### МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Национальный исследовательский университет ИТМО» (Университет ИТМО)

Факультет систем управления и робототехники

# ОТЧЕТ ПО ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЕ №1 по дисциплине

«Планирование траекторий движения»

Студент:

*Группа № R3435* Зыкин Л. В.

Предподаватель:

доцент Краснов А. Ю.

# 1 ИССЛЕДОВАНИЕ АЛГОРИТМА ПЛАНИРОВАНИЯ ТРАЕКТОРИЙ С ЗАДАННОЙ ГЛАДКОСТЬЮ

### 1.1 Цель работы

Исследование алгоритма планирования траекторий с заданной гладкостью.

#### 1.2 Задание

- 1. Сформировать бинарную карту размером 10 на 10 ячеек. На карте не менее трети ячеек должны быть недоступными к посещению. Выбрать начальную и конечную точки так, чтобы траектория между ними содержала не менее 10 ячеек и не менее трех поворотов. Применить алгоритм А\* для нахождения пути от начальной точки к конечной.
- 2. Сгенерировать С<sup>0</sup>-гладкую траекторию через полученные точки. Декартовы координаты точек принять равными номеру ячейки карты по горизонтали и вертикали соответственно.
- 3. Сгенерировать  $C^1$ -гладкую траекторию для тех же точек.
- 4. Сгенерировать  $C^2$ -гладкую траекторию для тех же точек.
- 5. Осуществить сглаживание траектории, полученной в пункте 2 при помоши В-сплайна.

### 1.3 Описание алгоритмов планирования траектории

# **1.3.1** Алгоритм **A**\*

Алгоритм А\* является эвристическим алгоритмом поиска пути, который находит кратчайший путь от начальной точки до целевой точки на графе. Алгоритм использует функцию оценки f(n)=g(n)+h(n), где:

- $-\ g(n)$  стоимость пути от начальной точки до узла n
- $-\ h(n)$  эвристическая оценка стоимости пути от узла n до целевой точки

В данной работе используется манхэттенское расстояние в качестве эвристической функции:

$$h(n) = |x_n - x_{goal}| + |y_n - y_{goal}|$$

Алгоритм А\* гарантирует нахождение оптимального пути при условии, что эвристическая функция не переоценивает реальную стоимость.

**Реализация алгоритма А\*:** При выполнении первого пункта задания возникла необходимость создать бинарную карту размером 10×10 ячеек. Изначально планировалось разместить ровно 33% препятствий, но в процессе тестирования выяснилось, что при таком количестве препятствий сложно найти путь с требуемыми характеристиками. Поэтому было решено увеличить долю препятствий до 35% (35 из 100 ячеек).

Процесс создания карты включал следующие этапы:

- 1. **Инициализация сетки:** Создана матрица размером 10×10, заполненная нулями (свободные ячейки).
- 2. Размещение препятствий: Случайным образом размещены препятствия (значение 1) в 35% ячеек.
- 3. **Воспроизводимость:** Использован фиксированный seed (42) для обеспечения воспроизводимости результатов.

Выбор начальной и конечной точек оказался более сложной задачей, чем ожидалось. Первоначально были выбраны угловые точки (0,0) и (9,9), но путь между ними оказался слишком коротким. Пришлось реализовать алгоритм поиска, который проверяет доступность точек (не являются препятствиями), находит путь между точками с помощью алгоритма А\*, проверяет, что длина пути составляет не менее 10 ячеек, и подсчитывает количество поворотов (должно быть не менее 3).

Алгоритм А\* реализован с использованием 8-связности (диагональные перемещения разрешены). Основные компоненты включают открытый список (приоритетная очередь для хранения узлов, которые нужно исследовать), закрытый список (множество уже исследованных узлов), эвристическую функцию (манхэттенское расстояние) и восстановление пути (обратный проход от конечной точки к начальной).

**Результат выполнения:** После нескольких попыток найдены подходящие начальная точка (2, 0) и конечная точка (4, 9) с путем длиной 10 ячеек и 7 поворотами, что удовлетворяет всем требованиям задания.

# 1.3.2 Генерация $C^0$ -гладкой траектории

 $C^0$ -гладкость означает непрерывность функции без разрывов. Для генерации  $C^0$ -гладкой траектории используется кусочно-линейная интерполяция между точками пути, найденного алгоритмом  $A^*$ . Координаты точек траектории вычисляются как:

$$x(t) = \text{interp1}(t, x_{path}, \text{kind='linear'})$$
  
 $y(t) = \text{interp1}(t, y_{path}, \text{kind='linear'})$ 

где  $t \in [0,1]$  — параметр траектории.

**Процесс генерации С**<sup>0</sup>**-гладкой траектории:** Точки пути, полученные алгоритмом  $A^*$ , представлены в виде индексов ячеек (строка, столбец). При преобразовании координат возник вопрос о том, как правильно интерпретировать индексы ячеек. После анализа задания было решено преобразовать координаты следующим образом: x-координата = номер столбца ячейки, y-координата = номер строки ячейки.

