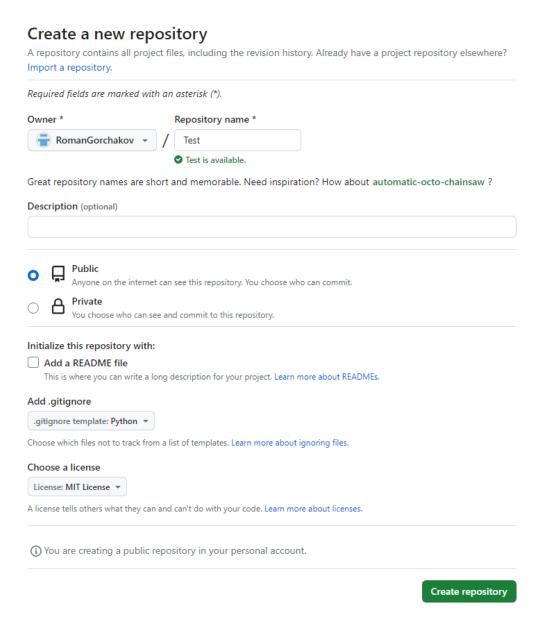
Лабораторная работа 1

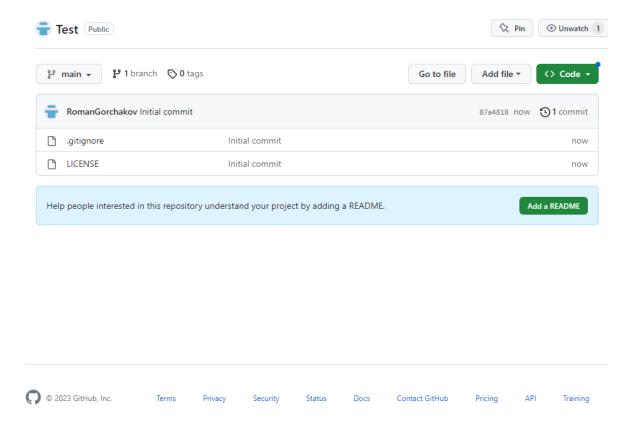
Тема: Исследование методов поиска в пространстве состояний

Цель работы: приобретение навыков по работе с методами поиска в пространстве состояний с помощью языка программирования Python версии 3.х

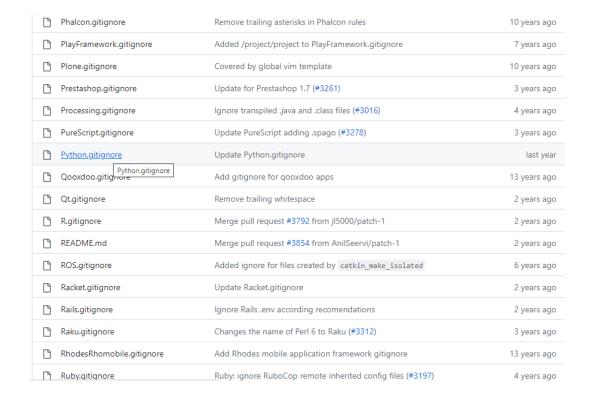
Порядок выполнения работы

1. Создаём аккаунт в GitHub. Затем создаём новый общедоступный репозиторий, в котором будет использована лицензия МІТ и язык программирования Python.



