>1</b>	<b>Введение . . . . .</b>	<b>3</b>
<b>2</b>	<b>Математическое моделирование . . . . .</b>	<b>4</b>
2.1	Планарная модель руки человека . . . . .	4
2.2	Уравнение динамики системы . . . . .	4
2.3	Учёт энергетических затрат . . . . .	6
2.4	Уравнение кинематики системы . . . . .	7
2.5	Дискретизация задачи . . . . .	8
<b>3</b>	<b>Итеративный метод синтеза оптимального управления . . .</b>	<b>9</b>
3.1	Общая идея метода . . . . .	9
3.2	Синтез управления . . . . .	9
3.3	Построение начальной референсной траектории . . . . .	12
3.4	Применение метода для классических задач . . . . .	13
<b>4</b>	<b>Задача отбивания мяча. . . . .</b>	<b>14</b>
4.1	Задача с известным терминальным временем . . . . .	14
4.2	Задача с неизвестным терминальным временем . . . . .	15

# 1 Введение

Тут будет какое-то введение.

## 2 Математическое моделирование

### 2.1 Планарная модель руки человека

Рассмотрим руку человека, держащего стержень. В некотором приближении можно считать, что мы имеем трехсекционный математический маятник. Для каждого из 3-х сочленений нам известны:

1. Масса сочленения  $m_i$ ,  $i = 1, 2, 3$ ;
2. Линейная плотность сочленения  $\rho_i = \rho_i(x)$ ,  $0 \leq x \leq l_i$ ,  $i = 1, 2, 3$ ;
3. Длина сочленения  $l_i$ ,  $i = 1, 2, 3$ ;
4. Угол поворота сочленения  $\theta_i$ ,  $i = 1, 2, 3$  относительно оси абсцисс  $Oe_1$ .

Также считаем, что положение плечевого сустава фиксировано для определенности в точке  $O = (0, 0)$ .

### 2.2 Уравнение динамики системы

Для получения уравнения динамики рассматриваемой физической системы воспользуемся методом Эйлера–Лагранжа [ссылка]. Идея метода состоит в проведении следующих последовательных шагов:

1. Выбор обобщенных координат;
2. Получение выражения для кинетической  $K$  и потенциальной  $\Pi$  энергий системы, записанных в обобщенных координатах;
3. Получение выражения для лагранжиана системы  $\mathcal{L}$ ;
4. Составление системы уравнений движения, соответствующих каждой обобщенной координате.

Обобщенными координатами для нашей системы выберем углы поворота сочленений  $\theta_i$ ,  $i = 1, 2, 3$ . Далее перейдем к выражению энергий через обобщенные координаты.

Для подсчета кинетической энергии воспользуемся теоремой Кёнинга [ссылка куда-то].

**Теорема 1** (Кёнинг). *Кинетическая энергия тела есть энергия поступательного движения центра масс плюс энергия вращательного движения относительно центра масс*

$$K = \frac{1}{2}m\|v_c\|^2 + \frac{1}{2}\omega^T I \omega, \quad (1)$$

где  $m$  — полная масса тела,  $I$  — тензор инерции тела,  $v_c$  — линейная скорость центра масс,  $\omega$  — скорость вращения тела относительно центра масс.

Далее в работе мы будем полагать, что каждое из сочленений представляет собой однородный стержень длины  $l_i$  массы  $m_i$ . В таком случае получаем следующие значения для положения центра масс  $c^i \in \mathbb{R}^2$   $i$ -ого сочленения:

$$c^i = \begin{bmatrix} \sum_{j=1}^{i-1} l_j \cos \theta_j + \frac{l_i}{2} \cos \theta_i \\ \sum_{j=1}^{i-1} l_j \sin \theta_j + \frac{l_i}{2} \sin \theta_i \end{bmatrix}.$$

Выражения для момента инерции и скорости вращательного движения относительно центра масс для стержня получаются соответственно:

$$I_i = \int_{(m_i)} r^2 dm = \rho_i \int_{(l_i)} r^2 dl = \frac{m_i l_i^2}{12},$$

$$\omega_i = 2\dot{\theta}_i.$$

Потенциальная энергия  $i$ -ого сочленения рассчитывается по формуле

$$\Pi_i = m_i g c_2^i,$$

где  $g \approx 9,8$  — ускорение свободного падения на поверхности Земли.

