Графы знаний: Фракции персонажей игры Honkai:Star Rail



Предметная область: Взаимосвязи персонажей и их принадлежность к фракциям в игре Honkai Star Rail

Задача: Создание структурированного знания о персонажах и их фракциях для анализа, упрощения навигации по лору игры и предоставления базы для интеграции с другими приложениями

Для кого: Для фанатов игры, аналитиков игрового лора, создателей контента, разработчиков фан проектов и интерактивных приложений

Выполнено магистрантами 2 курса АІТН: Гузенко Мария и Дерюга Полина

[1]: !pip install rdflib

Requirement already satisfied: rdflib in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (7.1.1)
Requirement already satisfied: isodate<1.0.0,>=0.7.2 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from rdflib)
(0.7.2)

Requirement already satisfied: pyparsing<4,>=2.1.0 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from rdflib) (3.2.0)

WARNING: You are using pip version 21.2.3; however, version 24.3.1 is available.
You should consider upgrading via the 'C:\Users\mashik\AppData\Local\Programs\Python\Python310\python.exe -m pip install --upgrade pip' comman

[13]: import warnings import os

warnings.simplefilter("ignore")

[2]: from rdflib import URIRef, BNode, Literal, Namespace, Graph from rdflib.namespace import Namespace, NamespaceManager from rdflib.plugins import sparql from rdflib.namespace import RDF, RDFS, XSD from rdflib.serializer import Serializer import rdflib

Загружаем скелет онтологии без экземпляров

[9]: g = Graph()

[4]: g.parse('C:/Users/mashik/Protege-5.6.4-win/Protege-5.6.4/projects/kg_hsr_turtle', format="turtle")

[4]: <Graph identifier=N2e4e58834e8e43a9ac4e6a529a495571 (<class 'rdflib.graph.Graph'>)>

Парсинг с сайтов

проблема: больше всего информации на англоязычных сайтах, но большинство имен и названий переводится некорректно с английского на русский (т.к. игоа переводится напрямую с китайского) -> использовать переводчик не вариант

решение: парсить с русских сайтов, сверяясь с английской вики и добавляя изменения вручную (разногласий мало, так что отдельный скрипт писать смысла нет

сайт №1: https://honkai-star-rail.fandom.com/ru/wiki/Фракции

[5]: import requests
 from bs4 import BeautifulSoup

```
[6]: url = "https://honkai-star-rail.fandom.com/ru/wiki/Фракции"
      response = requests.get(url)
      soup = BeautifulSoup(response.content, "html.parser")
[7]: data = []
[8]: # Находим таблицу с нужным классом
table = soup.find("table", class_="wikitable sortable hover-row")
      # Проверяем, нашли ли таблицу
      if table:
          # Получаем все строки таблицы (включая заголовок)
          rows = table.find_all("tr")[1:] # Пропускаем первую строку, это заголовок таблицы
          # Перебираем строки и извлекаем данные
          for row in rows:
              cols = row.find_all("td") # Находим все ячейки в строке
               # Если строка не пуста
               if len(cols) > 0:
                  faction_name = cols[0].get_text(strip=True) if len(cols) > 0 else None
                   eon_name = cols[1].get_text(strip=True) if len(cols) > 1 else None
                   leader_name = cols[2].get_text(strip=True) if len(cols) > 2 else None
                   subordinate_name = cols[3].get_text(strip=True) if len(cols) > 3 else None species_name = cols[4].get_text(strip=True) if len(cols) > 4 else None
                   location_name = cols[5].get_text(strip=True) if len(cols) > 5 else None
                   # Сохраняем данные в словарь и добавляем его в список
                   data.append({
    "faction": faction_name,
                       "eon": eon_name,
                       "leader": leader_name,
                       "subordinates": subordinate_name,
                       "species": species_name,
                       "location": location_name
      else:
      print("Таблица с классом 'wikitable sortable hover-row' не найдена.")
```

