Проекты по курсу "Введение в мобильную робототехнику и ROS"

Олег Шипитько

Февраль 2022

1 Общая информация о проектах

Проект по курсу выполняется командой из 2-3 человек. Результат выполнения проекта представляется в конце семестра в виде презентации ИЛИ краткого отчета, оформленного в шаблоне научных статей IEEE. В конце курса (на одном из последних занятий) все команды презентуют свой проект. В презентации должны участвовать все участники команды. В презентации должен быть отражен индивидуальный вклад каждого участника студента.

Тема проекта может быть получена у лектора или придумана самостоятельно. Придуманные самостоятельно темы проектов должны быть утверждены лектором.

2 Критерии оценки

Проекты оцениваются по следующим критериям:

- 1. Ширина и глубина проработки литературы по выбранной теме.
- 2. Общий объем и качество проделанной работы.
- 3. Качество написания отчета ИЛИ подготовки финальной презентации.
- 4. Индивидуальный вклад каждого участника.

3 Примеры тем для проектов

1. Навигация по неточной карте

Роботу дается примерная карта помещения (например, фотография пожарной схемы или нарисованный от руки скетч). Необходимо извлечь из нее топологию и реализовать алгоритм навигации, который, основываясь на топологии и сенсорных данных, управлял бы передвижением робота. Что почитать по теме:

- Autonomous indoor robot navigation using a sketch interface for drawing maps and routes
- Robot Navigation in Hand-Drawn Sketched Maps
- Using sketch-maps for robot navigation: interpretation and matching
- Room Segmentation: Survey, Implementation, and Analysis
- $ipa_room_segmentationROSpackage$
- Robot Localization in Floor Plans Using a Room Layout Edge Extraction Network
- Robot Localization in Floor Plans Using a Room Layout Edge Extraction Network. VIDEO
- The Auto-Complete Graph: Merging and Mutual Correction of Sensor and Prior Maps for SLAM

2. Локализация (или SLAM) по изображениям

Робот получает изображение с камеры. Получаемое изображение сопоставляется с картой (или предыдущим изображением в случае SLAM) для определения положения робота в пространстве. Для сопоставления может использоваться, например, корреляция, сопоставление особых точек или что-то иное. Для сопоставления получаемые изображения могут предварительно приводиться к "виду сверху".

- Visual SLAM tutorial
- MonoSLAM: Real-Time Single Camera SLAM
- ORB-SLAM: a Versatile and Accurate Monocular SLAM System

3. Адаптация навигационного стека ROS для робота с автомобильной кинематикой.

Необходимо изучить и сконфигурировать навигационный стек ROS для работы роботом автомобилем. Возможно, в процессе проекта понадобится заменить части стандартного навигационного стека на другие готовые или написанные собственноручно компоненты т.к. исходный стек разрабатывался для роботов с дифференциальной кинематикой. Разработанный стек необходимо протестировать на симуляции робота с автомобильной кинематикой.

- ROS navigation stack
- Demo of Prius in ROS/GAZEBO

- 4. Планирование оптимального пути для снегоуборочного робота с несколькими точками выгрузки снега
 - The snowblower problem
 - Trajectory Planning and Control for Airport Snow Sweeping by Autonomous Formations of Ploughs
- 5. Написание системы управления (behavior planning) для учета правил дорожного движения автономным автомобилем (например, на основе конечных автоматов и/или деревьев поведения)
 - Design Space of Behaviour Planning for Autonomous Driving
 - Behavior Trees for Path Planning (Autonomous Driving)
- 6. Обучение с подкреплением в задаче патрулирования территории группой мобильных роботов

Необходимо применить один из алгоритмов обучения с подкреплением (например, actor-critic network) для обучения группы мобильных роботов патрулированию территории.

- Multi-agent patrolling with reinforcement learning
- A Survey on Multi-robot Patrolling Algorithms
- On the Performance and Scalability of Multi-Robot Patrolling Algorithms
- 7. Система управления беспилотным автомобилем

Можно реализовтаь любой набор компонентов: локализация, детекция препятсвий, управление и т.д. в симуляторе CARLA или Udacity simulator.

- CARLA simulator
- Udacity simulator
- 8. Реализовать дифференцируемый (обучаемый/нейросетевой) фильтр частиц

Обучить и протестировать его на реальных данных беспилотного автомобиля.

- Particle Filter Networks with Application to Visual Localization
- Differentiable Particle Filters: End-to-End Learning with Algorithmic Priors
- 9. Решение задачи локализации как оптимизационной задачи

Минимизация невязки показаний различных сенсоров (одометрии, детекций дорожной разметки с картой, GPS и т.д.). За основу можно взять люой существующий датасет, например, KITTI.

• Monocular Localization in Urban Environments using Road Markings