

Московский государственный университет имени М. В. Ломоносова Факультет вычислительной математики и кибернетики Кафедра системного анализа

# Отчёт по практикуму

# «Линейная Задача Быстродействия»

Студент 315 группы В. А. Сливинский

Руководитель практикума к.ф.-м.н., доцент П.А. Точилин

# Содержание

| 1            | Постановка задачи                            |  | 3  |
|--------------|--|--|----|
|              | 1.1  | Общая формулировка задачи  | 3  |
|              | 1.2  | Формальная постановка задачи   |    |
| <b>2</b>     | Некоторые необходимые теоретические выкладки |  | 5  |
|              | 2.1  | Принцип максимума  | 5  |
|              | 2.2  | Исследование сопряжённой системы                                     |    |
|              | 2.3  | Выделение управлений и траекторий, «подозрительных» на оптимальные . |    |
|              | 2.4  | Оценка погрешности   | 6  |
| 3            | Опи  | исание численного метода   | 8  |
| 4            | Примеры                                      |  | 9  |
|              | 4.1  | Локальное и глобальное улучшение                                     | 9  |
|              | 4.2  | Неоднородная система   |    |
|              | 4.3  | Разрыв по времени  | 14 |
|              | 4.4  | Система с вырожденной матрицей                                       | 15 |
| $\mathbf{C}$ | писо   | к литературы   | 17 |

## 1 Постановка задачи

### 1.1 Общая формулировка задачи

Задана линейная система ОДУ:

$$\dot{x} = Ax + u + f, \ t \in [t_0, +\infty) \tag{1.1}$$

Здесь,  $x, f \in \mathbb{R}^2$ ,  $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ ,  $u \in \mathbb{R}^2$ . Кроме того, на управление u наложено дополнительное ограничение  $u \in \mathcal{P}$ . Пусть  $\mathcal{X}_0$  — начальное множество значений фазового вектора,  $\mathcal{X}_1$  — целевое множество значений фазового вектора. Для заданных множеств  $\mathcal{X}_0$ ,  $\mathcal{X}_1$ ,  $\mathcal{P}$  необходимо решить задачу быстродействия, т.е. найти минимальное время T > 0, за которое траектория системы, выпущенная в момент времени  $t_0$  из некоторой точки множества  $\mathcal{X}_0$ , может попасть в некоторую точку множества  $\mathcal{X}_1$ .

$$\mathcal{P} = p + \{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 : 9x_1^2 + 4x_2^2 \leqslant r\}, \ p \in \mathbb{R}^2;$$
(1.2)

$$\mathcal{X}_0 = \{x_0\}; \tag{1.3}$$

$$\mathcal{X}_1 = \left\{ x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 : a(x_1 - x_{11})^2 + b|x_2 - x_{12}| \leqslant c \right\}, \ a, b, c > 0.$$
 (1.4)

Требуется:

- 1. Написать в среде Matlab программу с пользовательским интерфейсом, которая по заданным значениям параметров  $A, f, t_0, r, p, x_0, a, b, c, x_{11}, x_{12}$  определяет, разрешима ли задача (1.1). Если задача разрешима, программа должна (приближённо) найти значение T и построить графики компонент оптимального управления, оптимальной траектории, сопряжённых переменных. Кроме того, программа должна допускать возможность улучшения решения, как локальным, так и глобальным методами.
- 2. Для различных значений параметров (в том числе, для различных собственных значений матрицы A) провести анализ системы (1.1), численно решить задачу и построить соответствующие графики.

### 1.2 Формальная постановка задачи

- 1. Провести необходимые исследования системы (1.1) и привести сопутствующие теоретические выкладки;
- 2. Разработать и описать численный метод решения задачи и возникающих подзадач;
- 3. Реализовать на языке MATLAB программу, удовлетворяющую условиям из 1.1 и реализующую численный метод из пункта 2. Для этого, реализовать:
  - Пользовательский интерфейс ввода исходных данных;
  - Алгоритм поиска управлений и траекторий, подозрительных на оптимальные, а также алгоритм отбора из них оптимальных (при наличии таковых);
  - Алгоритм и интерфейс построения требуемых графиков;
  - Алгоритм локального и глобального улучшения решения;
  - Алгоритм сохранения и загрузки промежуточных данных, значений параметров и полученных ответов.
- 4. Построить, используя написанную программу, графики для различных значений параметров

# 2 Некоторые необходимые теоретические выкладки

### 2.1 Принцип максимума

Прежде всего, установим принцип максимума Понтрягина в следующей формулировке:<sup>1</sup>

### Принцип Максимума Понтрягина (В формулировке из [2])

Пусть  $(u^*(\cdot), x^*(\cdot))$  — оптимальная пара.