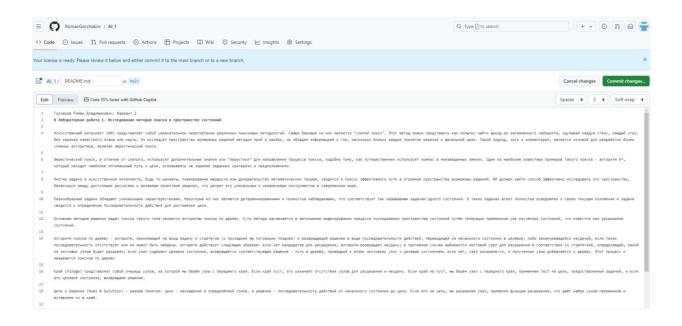


2. Теперь необходимо дополнить файл .gitignore с необходимыми правилами для языка программирования Python. Для этого переходим по ссылке «https://github.com/github/gitignore» и скачиваем оттуда файл «Python.gitignore».



```
# Byte-compiled / optimized / DLL files
      __pycache__/
 3
      *.py[cod]
      *$py.class
     # C extensions
      *.50
     # Distribution / packaging
10
      .Python
     build/
11
     develop-eggs/
13
     dist/
     downloads/
15
     eggs/
16
      .eggs/
     lib/
17
18
      lib64/
     parts/
19
20
     sdist/
21
     var/
     wheels/
     share/python-wheels/
     *.egg-info/
      .installed.cfg
25
26
      *.egg
     MANIFEST
27
28
```

3. Теперь создаём файл «README.md», где вносим ФИО и теоретический конспект лекции. Сохраняем набранный текст через кнопку «Commit changes».