Общая кинетическая и потенциальная энергии системы рассчитываются как сумма энергий каждого из сочленений:

$$K = \sum_{i=1}^3 K_i = \sum_{i=1}^3 \left( \frac{m_i \|\dot{c}^i\|^2}{2} + \frac{m_i l_i^2 |\dot{\theta}_i|^2}{6} \right),$$

$$\Pi = \sum_{i=1}^3 \Pi_i = \sum_{i=1}^3 m_i g c_2^i.$$

Теперь введём лагранжиан системы

$$\mathcal{L} = K - \Pi$$

и построим систему уравнений Эйлера–Лагранжа [ссылка]:

$$\frac{d}{dt} \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \dot{\theta}_i} - \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \theta_i} = \tau_i, \quad i = \overline{1, 3}, \quad (2)$$

где  $\tau_i$  — момент силы, действующий на  $i$ -ое сочленение, который доступен для управления.

Продифференцировав члены из левой части уравнения (2), получим уравнение динамики для рассматриваемой системы:

$$M(\theta)\ddot{\theta} + L(\theta, \dot{\theta}) = \tau, \quad (3)$$

где  $M(\theta) = M^T(\theta) \in \mathbb{R}^{3 \times 3} > 0$  — матрица инерции системы,  $L(\theta, \dot{\theta}) \in \mathbb{R}^3$  — вектор центробежных и кореолисовых сил.

## 2.3 Учёт энергетических затрат

Биологическое движение требует обработки большого количества информации.

Сюда можно добавить воды.

Моторно-двигательная система как результат эволюции и обучения строит движение в соответствии с принципом оптимальности [ссылка].

**Утверждение 1** (Биологический принцип оптимальности). *Выбираемые нервной системой схемы движения являются оптимальными для поставленной задачи.*

В работе [ссылка] было показано, что оптимизации проводятся с целью уменьшения затрат энергии. Однако общего подхода к формализации энергетических затрат пока не выработано. Так, например, в работе [ссылка] предлагается минимизировать *рывок* схвата, то есть

$$J = \int_{t_0}^{t_1} \left\| \frac{d^3 e^3}{dt^3} \right\|^2 dt \longrightarrow \min,$$

а в работе [ссылка] — изменение крутящего момента:

$$J = \int_{t_0}^{t_1} \left\| \frac{d\tau}{dt} \right\|^2 dt \longrightarrow \min. \quad (4)$$

Причём, существуют и другие менее популярные варианты [ссылка].

Мы будем использовать для формализации энергетических затрат выражение (4), так как оно напрямую зависит от динамики руки и, вероятно, лучше предсказывает траектории биологического движения.

## 2.4 Уравнение кинематики системы

Рассмотрим расширенное фазовое пространство. Введем состояние системы как

$$x = [\theta \ \dot{\theta} \ \tau]^T \in \mathbb{R}^7.$$

Тогда уравнение динамики системы (3) можно переписать в виде системы однородных дифференциальных уравнений

$$\dot{x} = A(x) + Bu, \quad (5)$$

где

$$A(x) = \begin{bmatrix} x_2 \\ M^{-1}(x_1)(x_3 - L(x_1, x_2)) \\ 0 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

Считаем, что для данной системы поставлена задача Коши, то есть нам известно начальное состояние системы:

$$x(t_0) = x^0. \quad (6)$$

*Замечание 1.* Отметим, что получившаяся функция  $A(x)$  бесконечное число раз непрерывно дифференцируема всюду.

*Замечание 2.* Отметим также, что для выполнения достаточных условий существования и единственности решения Каратеодори для задачи Коши (5)-(6) управление  $u(\cdot)$  достаточно брать из класса измеримых на рассматриваемом отрезке  $t_0 \leq t \leq t_1$  функций.