Тогда существует  $\psi(t) \in AC[t_0, t_1], \psi(t) \neq 0 \ \forall t \in [t_0, t_1]$ :

$$\dot{\psi} = -A^T \psi \tag{2.1}$$

$$\langle Bu^*(t), \psi(t) \rangle = \rho(\psi(t)|B\mathcal{P})$$
 (2.2)

$$\langle \psi(t_0), x^*(t_0) \rangle = \rho(\psi(t_0)|\mathcal{X}_0) \tag{2.3}$$

$$\langle -\psi(t_1), x^*(t_1) \rangle = \rho(-\psi(t_1)|\mathcal{X}_1) \tag{2.4}$$

Систему (2.1) называют сопряжённой системой, её решение  $\psi=\psi(t)-$  сопряжёнными переменными, а условия (2.3) и (2.4)- условиями трансверсальности. Условие (2.2) позволяет выделить из всех возможных управлений семейство «подозрительных» на оптимальные.

### 2.2 Исследование сопряжённой системы

Для того, чтобы однозначно определить решение системы (2.1), нам необходимо присовокупить к ней некоторые начальные условия. Мы, для удобства решения, будем рассматривать  $\psi(t_0) = \psi_0$ . В результате получим задачу Коши для сопряжённой системы:

$$\begin{cases} \dot{\psi}(t) = -A^T \psi(t), \ t \in [t_0, t_1] \\ \psi(t_0) = \psi_0 \end{cases}$$
 (2.5)

Тогда, решение этой системы представимо в виде:

$$\psi(t) = e^{-A^T(t-t_0)}\psi_0 \tag{2.6}$$

# 2.3 Выделение управлений и траекторий, «подозрительных» на оптимальные

Условие (2.2), в силу свойств скалярного произведения, можно переписать в следующем виде:

$$\langle B^T \psi(t), u^*(t) \rangle = \rho(B^T \psi(t) | \mathcal{P})$$

В свою очередь, раскрыв определение опорной функции множества  $\mathcal{P}$  в направлении  $B^T \psi(t)$ , окончательно получим:

$$\langle B^T \psi(t), u^*(t) \rangle = \sup_{u(t) \in \mathcal{P}} \langle B^T \psi(t), u(t) \rangle$$
 (2.7)

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Доказательство приведено, например, в [3]

Заметим, что множество  $\mathcal{P}$  (см. (1.2)) есть эллипсоид  $\mathcal{E}(p,P)$ , где  $P=\left(\begin{smallmatrix} \frac{r}{9} & 0\\ 0 & \frac{r}{4} \end{smallmatrix}\right)$  — матрица конфигурации. Учтём также, что B=E; из [1] известно, что решение  $u^*(t)$  уравнения (2.7) представимо в виде:

$$u^*(t) = p + \frac{P\psi(t)}{\sqrt{\langle \psi(t), P\psi(t) \rangle}}$$
 (2.8)

Данное выражение корректно, так как  $\psi(t) \neq 0$  для любого допустимого t, а  $P \neq 0$ . Кроме того, оно показывает, что для каждого  $\psi_0$  существует единственное «подозрительное» на оптимальное управление.

С учётом того, что множество  $\mathcal{X}_0$  состоит из одной точки (см. (1.3)) и первого условия трансверсальности (2.3), любая «подозрительная» на оптимальную траектория  $x^*(t)$  выходит из точки  $x_0$ , т.е.  $x^*(t_0) = x_0$ . Тогда, подстановкой в (1.1) недостающих значений из (2.8), (2.6) и значения  $x^*(t_0) = x_0$  окончательно получим систему:

$$\begin{cases} \dot{x}^*(t) = Ax^*(t) + u^*(t) + f, \ t \in [t_0, +\infty) \\ x^*(t_0) = x_0 \\ u^*(t) = p + \frac{P\psi(t)}{\sqrt{\langle \psi(t), P\psi(t) \rangle}} \\ \psi(t) = e^{-A^T(t-t_0)}\psi_0 \end{cases}$$
(2.9)

Решение данной системы  $x^*(t)$  есть траектория, «подозрительная» на оптимальную, соответствующая управлению  $u^*(t)$  из (2.8). Заметим, что и это управление  $u^*(t)$ , и соответствующая ему траектория  $x^*(t)$  однозначно определяются (при фиксированных параметрах из 1.1) лишь значением  $\psi(t_0) = \psi_0$ .