4. В окне «Codespace» выбираем опцию «Create codespace on main». Откроется терминал, куда мы введём команду «git clone», чтобы клонировать свой репозиторий. После этого организуем репозиторий в соответствие с моделью ветвления Git-flow. Для этого введём в терминал команды: «git checkout —b develop» для создания ветки разработки; «git branch feature_branch» для создания ветки функций; «git branch release/1.0.0» для создания ветки релиза; «git checkout main» и «git branch hotfix» для создания веток hotfix. Устанавливаем библиотеки isort, black и flake8 и создаём файлы .pre-commit-config.yaml и environment.yml.

```
@RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (main) $ git checkout -b develop
Switched to a new branch 'develop'

@RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (develop) $ git branch feature_branch

@RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (develop) $ git branch release/1.0.0

@RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (develop) $ git checkout main
Switched to branch 'main'
Your branch is up to date with 'origin/main'.

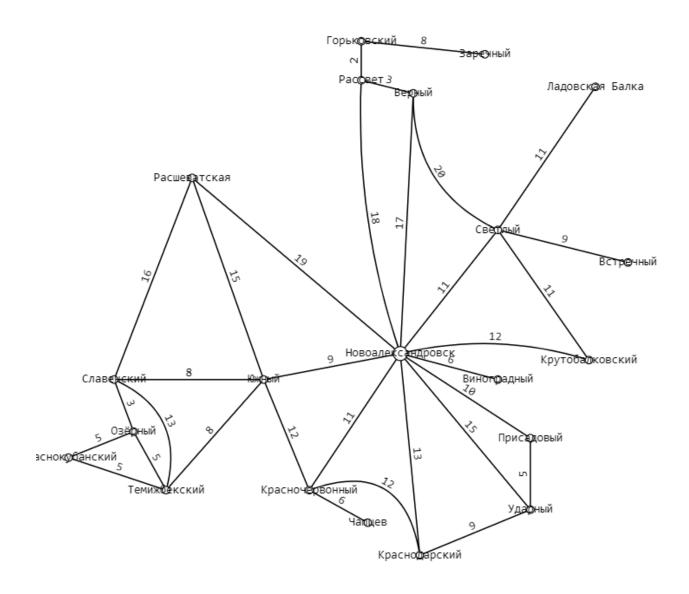
@RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (main) $ git branch hotfix

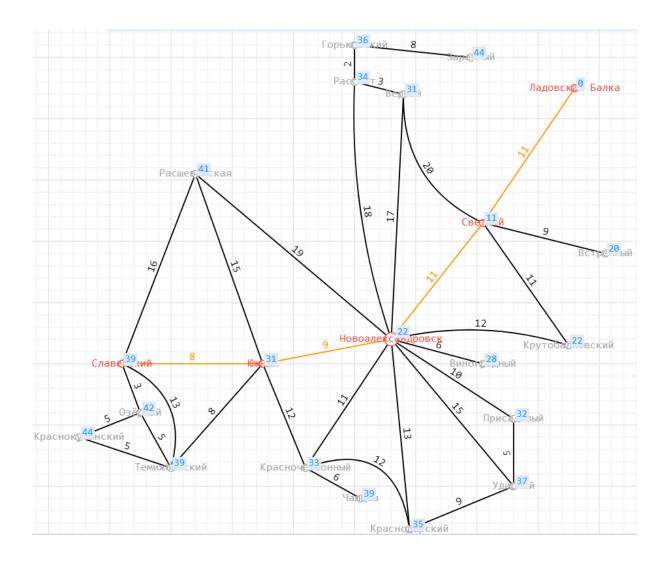
@RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (main) $ git checkout develop
Switched to branch 'develop'

@RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (develop) $ [
```

```
Collecting black
   Downloading black-24.10.0-cp312-cp312-manylinux 2 17 x86 64.manylinux2014 x86 64.manylinux 2 28 x86 64.whl.metadata (79 kB)
  Collecting click>=8.0.0 (from black)
   Downloading click-8.1.7-py3-none-any.whl.metadata (3.0 kB)
 Collecting mypy-extensions>=0.4.3 (from black)
   Downloading mypy_extensions-1.0.0-py3-none-any.whl.metadata (1.1 kB)
  Requirement already satisfied: packaging>=22.0 in /home/codespace/.local/lib/python3.12/site-packages (from black) (24.1)
 Collecting pathspec>=0.9.0 (from black)
   Downloading pathspec-0.12.1-py3-none-any.whl.metadata (21 kB)
  Requirement already satisfied: platformdirs>=2 in /home/codespace/.local/lib/python3.12/site-packages (from black) (4.2.2)
 Downloading black-24.10.0-cp312-cp312-manylinux_2_17_x86_64.manylinux2014_x86_64.manylinux_2_28_x86_64.whl (1.8 MB)
                                             1.8/1.8 MB 6.0 MB/s eta 0:00:00
 Downloading click-8.1.7-py3-none-any.whl (97 kB)
 Downloading mypy_extensions-1.0.0-py3-none-any.whl (4.7 kB)
 Downloading pathspec-0.12.1-py3-none-any.whl (31 kB)
  Installing collected packages: pathspec, mypy-extensions, click, black
 Successfully installed black-24.10.0 click-8.1.7 mypy-extensions-1.0.0 pathspec-0.12.1
• @RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (develop) $ pip install flake8
 Collecting flake8
   Downloading flake8-7.1.1-py2.py3-none-any.whl.metadata (3.8 kB)
 Collecting mccabe<0.8.0,>=0.7.0 (from flake8)
   Downloading mccabe-0.7.0-py2.py3-none-any.whl.metadata (5.0 kB)
 Collecting pycodestyle<2.13.0,>=2.12.0 (from flake8)
   Downloading pycodestyle-2.12.1-py2.py3-none-any.whl.metadata (4.5 kB)
 Collecting pyflakes<3.3.0,>=3.2.0 (from flake8)
   Downloading pyflakes-3.2.0-py2.py3-none-any.whl.metadata (3.5 kB)
 Downloading flake8-7.1.1-py2.py3-none-any.whl (57 kB)
 Downloading mccabe-0.7.0-py2.py3-none-any.whl (7.3 kB)
 Downloading pycodestyle-2.12.1-py2.py3-none-any.whl (31 kB)
 Downloading pyflakes-3.2.0-py2.py3-none-any.whl (62 kB)
  Installing collected packages: pyflakes, pycodestyle, mccabe, flake8
 Successfully installed flake8-7.1.1 mccabe-0.7.0 pycodestyle-2.12.1 pyflakes-3.2.0
•@RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (develop) $ pre-commit sample-config > .pre-commit-config.yaml
• @RomanGorchakov →/workspaces/AI_1 (develop) $ conda env export > environment.yml
```

5. Построим граф, где узлы будут представлять населённые пункты, а рёбра — дороги, соединяющие их. Вес каждого ребра соответствует расстоянию между этими пунктами. Выбираем начальный и конечный пункты на графе. Определяем минимальный маршрут между ними, который должен проходить через три промежуточных населённых пункта.