Для задачи Коши (5)-(6) поставим задачу поиска управления  $u(\cdot) \in \mathcal{U} \subset U[t_0, t_1]$ , минимизирующего функционал вида:

$$J = q^{final}(x(t_1)) + w_1 \int_{t_0}^{t_1} q(x(t)) dt + w_2 \int_{t_0}^{t_1} r(u(t)) dt, \quad (7)$$

где  $q^{final}(\cdot)$ ,  $q(\cdot)$  отвечают за терминальное и фазовые ограничения соответственно и выбираются в зависимости от конкретной постановки задачи, а  $r(\cdot)$  отвечает за энергетические затраты и в соответствии с (4) равна:

$$r(u) = \|u\|^2,$$

а  $w_1, w_2$  — веса соответствующих критериев для данной многокритериальной задачи.

## 2.5 Дискретизация задачи

Тут уже чувствуется, что буквы начали повторяться.

Для удобства дальнейших рассуждений дискретизируем задачу (5)-(6)-(7) по времени  $t_0 \leq t \leq t_1$ . Для этого введем равномерную сетку с шагом  $\Delta t$ :

$$\{t_i\}_{i=0}^{N+1}, \quad t_0 = t_0, \quad t_N = t_1, \quad t_{i+1} - t_i = \Delta t.$$

Тогда, сузив класс допустимых управлений до кусочно-постоянных, получаем дискретный вариант рассматриваемой задачи Коши (5)-(6):

$$\begin{cases} x^{k+1} = f(x^k, u^k), \\ x^0 = x^0, \end{cases} \quad (8)$$

где  $f(x^k, u^k) = \Delta t(A(x^k) + Bu^k) + x^k$ .

При этом функционал (7) для дискретной задачи приобретет вид

$$J = q^{N+1}(x^{N+1}) + w_1 \sum_{i=0}^N \Delta t q(x^i) + w_2 \sum_{i=0}^N \Delta t r(u^i). \quad (9)$$



## 3 Итеративный метод синтеза оптимального управления

### 3.1 Общая идея метода

Есть хорошо разработанная теория для решения интегральных линейно-квадратичных задач. Большинство работ, посвященных управлению нелинейными системами, предлагают линеаризацию задачи с потерей физического смысла управления (давайте минимизировать то, что мы умеем минимизировать). Поэтому далее предложен метод, который решает эту проблему. Общая идея метода схожа с идеей метода дифференциального динамического программирования.

Метод итеративный.

1. Предположим, что на  $k$ -ой итерации мы имеем некоторое *референсное* управление  $\bar{u}^k$  и соответствующую ему референсную траекторию  $\bar{x}^k$ .
2. Линеаризуем систему и функционал качества в окрестности референсной траектории и построим поправку  $\delta u$  для референсного управления  $\bar{u}^{k+1} = \bar{u}^k + \delta u$ .
3. Используем поправленное управление в качестве референсного на следующей итерации алгоритма.

Критерий остановки алгоритма, если  $|J(u^k) - J(u^{k-1})| < \varepsilon$  для некоторого заданного наперед  $\varepsilon > 0$ .

### 3.2 Синтез управления

Допустим мы имеем некоторое референсное управление  $\bar{u}$  и соответствующую ему референсную траекторию  $\bar{x}$ . Введем обозначения:

$$f_x^k = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{(\bar{x}^k, \bar{u}^k)}, \quad f_u^k = \left. \frac{\partial f}{\partial u} \right|_{(\bar{x}^k, \bar{u}^k)},$$

$$q^k = q(\bar{x}^k), \quad q_x^k = \left. \frac{\partial q}{\partial x} \right|_{\bar{x}^k}, \quad q_{xx}^k = \left. \frac{\partial^2 q}{\partial x^2} \right|_{\bar{x}^k},$$

$$r^k = r(\bar{u}^k), \quad r_x^k = \left. \frac{\partial r}{\partial u} \right|_{\bar{u}^k}, \quad r_{xx}^k = \left. \frac{\partial^2 r}{\partial u^2} \right|_{\bar{u}^k}.$$