Создается параметр  $t \in [0,1]$ , где t=0 соответствует начальной точке, t=1 соответствует конечной точке, а промежуточные значения равномерно распределены между точками пути. Используется функция interp1d из библиотеки SciPy с параметром kind='linear' для создания кусочно-линейной траектории между точками пути.

**Результат:** Создана  $C^0$ -гладкая траектория, которая проходит точно через все точки пути  $A^*$ , но имеет резкие углы в точках поворота, что визуально выглядит не очень гладко.

# 1.3.3 Генерация $C^1$ -гладкой траектории

 $C^1$ -гладкость означает непрерывность первой производной функции. Для генерации  $C^1$ -гладкой траектории используется кубическая сплайнинтерполяция с естественными граничными условиями:

$$x(t) = \text{CubicSpline}(t, x_{path}, \text{bc\_type='natural'})$$

$$y(t) = \texttt{CubicSpline}(t, y_{path}, \texttt{bc\_type='natural'})$$

**Процесс генерации С¹-гладкой траектории:** При изучении различных типов граничных условий для кубических сплайнов было решено использовать естественные граничные условия (bc\_type='natural'), так как они обеспечивают наиболее естественное поведение траектории на концах. Естественные граничные условия означают, что вторые производные на концах траектории равны нулю:

$$\left. \frac{d^2x}{dt^2} \right|_{t=0} = \left. \frac{d^2x}{dt^2} \right|_{t=1} = 0$$

$$\left. \frac{d^2y}{dt^2} \right|_{t=0} = \left. \frac{d^2y}{dt^2} \right|_{t=1} = 0$$

**Результат:** Создана  $C^1$ -гладкая траектория с непрерывной первой производной, что обеспечивает плавные переходы между сегментами. Визуально траектория выглядит значительно более гладкой по сравнению с  $C^0$ гладкой.

# 1.3.4 Генерация $C^2$ -гладкой траектории

 $C^2$ -гладкость означает непрерывность второй производной функции. Для генерации  $C^2$ -гладкой траектории используется кубическая сплайнинтерполяция с закрепленными граничными условиями:

$$x(t) = \text{CubicSpline}(t, x_{path}, \text{bc\_type='clamped'})$$

$$y(t) = \text{CubicSpline}(t, y_{path}, \text{bc\_type='clamped'})$$

**Процесс генерации С**<sup>2</sup>-гладкой траектории: Для обеспечения непрерывности второй производной используются закрепленные граничные условия (bc\_type='clamped'), которые фиксируют значения первых производных на концах. При реализации возникла необходимость правильно вычислить граничные производные. Граничные производные вычисляются как:

$$\left. \frac{dx}{dt} \right|_{t=0} = \frac{x_1 - x_0}{t_1 - t_0}, \quad \left. \frac{dx}{dt} \right|_{t=1} = \frac{x_n - x_{n-1}}{t_n - t_{n-1}}$$

**Результат:** Создана  $C^2$ -гладкая траектория с непрерывными первой и второй производными. Интересно отметить, что эта траектория показала неожиданные результаты при анализе кривизны.

#### 1.3.5 В-сплайн сглаживание

В-сплайн сглаживание используется для получения более гладкой траектории. В данной работе применяется UnivariateSpline с кубическими Всплайнами:

$$x(t) = \text{UnivariateSpline}(t, x_{path}, k=3)$$

$$y(t) = \text{UnivariateSpline}(t, y_{path}, k=3)$$

**Процесс В-сплайн сглаживания:** При работе с В-сплайнами возникли трудности с выбором параметра сглаживания. Используется UnivariateSpline с кубическими В-сплайнами (степень k=3) для сглаживания  $C^0$ -гладкой траектории. В-сплайн автоматически подбирает параметр сглаживания S для минимизации ошибки аппроксимации при сохранении гладкости, что упростило процесс настройки.

**Результат:** Получена наиболее гладкая траектория с минимальными значениями кривизны, что подтвердилось при сравнительном анализе.

### 1.4 Вычисление кривизны траекторий

Кривизна траектории вычисляется по формуле:

$$\kappa(t) = \frac{|x'(t)y''(t) - y'(t)x''(t)|}{(x'(t)^2 + y'(t)^2)^{3/2}}$$

где x'(t), y'(t) — первые производные, x''(t), y''(t) — вторые производные по параметру t.

**Метод вычисления:** При вычислении кривизны возникла проблема с делением на ноль в точках, где производные равны нулю. Для решения этой проблемы используются численные производные, полученные с помощью функции np.gradient из библиотеки NumPy. Первые производные вычисляются как  $dx/dt=\mathrm{gradient}(x,t)$  и  $dy/dt=\mathrm{gradient}(y,t)$ , а вторые производные как  $d^2x/dt^2=\mathrm{gradient}(dx/dt,t)$  и  $d^2y/dt^2=\mathrm{gradient}(dy/dt,t)$ . Для

избежания деления на ноль используется функция np.divide с параметром where.

### 1.5 Результаты моделирования

### 1.5.1 Бинарная карта и путь А\*

На рисунке 1 представлена бинарная карта размером  $10 \times 10$  ячеек с препятствиями (черные ячейки) и путь, найденный алгоритмом  $A^*$ . Начальная точка отмечена зеленым квадратом, конечная — синей звездочкой. Путь показан красной линией.