6. Методом полного перебора решаем задачу коммивояжёра (найти самый выгодный маршрут, проходящий по всем городам хотя бы один раз, с возвращением в исходный город) для построенного графа.

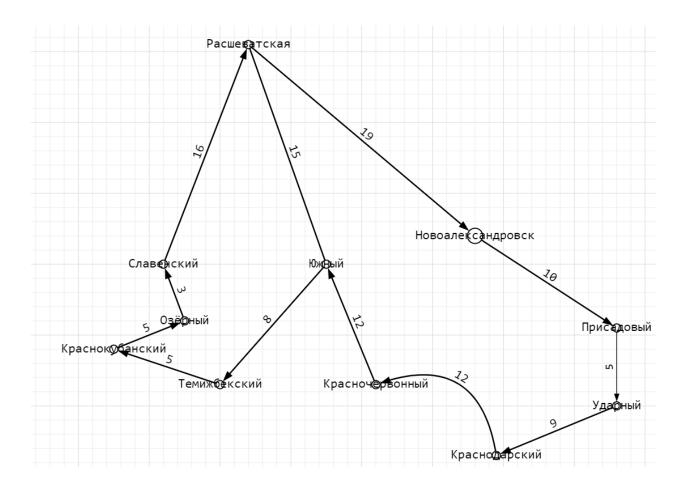
```
Мicrosoft Windows [Version 10.0.22631.4317]
(c) Корпорация Майкрософт (Microsoft Corporation). Все права защищены.

C:\Users\Admin>D:

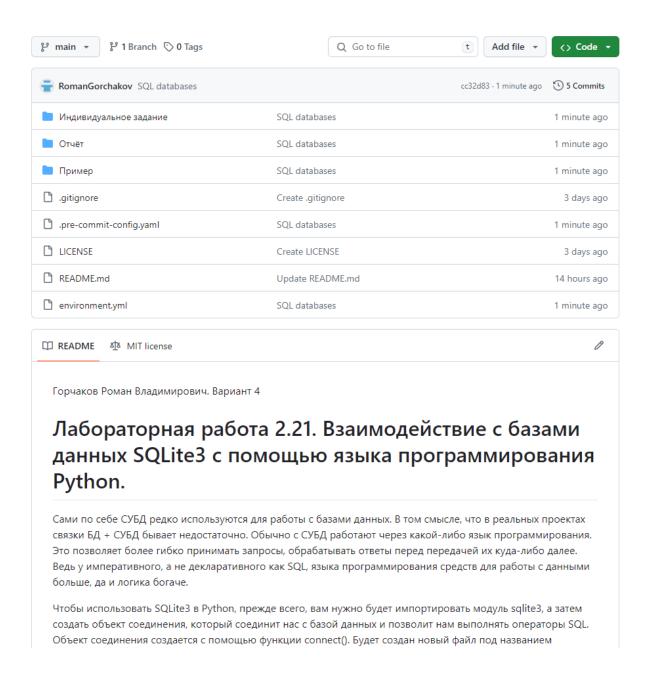
D:\>cd D:\3 курс\Искусственный интеллект в профессиональной сфере\1\Индивидуальные задания\Задание 2

D:\3 курс\Искусственный интеллект в профессиональной сфере\1\Индивидуальные задания\Задание 2>руthon commivoyager.py
['Новоалександровск', 'Присадовый', 'Ударный', 'Красночервонный', 'Южный', 'Темижбекский', 'Краснокубанский',
'Озёрный', 'Славенский', 'Расшеватская', 'Новоалександровск'] 104

D:\3 курс\Искусственный интеллект в профессиональной сфере\1\Индивидуальные задания\Задание 2>
```



7. Выполняем коммит файлов в репозиторий Git в ветку разработки, сливаем её с веткой main и отправляем изменения на сервер GitHub.