Тогда, линеаризуя вдоль референсной траектории задачу Коши (8) и строя квадратичную аппроксимацию вдоль той же траектории функционала качества (9), получаем следующую задачу:

$$\begin{cases} \delta x^{k+1} = f_x^k \delta x + f_u^k \delta u \\ \delta x^0 = 0. \end{cases} \quad (10)$$

$$\begin{aligned} J = q^{N+1} + q_x^{N+1} \tilde{x}^{N+1} + \frac{1}{2} \langle \tilde{x}^{N+1}, q_{xx}^{N+1} \tilde{x}^{N+1} \rangle + \\ + \sum_{k=1}^N \left[ q^k + q_x^k \tilde{x}^k + \frac{1}{2} \langle \tilde{x}^k, q_{xx}^k \tilde{x}^k \rangle \right] + \\ + \sum_{k=1}^N \left[ r^k + r_u^k \tilde{u}^k + \frac{1}{2} \langle \tilde{u}^k, r_{uu}^k \tilde{u}^k \rangle \right], \end{aligned} \quad (11)$$

где  $\tilde{x}^k = \bar{x}^k + \delta x^k$ ,  $\tilde{u}^k = \bar{u}^k + \delta u^k$ .

Построим гамильтониан для задачи (10)-(11):

$$\begin{aligned} H_k = q^k + q_x^k \tilde{x}^k + \frac{1}{2} \langle \tilde{x}^k, q_{xx}^k \tilde{x}^k \rangle + \\ + r^k + r_u^k \tilde{u}^k + \frac{1}{2} \langle \tilde{u}^k, r_{uu}^k \tilde{u}^k \rangle + \\ + (\lambda^{k+1})^T (f_x^k \delta x^k + f_u^k \delta u^k), \end{aligned} \quad (12)$$

где  $\lambda^{k+1}$  — мультипликаторы Лагранжа.

Оптимальное управление  $\delta u$  должно удовлетворять необходимому условию  $\frac{\partial H_k}{\partial u^k} = 0$ :

$$r_u^k + r_{uu}^k (\bar{u}^k + \delta u^k) + (f_u^k)^T \lambda^{k+1} = 0.$$

что дает следующее выражение для поправки:

$$\delta u^k = -(r_{uu}^k)^{-1} [(f_u^k)^T \lambda^{k+1} + r_u^k] - \bar{u}^k. \quad (13)$$

При этом имеет силу сопряженная задача:

$$\begin{cases} \lambda^k = (f_x^k)^T \lambda^{k+1} + q_x^k + q_{xx}^k (\bar{x}^k + \delta x^k) \\ \lambda^{N+1} = q_x^{N+1} + q_{xx}^{N+1} (\bar{x}^{N+1} + \delta x^{N+1}). \end{cases} \quad (14)$$

Из (13) и (14) вытекает

$$\begin{bmatrix} \delta x^{k+1} \\ \lambda^k \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} f_x^k & -f_u^k(r_{uu}^k)^{-1}(f_u^k)^T \\ q_{xx}^k & (f_x^k)^T \end{bmatrix}}_{\Phi^k} \begin{bmatrix} \delta x^k \\ \lambda^{k+1} \end{bmatrix} + \underbrace{\begin{bmatrix} -f_u^k(r_{uu}^k)^{-1}r_u^k \\ q_x^k \end{bmatrix}}_{\Gamma^k}. \quad (15)$$

Предположим, что мультипликаторы  $\lambda$  имеют следующую аффинную форму относительно фазовой переменной  $\delta x$

$$\lambda^k = S_k \delta x^k + v^k$$

Теперь мы можем доказать следующую теорему.

**Теорема 2.** *Оптимальная поправка  $\delta u$  для задачи (10)-(11) вычисляется как*

$$\delta u^k = -(r_{uu}^k + (f_u^k)^T S_{k+1} f_u^k)^{-1} ((f_u^k)^T S_{k+1} f_u^k \delta x + v^{k+1} + r_u^k), \quad (16)$$

где  $S_k$  и  $v^k$  высчитываются в обратном времени как

$$\begin{aligned} S_k &= \Phi_{21}^k + \Phi_{22}^k S_{k+1} (I - \Phi_{12}^k S_{k+1})^{-1} \Phi_{11}^k, \\ v^k &= \Phi_{22}^k S_{k+1} (I - \Phi_{12}^k S_{k+1})^{-1} (\Phi_{12}^k v^{k+1} + \Gamma_1^k) + \Phi_{22}^k v^{k+1} + \Gamma_2^k \end{aligned} \quad (17)$$