#### 2.4 Оценка погрешности

Поскольку численное решение задачи сопряжено с погрешностью, требуется ввести некоторую меру погрешности условия трансверсальности на правом конце (2.4): оно равносильно сонаправленности вектора  $-\psi(t_1)$  и вектора внешней единичной нормали к границе множества  $\mathcal{X}_1$  в точке  $x^*(t_1)$ . Множество  $\mathcal{X}_1$  представляет собой область, заключённую внутри двух парабол; для удобства, перепишем (1.4) в следующем виде:

$$\mathcal{X}_1 = \left\{ x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 : \frac{a}{b} (x_1 - x_{11})^2 - (\frac{c}{b} - x_{12}) \leqslant x_2 \leqslant x_{12} + \frac{c}{b} - \frac{a}{b} (x_1 - x_{11})^2 \right\}, \ a, b, c > 0.$$

Отсюда явно видно, что эти две параболы пересекаются в точках  $(x_{11} \pm \sqrt{\frac{c}{a}}, x_{12})$  Уравнение касательной к верхней параболе в точке  $(x_1^0, x_2^0)^1$ :

$$x_2 - x_2^0 = -\frac{2a}{b}(x_1^0 - x_{11})(x_1 - x_1^0)$$
$$\frac{2a}{b}(x_1^0 - x_{11})(x_1 - x_1^0) + (x_2 - x_2^0) = 0;$$

 $<sup>^1</sup>$ Здесь и далее, по понятным причинам, предполагаем, что точка  $(x_1^0, x_2^0)$  принадлежит границе множества  $\mathcal{X}_1$ 

Отсюда, вектор нормали  $\vec{n}_u$  и единичной нормали  $\vec{\nu}_u$  к верхней параболе в точке  $(x_1^0, x_2^0)$ :

$$\vec{n}_u = \left(\frac{2a}{b}(x_1^0 - x_{11}), 1\right)$$

$$\vec{\nu}_u = \frac{\vec{n}}{\|n\|}$$

Аналогично, для нижней параболы имеем:

$$\vec{n}_l = \left(\frac{2a}{b}(x_1^0 - x_{11}), -1\right)$$

$$\vec{\nu}_l = \frac{\vec{n}}{\|n\|}$$

Таким образом, запишем общую формулу для внешней нормали к границе множества  $\mathcal{X}_1$  в точке  $(x_1^0, x_2^0)$ , при условии, что  $(x_1^0, x_2^0) \neq (x_{11} \pm \sqrt{\frac{c}{a}}, x_{12})$ :

$$\vec{n} = \begin{cases} \left(\frac{2a}{b}(x_1^0 - x_{11}), 1\right) & \text{если } x_2^0 > x_{12} \\ \left(\frac{2a}{b}(x_1^0 - x_{11}), -1\right) & \text{если } x_2^0 < x_{12} \end{cases}$$
 (2.10)

Отметим, что в точках пересечения парабол  $(x_{11} \pm \sqrt{\frac{c}{a}}, x_{12})$  граница множества  $\mathcal{X}_1$  не является гладкой, следовательно, существует целый сектор направлений, по которым выполняется условие (2.4).