Контрольные вопросы

1. Что представляет собой метод «слепого поиска» в искусственном интеллекте?

«Слепой поиск» в искусственном интеллекте можно представить как попытку найти выход из затемненного лабиринта, ощупывая каждую стену, каждый угол, без заранее известного плана или карты. Он исследует пространство возможных решений методом проб и ошибок, не обладая информацией о том, насколько близко каждое принятое решение к финальной цели.

2. Как отличается эвристический поиск от слепого поиска?

Эвристический поиск, в отличие от слепого, использует дополнительные знания или «эвристики» для направления процесса поиска, подобно тому, как путешественник использует компас в неизведанных землях.

3. Какую роль играет эвристика в процессе поиска?

Эвристика играет в процессе поиска следующую роль:

- 1) направляет поиск к более перспективным областям поискового пространства. Это важно в задачах, где пространство поиска слишком велико для исчерпывающего изучения или где ландшафт решения неровный со множеством локальных оптимумов;
- 2) повышает эффективность поиска. Эвристики предлагают разумные предположения о перспективных направлениях, в которых следует двигаться. Это часто приводит к более быстрой конвергенции к хорошему решению, сокращая время вычислений и ресурсы;
- 3) избегает локальных оптимумов. Эвристики вносят хаотичность в процесс поиска, позволяя ему иногда принимать худшие решения, чтобы избежать локальных оптимумов и исследовать большую часть пространства поиска;
- 4) сбалансирует исследование новых областей в пространстве поиска с использованием известных хороших областей. Например, запретный поиск использует эвристику, основанную на памяти, которая помогает алгоритму запоминать, какие области были исследованы, чтобы предотвратить циклическое поведение и стимулировать исследование новых областей.
- 4. Приведите пример применения эвристического поиска в реальной задаче.

Пример применения эвристического поиска в реальной задаче — нахождение оптимальной рассадки туристических групп по автобусам во время круиза. Для этого используется эвристика случайного поиска. Алгоритм рассадки включает следующие шаги:

- 1) выбор случайной группы и случайного автобуса;
- 2) проверка, можно ли посадить выбранную группу в выбранный автобус (не сидит ли группа в другом автобусе и достаточно ли мест). Если нет, то

увеличивается счётчик неудачных попыток на единицу. Если да, то счётчик обнуляется;

- 3) если количество неудачных попыток превысило 50, выход из цикла, иначе повторение шага 1;
- 4) проверка, все ли группы рассажены. Если да, то считается максимальная разница между количеством пустых мест в автобусах (это число будет считаться оценкой).
- 5. Почему полное исследование всех возможных ходов в шахматах затруднительно для ИИ?

В идеальном мире, программа могла бы анализировать каждый возможный ход и его последствия, строить огромное дерево всех возможных комбинаций и выбирать наиболее перспективные варианты. Однако, учитывая огромное количество возможных ходов в шахматах, полное исследование всех вариантов становится практически невозможным даже для современных суперкомпьютеров.

6. Какие факторы ограничивают создание идеального шахматного ИИ?

Даже если технически возможно построить структуру данных для представления всех возможных ходов в шахматах, встает вопрос о ресурсах – времени и памяти. Для многих задач эти ограничения могут быть преодолены, но в контексте шахмат они становятся критическими факторами. Необходимость быстро обрабатывать информацию и принимать решения в условиях когда время может быть ограниченно делает задачу создания эффективного шахматного ИИ особенно сложной.

7. В чем заключается основная задача искусственного интеллекта при выборе ходов в шахматах?