с граничными условиями

$$\begin{aligned} S_{N+1} &= q_{xx}^{N+1}, \\ v^{N+1} &= q_x^{N+1} + q_{xx}^{N+1} \bar{x}^{N+1}. \end{aligned} \quad (18)$$

**Д о к а з а т е л ь с т в о.**

Тут будет много формул, которые будут следовать из предыдущих формул, и при этом докажут верхнее утверждение. ■

*Замечание 3.* Данная теорема не учитывает возможные ограничения на управление, которые естественным образом возникают для данной задачи. Далее мы будем считать, что задано некоторое поточечное ограничение на управление  $u^k \in \mathcal{U}^k$ . В этом случае, мы будем считать домножать поправку на некоторую величину  $\eta$ , такую что  $u^k + \eta \delta u^k \in \partial \mathcal{U}^k$ .

Добавить замечание, почему только  $r_{uu}$  должна быть  $> 0$  — типа лемма об обращении матриц.

Не забыть, что так как метод итеративный, нет надобности рассматривать большую систему с уравнение наблюдаемости, так как это предполагало бы, что каждая итерация алгоритма производится не на компьютере, где с наблюдаемостью все хорошо, а на настоящем человеке.

### 3.3 Построение начальной референсной траектории

Очевидно, что скорость что можно сильно увеличить скорость сходимости предложенного метода выбором некоторой начальной референсной траектории, близкой к оптимальной. При этом изначальное референсное управление должно строиться *быстро*. В данном разделе предложено построение такой траектории.

Все еще мы умеем хорошо строить управление для интегральных линейно-квадратичных задач. Поэтому приведем систему (8) к линейной заменой управления:

$$\tilde{u} = M^{-1}(x_1)(\tau - L(x_1, x_2)). \quad (19)$$

Тогда в фазовом пространстве  $\tilde{x} = [x_1 \ x_2] \in \mathbb{R}^6$  задача Коши примет вид

$$\begin{cases} \tilde{x}^{k+1} = \underbrace{\text{diag}\{I \ O\}}_{A_{\text{ref}}} \tilde{x}^k + \underbrace{\text{diag}\{O \ I\}}_{B_{\text{ref}}} \tilde{u}^k \\ \tilde{x}^0 = x^0. \end{cases} \quad (20)$$

Для задачи Коши (20) поставим задачу достижения целевого состояния  $x^* \in \mathbb{R}^6$ :

$$J_{\text{ref}} = \|\tilde{x}^{N+1} - x^*\|^2 + \sum_{k=1}^N \|\tilde{u}^k\|^2 \longrightarrow \min. \quad (21)$$

*Замечание 4.* Для того, чтобы использовать данную траекторию, как референсную для задачи (8)-(9), необходимо, чтобы конечное состояние  $x^*$  минимизировало терминальную часть функционала качества исходной задачи (9).

*Замечание 5.* С физической точки зрения решение данной задачи минимизирует угловые ускорения сочленений руки. Таким образом результирующая траектория будет самой плавной из возможных. Кажется естественным, чтобы такая траектория входило в множество допустимых управлений для исходной задачи.

*Замечание 6.* Решив эту задачу, мы легко можем получить соответствующее управление для исходной задачи по формуле

$$\tau^k = M(x_1^k)\tilde{u}^k + L(x_1^k, x_2^k) \implies u^k = \frac{\tau^{k+1} - \tau^k}{\Delta t}. \quad (22)$$

**Теорема 3.** *Оптимальное управление для задачи (ссылка) задаётся*

$$\tilde{u}^k_* = -[I + B_{\text{ref}}^T P_k B_{\text{ref}}] B_{\text{ref}}^T P_k A_{\text{ref}} \tilde{x}, \quad (23)$$