В качестве меры погрешности в случае, если  $x^*(t_1)=\left(x_{11}\pm\sqrt{\frac{c}{a}},\,x_{12}\right)$  возьмём модуль синуса угла между  $-\psi(t_1)$  и вектором внешней нормали к границе (2.10), а если  $x^*(t_1)=\left(x_{11}\pm\sqrt{\frac{c}{a}},\,x_{12}\right)^1$  — модуль синуса угла отклонения от соответстующего сектора «нормалей» (или 0, если  $-\psi(t_1)$  лежит в этом секторе). Для нахождения модуля синуса угла между векторами воспользуемся основным тригонометрическим тождеством, и тем фактом, что для векторов  $-\vec{\psi}(t_1)$  и  $\vec{n}$  косинус угла  $\varphi$  между ними равен:

$$\cos \varphi = \frac{\langle -\vec{\psi}(t_1), \vec{n} \rangle}{\| - \psi(t_1) \| \|n\|},$$

откуда

$$\sin \varphi = \sqrt{1 - \left(\frac{\langle -\vec{\psi}(t_1), \vec{n} \rangle}{\| - \psi(t_1) \| \|n\|}\right)^2}.$$

 $<sup>^{1}</sup>$ При решении в числах, это равенство равносильно тому, что точка  $x^{*}(t_{1})$  лежит в некоторой достаточно малой окрестности точки пересечения парабол

## 3 Описание численного метода

- 1. Задаём все параметры системы (загрузкой или вводом с клавиатуры), длину временного интервала T, инициализируем конфигурационную матрицу эллипса  $\mathcal{P}$ , соответствующие функции для множества  $\mathcal{X}_1$ , функцию попадания во множество  $\mathcal{X}_1$ ;
- 2. Проверяем, не находится ли точка  $x_0$  во множестве  $\mathcal{X}_1$  изначально;
- 3. Для решения сопряжённой системы используется функция solveConj со следующей спецификацией:

```
function [ tMaj, tRet, xMaj, psiOMaj, alphaMaj, xSusp ] = solveConj( tMaj, ...
A, f, p, P, x0, t0, T, alphaSpace, opts )
```

- 4. В отдельной функции solveConj на единичной сфере перебираем всевозможные значения  $\psi_0 = (\sin(\alpha), \cos(\alpha))^T$ , рассматривая  $\alpha$  на сетке alphaSpace. Для каждого значения  $\psi_0$  решаем сопряженную систему при помощи функции ode45, реализующей метод Рунге-Кутты четвёртого порядка с параметром events, соответствующим функции попадания во множество  $\mathcal{X}_1$ ;
- 5. В случае попадания во множество  $\mathcal{X}_1$  за отведённое время, фиксируем данное время как оптимальное, если оно меньше предыдущего минимума (в начале алгоритма полагаем это время равным переданному в solveConj значению параметра tMaj, при первом запуске  $+\infty$ ), сохраняем соответствующие этому времени значения  $\psi_0$ ,  $x^*(t)$ ,  $\alpha^*$ ;
- 6. Таким образом, функция solveConj либо возвращает в качестве оптимального времени  $+\infty$ , что соответствует случаю отсутствия решения (на данной сетке), либо возвращает набор, состоящий из оптимального времени  $t^*$ , оптимальной траектории  $x^*(t)$ , оптимального начального условия для сопряжённой системы  $\psi_0$  и соответствующего ему угла  $\alpha^*$ , а также коллекцию тестовых («подозрительных») траекторий xSusp; по этим данным однозначно восстанавливается оптимальное управление  $u^*(t)$  и значение сопряжённых переменных  $\psi(t_1)$ ;
- 7. Ошибка второго условия трансверсальности рассчитывается согласно пункту 2.4 в функции calcError;
- 8. Производится построение графиков согласно требованиям;
- 9. При необходимости, повторно вызвав функцию solveConj с параметром tMaj равным оптимальному времени  $t^*$ , полученному на предыдущем шаге, можно осуществить локальное или глобальное улучшение решения. Для локального улучшения подаём на вход функции (параметр alphaSpace) разбиение некоторой окрестности  $\alpha^*$ , а для глобального сетку большего размера

# 4 Примеры

### 4.1 Локальное и глобальное улучшение

$$A = \begin{bmatrix} -0.2 & 0.2 \\ 0.8 & 0.4 \end{bmatrix}, \ f = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \ a = 1, \ b = 1, \ c = 2, \ x_{11} = 2, \ x_{12} = 4, \ x_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \ r = 2, \\ p = \begin{bmatrix} 0 \\ -0.5 \end{bmatrix}, \ t_0 = 0, \ T = 2, \ \text{gridsize} = 50$$

Собственные значения матрицы  $A: \lambda_1 = -0.4, \ \lambda_2 = 0.6$ 

Результат работы программы:

Optimal time: 1.7809

Error: 0.17255

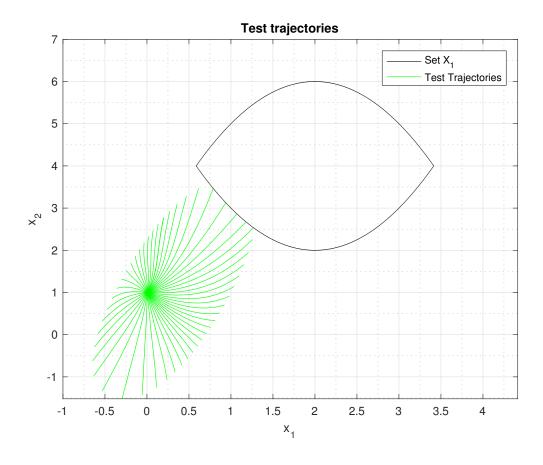


Рис. 1: Тестовые траектории

Таким образом, до улучшения  $t_1^*=1.7809$ , ошибка имеет порядок  $1.7\cdot 10^{-1}$ .

Проведём локальное улучшение: в окрестности угла  $\alpha^*$  построим сетку вдвое меньшего размера gridsize/2.

Новый результат работы программы:

Improved optimal time: 1.7747

Error: 0.021635

После локального улучшения,  $t_2^*$  изменилось на величину порядка  $5\cdot 10^{-3}$ , а вот ошибка уменьшилась на порядок, до величины  $2\cdot 10^{-2}$ .

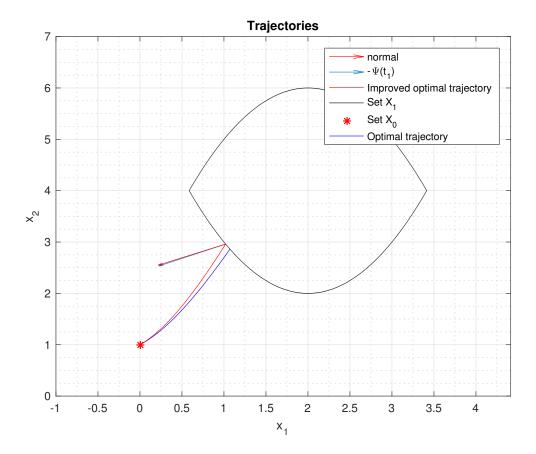


Рис. 2: Траектории после локального улучшения

Теперь, проведём глобальное улучшение независимо от локального: запустим программу на вдвое большей сетке, но с мажорантой  $t_1^*=1.7809$ , полученной про первоначальном запуске. Результат работы:

Improved optimal time: 1.7766

Error: 0.11483

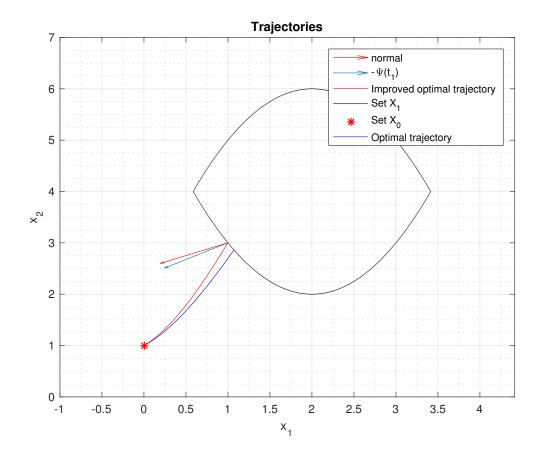


Рис. 3: Траектории после глобального улучшения

 ${\bf B}$  данном случае, локальное улучшение эффективнее, чем глобальное, так как даёт меньшее время и меньшую ошибку.