Многие задачи в искусственном интеллекте сводятся к поиску эффективного пути в огромном пространстве возможных решений. ИИ должен найти способ эффективно исследовать это пространство, балансируя между доступными ресурсами и желаемым качеством решения, что делает его уникальным и незаменимым инструментом в современном мире.

8. Как алгоритмы ИИ балансируют между скоростью вычислений и нахождением оптимальных решений?

В мире искусственного интеллекта часто приходится находить баланс между скоростью вычислений, объемом используемой памяти и способностью находить оптимальные решения. Некоторые алгоритмы могут быстро находить решения, но они могут быть далеки от оптимальных. Другие, напротив, способны находить наилучшие решения, но требуют значительных временных и ресурсных затрат.

- 9. Каковы основные элементы задачи поиска маршрута по карте? Основные элементы задачи поиска маршрута по карте:
- 1) изучение сети (графа) дорог. Определяется протяжённость каждого элемента графа, его класс и ширина проезжей части;
- 2) изучение физико-географических и метеорологических условий в районе перемещения;
- 3) анализ влияния дестабилизирующих факторов и степени внешнего воздействия на элементы графа дорог;
 - 4) изучение защитных свойств местности на каждом элементе;
- 5) выбор показателей оценки эффективности поиска маршрутов с учётом дестабилизирующих факторов и защитных свойств местности;
 - 6) свёртка показателей и присвоение весов ветвям графа дорог;
 - 7) формирование маршрутов и выбор оптимального маршрута.
- 10. Как можно оценить оптимальность решения задачи маршрутизации на карте Румынии?

Оптимальность решения предполагает нахождение маршрута с минимальной стоимостью. Среди менее эффективных вариантов могут быть маршруты через Тимишоару и Лугож с нелогичными блужданиями по кругу. Важно, чтобы итоговый маршрут завершался в Бухаресте, даже если он включает неоптимальные повторения. Оптимальное решение — такое решение, которое достигается с минимальными затратами времени и расстояния.

11. Что представляет собой исходное состояние дерева поиска в задаче маршрутизации по карте Румынии?

- 12. Какие узлы называются листовыми в контексте алгоритма поиска по дереву?
 - 13. Что происходит на этапе расширения узла в дереве поиска?
- 14. Какие города можно посетить, совершив одно действие из Арада в примере задачи поиска по карте?
 - 15. Как определяется целевое состояние в алгоритме поиска по дереву?
 - 16. Какие основные шаги выполняет алгоритм поиска по дереву?
 - 17. Чем различаются состояния и узлы в дереве поиска?
- 18. Что такое функция преемника и как она используется в алгоритме поиска?
- 19. Какое влияние на поиск оказывают такие параметры, как b (разветвление), d (глубина решения) и m (максимальная глубина)?
- 20. Как алгоритмы поиска по дереву оцениваются по критериям полноты, временной и пространственной сложности, а также оптимальности?
 - 21. Какую роль выполняет класс Problem в приведенном коде?
- 22. Какие методы необходимо переопределить при наследовании класса Problem?

	23.	Что делает метод is_goal в классе Problem?
	24.	Для чего используется метод action_cost в классе Problem?
,	25.	Какую задачу выполняет класс Node в алгоритмах поиска?
	26.	Какие параметры принимает конструктор класса Node?
·	27.	Что представляет собой специальный узел failure?
	28.	Для чего используется функция expand в коде?
path_a		Какая последовательность действий генерируется с помощью функции ns?
	30.	Чем отличается функция path_states от функции path_actions?
	31.	Какой тип данных используется для реализации FIFOQueue?
	32.	Чем отличается очередь FIFOQueue от LIFOQueue?
	33.	Как работает метод add в классе PriorityQueue?
	34.	В каких ситуациях применяются очереди с приоритетом?
	35.	Как функция heappop помогает в реализации очереди с приоритетом?