где матрицы  $P_k = P_k^T > 0$  можно найти в обратном времени из соотношений

$$\begin{aligned} P_{k-1} &= A_{\text{ref}}^T P_k A_{\text{ref}} - A_{\text{ref}}^T P_k B_{\text{ref}} (I + B_{\text{ref}}^T P_k A_{\text{ref}}) P_k A_{\text{ref}}, \\ P_{N+1} &= I. \end{aligned} \quad (24)$$

**Д о к а з а т е л ь с т в о .**

Пользуемся методом динамического программирования. Строим функцию цены. Предполагаем что-то, получаем результат. Готово. ■

### 3.4 Применение метода для классических задач

Тут будут примеры с картинками, как данный метод применяется для задач:

- Перехода в целевое состояние
- Перехода в целевое положение схвата
- Обход препятствия

## 4 Задача отбивания мяча

### 4.1 Задача с известным терминальным временем

Теперь формализуем отбитие мяча. Рассмотрим точечное тело массы  $m$ , летящее в пространстве по некоторому заранее известному закону  $\hat{x}(t)$ . Поставим задачу оптимального отбивания этого мяча.

Допустим, что нам известно оптимальное время отбития  $t_1$ . Пусть в терминальный момент времени  $t_1$  мяч находится в точке  $e^* = \hat{x}(t_1)$ . В таком случае нам необходимо формализовать два терминальных условия:

1. Условие на соприкосновение третьего сочленения системы с мячом,
2. Условие на необходимую приобретённую мячом скорость, после соприкосновения.

Рассмотрим эти условия по-отдельности. Формализация первого условия следует из геометрических свойств задачи:

$$J_{\text{сопр.}} = \|e^2 - e^*\| + \|e^3 - e^*\|. \quad (25)$$

Для формализации второго условия выпишем закон сохранения импульса для системы «третье сочленение–мяч»: **Выписать так это дурацкое уравнение, которое никак не выходит.** Таким образом, в предположении что **что-то там** получаем следующее условие:

$$J_{\text{скор.}} = \|\dot{e} - \dot{e}^{\text{target}}\|^2, \quad (26)$$

где  $e$  — координата точки, лежащей на третьем сочленении, удаленной от точки соединения на  $\|e^2 - e^*\|$ .

Причем первый критерий должен считаться более приоритетным, то есть

$$w_{\text{сопр.}} > w_{\text{скор.}}$$

Для построения референсной траектории выбирается терминальное положение таким образом, чтобы центр третьего сочленения касался мяча с заданной скоростью, то есть

формула для  $\theta = \theta(e^*)$  через много синусов

## 4.2 Задача с неизвестным терминальным временем

К сожалению общего метода для решения задач с неизвестным концом нет. В работе [ссылка] рассматривается вариант без интегрального условия. В работах [ссылка], [ссылка] — строятся итеративные поправки на конечное время в предположении, что терминальное условие обращается в ноль конечное число раз.

В нашем же случае ничего не остается, кроме как устроить полный перебор терминального времени, и решения предыдущей задачи заново. Тем не менее данный подход не лишен достоинств: его можно легко распараллелить.

Пусть  $\hat{t}_0 < \hat{t}_1 \in \{t | x(t) \cap \mathcal{B}_0(\sum_{i=1}^3 l_i)\}$ . Таких точек действительно две, если мы рассматриваем движение мяча, как тела, летящего под углом к горизонту. Тогда получим  $M$  задач, каждую из которых мы решаем независимо.

## Список литературы

- [1] Беллман Р. *Динамическое программирование*. М.: Изд-во иностр. лит., 1960, 400с.
- [2] Егоров А. И. *Уравнения Риккати*. М.: Физматлит, 2001, 320с.
- [3] Красовский Н. Н. *Теория управления движением*. М.: Наука, 1968.
- [4] Филиппов А. Ф. *Дифференциальные уравнения с разрывной правой частью*. М.: Наука, Москва, 1985.
- [5] Johan Nilsson. *Real-Time Control Systems with Delays*. Lund Institute of Technology, 1998.
- [6] Ruba M. K. Al-Mulla Hummadi *Simulation Of Optimal Speed Control For a Dc Motor Using Linear Quadratic Regulator (LQR)*. Juornal of Engineering, Number 3, Volume 18 march 2012, Baghdad.