### 4.2 Неоднородная система

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \ f = \begin{bmatrix} -0.5 \\ 0.5 \end{bmatrix}, \ a = 1, \ b = 1, \ c = 1, \ x_{11} = -1.5, \ x_{12} = 2, \ x_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \ r = 3, \\ p = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \ t_0 = 0, \ T = 1, \ \text{gridsize} = 72$$

Собственные значения матрицы A:  $\lambda_{1,2} = 1$ 

Результат работы программы:

Optimal time: 0.78886

Error: 0.054337

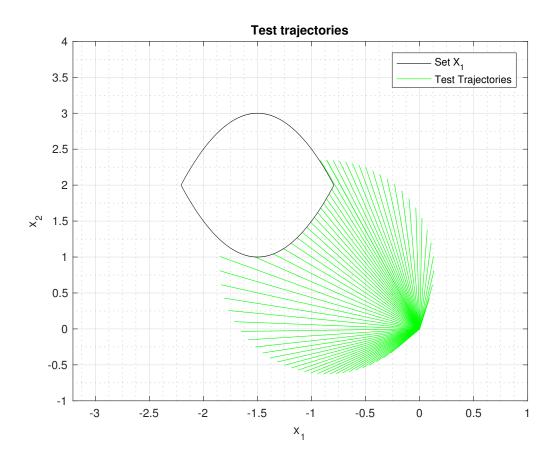


Рис. 4: Тестовые траектории

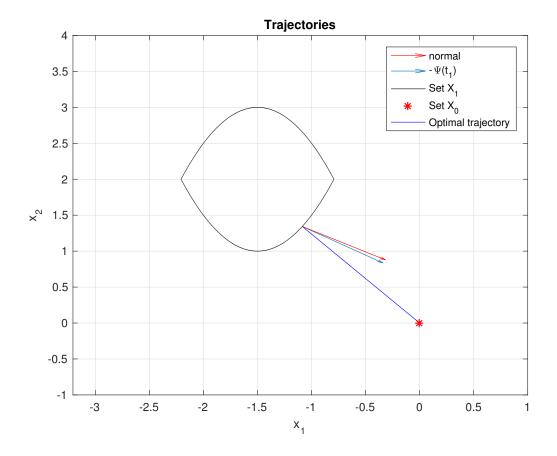
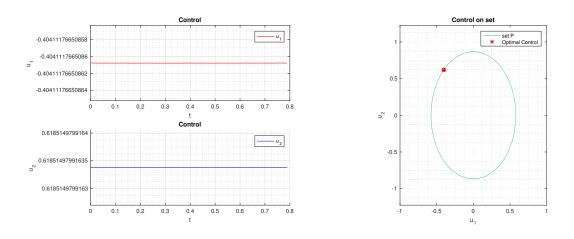


Рис. 5: Оптимальная траектория



(a) Компоненты оптимального управления (b) Оптимальное управление на множестве  ${\cal P}$ 

Рис. 6: Оптимальное управление

### 4.3 Разрыв по времени

$$\begin{split} A &= \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \; f = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \; a = 2, \; b = 1, \; c = 1, \; x_{11} = 2.028, \; x_{12} = 2, \; x_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \; r = 3, \\ p &= \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \; t_0 = 0, \; T = 3, \; \text{gridsize} = 100 \end{split}$$

Собственные значения матрицы A:  $\lambda_1 = 0, \ \lambda_2 = 1$ 

Результат работы программы:

Optimal time: 2.3461

Error: 0

Теперь, сдвинем множество  $\mathcal{X}_1$ : положим  $x_{11}=2.029$ . Снова запустим программу:

Optimal time: 2.4638

Error: 0.35233

Как можно заметить, при сдвиге множества на величину порядка  $10^{-3}$ , оптимальное время изменилось на величину большего порядка  $(10^{-1})$ . Кроме того, возросла и ошибка. Приведём, в заключение, графики оптимальных траекторий в обоих случаях:

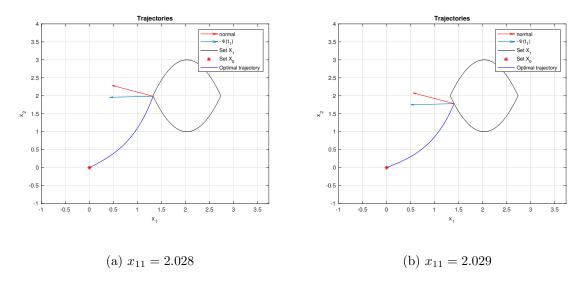


Рис. 7: Оптимальная траектория

В первом случае, траектория попадает в точку границы множества  $\mathcal{X}_1$ , в которой нарушается гладкость; при этом, вектор сопряженных переменных  $-\vec{\psi}(t_1)$  попадает в сектор нормалей, вследствие чего удовлетворяет условию трансверсальности (2.4).