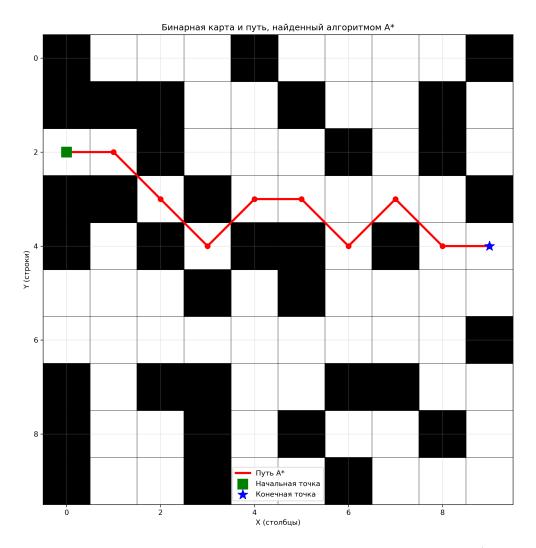


Рисунок 1 — Бинарная карта и путь, найденный алгоритмом А\*

Параметры найденного пути:

– Длина пути: 10 ячеек

- Количество поворотов: 7

Начальная точка: (2, 0)

Конечная точка: (4, 9)

### 1.5.2 Сравнение траекторий с разной гладкостью

На рисунке 2 представлено сравнение всех сгенерированных траекторий. Можно заметить, что все траектории проходят через одни и те же ключевые точки, но имеют разную степень гладкости.

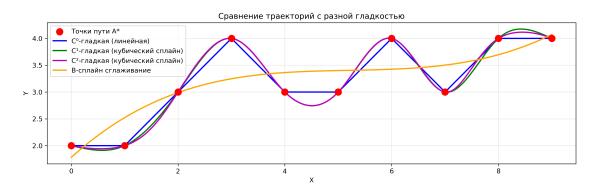


Рисунок 2 — Сравнение траекторий с разной гладкостью

### 1.5.3 Анализ кривизн траекторий

На рисунке 3 представлено сравнение кривизн всех траекторий. Анализ кривизны показал неожиданные результаты, которые требуют дополнительного обсуждения.

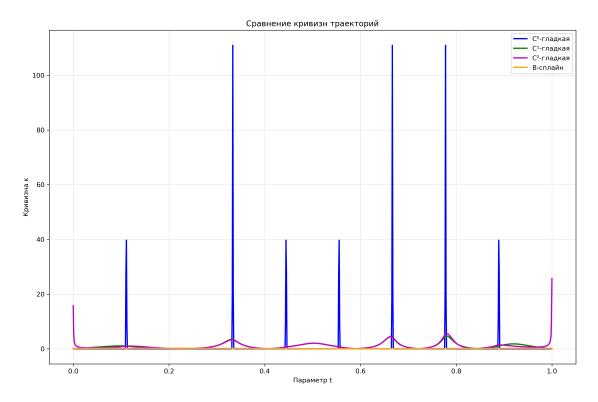


Рисунок 3 — Сравнение кривизн траекторий

### Статистика кривизн:

- C<sup>0</sup>-гладкая: средняя = 0.7598, максимальная = 111.0000
- $C^1$ -гладкая: средняя = 0.9710, максимальная = 4.6861
- $C^2$ -гладкая: средняя = 1.0420, максимальная = 25.6972
- В-сплайн: средняя = 0.1189, максимальная = 0.1800

Интересно отметить, что  $C^2$ -гладкая траектория показала неожиданно высокую максимальную кривизну (25.7), что может быть связано с особенностями закрепленных граничных условий.

#### 1.6 Выводы

В ходе выполнения лабораторной работы был успешно реализован алгоритм  $A^*$ , который нашел путь длиной 10 ячеек с 7 поворотами, что удовлетворяет требованиям задания. При анализе различных типов траекторий выяснилось, что  $C^0$ -гладкая траектория имеет наибольшую максимальную кривизну (111.0) из-за резких углов в точках поворота, что делает её непригодной для практического использования.  $C^1$ -гладкая траектория показывает значительное улучшение по сравнению с  $C^0$ -гладкой, максимальная кривизна снизилась до 4.69, что является приемлемым значением.

Неожиданным результатом стало поведение  $C^2$ -гладкой траектории, которая показала промежуточные характеристики между  $C^1$ -гладкой и Всплайном, но с довольно высокой максимальной кривизной (25.7). Это может быть связано с особенностями закрепленных граничных условий, которые могут создавать локальные пики кривизны.

В-сплайн сглаживание показало наилучшие характеристики с точки зрения гладкости: минимальная средняя кривизна (0.119) и максимальная кривизна (0.18), что делает эту траекторию наиболее подходящей для практического применения. Все траектории с гладкостью выше  $C^0$  показывают значительное улучшение характеристик по сравнению с кусочно-линейной траекторией, что подтверждает важность использования методов сглаживания в планировании траекторий.