### 4.4 Система с вырожденной матрицей

$$A = \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \ f = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \ a = 2, \ b = 1, \ c = 1, \\ : \ x_{11} = -1.5, \ x_{12} = 2, \ x_0 = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix}, \ r = 5, \\ p = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \ t_0 = 1, \ T = 2.5, \ \text{gridsize} = 70$$

Собственные значения матрицы A:  $\lambda_1 = -1, \ \lambda_2 = 0$ 

Запустим программу и проведём одно локальное улучшение. Результат работы программы:

Optimal time: 2.2033

Error: 0.029728

Improved optimal time: 2.2029

Error: 0.00038871

Отметим, что выдаваемое программой время это конечное значение времени  $t_1$ , а не величина  $t_1-t_0$ , характеризующая длительность перехода. В предыдущих примерах, так как  $t_0=0$ , эти две величины совпадали.

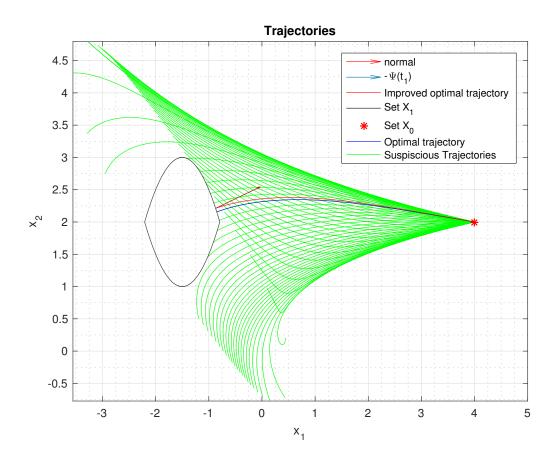


Рис. 8: Траектории системы (тестовые, оптимальная и улучшенная оптимальная)

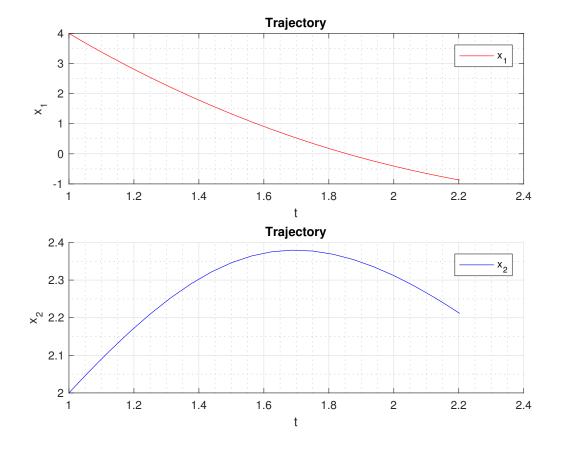
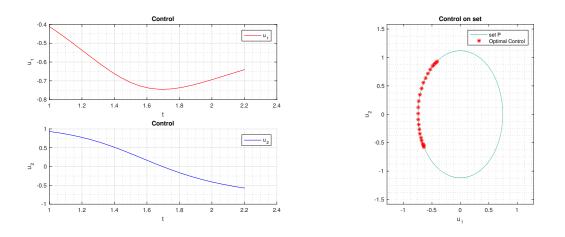


Рис. 9: Компоненты улучшенной оптимальной траектории



(a) Компоненты оптимального управления (b) Оптимальное управление на множестве  ${\cal P}$ 

Рис. 10: Оптимальное управление

# Список литературы

- [1] И. В. Рублёв. Лекционный курс Оптимальное Управление (Линейные Системы), кафедра Системного Анализа, Факультет Вычислительной Математики и Кибернетики, МГУ им. М. В. Ломоносова, 2017
- [2] Точилин П. А. Лекционный курс Программирование на языке МАТLAB, кафедра Системного Анализа, Факультет Вычислительной Математики и Кибернетики, МГУ им. М. В. Ломоносова, 2017-2018
- [3] Понтрягин Л. С., Болтянский В. Г., Гамкрелидзе Р. В., Мищенко Е. Ф. Математическая теория оптимальных процессов, М.: Наука, 1976.
- [4] Справочные средства языка МАТLAВ