обработка полученных значений

```
[11]: for entry in data:
              # Применяем функцию к каждому полю
              entry["species"] = process_field(entry["species"])
               entry["subordinates"] = process_field(entry["subordinates"])
              entry["location"] = process_field(entry["location"])
              entry["leader"] = process_field(entry["leader"])
              print(entry)
          {'faction': 'Безымянные', 'eon': 'Акивили', 'leader': ['Неизвестно'], 'subordinates': ['Звёздный экспресс'], 'species': ['Люди', 'Видьядхар
         a'], 'location': ['Звёздный экспресс']}
{'faction': 'Звёздный экспресс', 'eon': 'Акивили', 'leader': ['Химеко', 'Пом-Пом'], 'subordinates': ['Нет'], 'species': ['Люди', 'Видьядхар
          a'], 'location': ['Звёздный экспресс']}
          {'faction': 'Охотники за Стелларонами'. 'eon': 'Неизвестно'. 'leader': ['Элио']. 'subordinates': ['Нет']. 'species': ['Люди']. 'location':
         ['Неизвестно']}
         [ Неавестно': 'Альянс Сяньчжоу', 'eon': 'Лань', 'leader': ['Хуа(адмирал', 'Облачных Рыцарей)Генералы-арбитры'], 'subordinates': ['Облачные рыц ари', 'Комиссия по предсказаниям', 'Комиссия по полётам', 'Комиссия по алхимии', 'Комиссия по ремёслам', 'Комиссия по балансу', 'Комиссия де сяти владык'], 'species': ['Жители Сяньчжоу', 'Видьядхара', 'Лисий народ'], 'location': ['Яоцин Сяньчжоу', 'Лофу Сяньчжоу', 'Юйцюэ Сяньчжо у', 'Чжумин Сяньчжоу', 'Фанху Сяньчжоу', 'Сойлин Сяньчжоу']}
['faction': 'Галактические рейнджеры', 'eon': 'Лань', 'leader': ['Ла Манча'], 'subordinates': ['Неизвестно'], 'species': ['Неизвестно'], 'lo
          cation': ['Неизвестно']}
          ('faction': 'Доктора Хаоса', 'eon': 'IX', 'leader': ['Неизвестно'], 'subordinates': ['Неизвестно'], 'species': ['Неизвестно'], 'location':
           'Неизвестно']}
          .
('faction': 'Устройство IX', 'eon': 'IX', 'leader': ['Неизвестно'], 'subordinates': ['Неизвестно'], 'species': ['Неизвестно'], 'location':
          ['Неизвестно']}
          .
('faction': 'Обитатели Изобилия', 'eon': 'Яоши', 'leader': ['Неизвестно'], 'subordinates': ['Ученики Санктус Медикус'], 'species': ['Вьюнокр
         ылые', 'Борисинцы', 'Гуигнгнмы', 'Мясоеды'], 'location': ['Неизвестно']}
```

сайт №2: https://wiki.hoyolab.com/pc/hsr/aggregate/104

страница использует JavaScript для динамической загрузки данных, поэтому вспоминаем как использовать Selenium

[12]: !pip install selenium

```
Requirement already satisfied: selenium in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (4.27.1)
Requirement already satisfied: urllib3[socks]<3,>=1.26 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from se
lenium) (2.2.3)
Requirement already satisfied: trio-websocket~=0.9 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from seleni
um) (0.11.1)
Requirement already satisfied: typing extensions~=4.9 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from sel
enium) (4.12.2)
Requirement already satisfied: trio~=0.17 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from selenium) (0.2
Requirement already satisfied; certifi>=2021.10.8 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from seleniu
m) (2024.8.30)
Requirement already satisfied: websocket-client~=1.8 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from sele
nium) (1.8.0)
Requirement already satisfied: cffi>=1.14 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from trio~=0.17->sel
enium) (1.17.1)
Requirement already satisfied: idna in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from trio~=0.17->selenium)
(3.10)
Requirement already satisfied: exceptiongroup in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from trio~=0.17- 🦼
```

[13]: !pip install webdriver-manager

```
[13]: !pip install webdriver-manager
       kequirement aiready satis†led: webdriver-manager in c:\users\masnik\appdata\iocai\programs\pytnon\pytnonsi⊎\iib\site-packages (4.0.2)
       Requirement already satisfied: python-dotenv in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from webdriver-ma
       nager) (1.0.1)
       Requirement already satisfied: requests in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from webdriver-manage
       r) (2.32.3)
       Requirement already satisfied: packaging in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from webdriver-manage
       r) (24.2)
       Requirement already satisfied: urllib3<3,>=1.21.1 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from request
       s->webdriver-manager) (2.2.3)
       Requirement already satisfied: charset-normalizer<4,>=2 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from r
       equests->webdriver-manager) (3.4.0)
       Requirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from request
       s->webdriver-manager) (2024.8.30)
       Requirement already satisfied: idna<4,>=2.5 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from requests->web
       WARNING: You are using pip version 21.2.3; however, version 24.3.1 is available.
       You should consider upgrading via the 'C:\Users\mashik\AppData\Local\Programs\Python\Python310\python.exe -m pip install --upgrade pip' comm
       and.
[14]: from selenium import webdriver
       from selenium.webdriver.chrome.service import Service
       from selenium.webdriver.common.by import By
       from selenium.webdriver.chrome.options import Options
       from webdriver_manager.chrome import ChromeDriverManager
       from selenium.webdriver.support.ui import WebDriverWait
      from selenium.webdriver.support import expected_conditions as EC
      import time
[15]: # Настройка Selenium
      chrome_options = Options()
       chrome_options.add_argument("--headless") # Без графического интерфейса
      chrome_options.add_argument("--disable-gpu") # Для стабильности
       service = Service(ChromeDriverManager().install())
       driver = webdriver.Chrome(service=service, options=chrome_options)
           url = "https://wiki.hoyolab.com/pc/hsr/aggregate/104?lang=ru-ru"
          driver.get(url)
           wait = WebDriverWait(driver, 20)
           wait.until(lambda d: d.execute_script("return document.readyState") == "complete")
           # Прокрутка страницы для подгрузки всех данных
           last_height = driver.execute_script("return document.body.scrollHeight")
           while True:
              driver.execute script("window.scrollTo(0, document.body.scrollHeight);")
               time.sleep(2)
               new_height = driver.execute_script("return document.body.scrollHeight")
              if new_height == last_height:
                  break
              last_height = new_height
```

```
# Поиск элементов
character_elements = driver.find_elements(By.CLASS_NAME, "rpg-character-card-name")

# Сохранение имен
characters = [element.text for element in character_elements if element.text]
print("Имена персонажей:", characters)

finally:
# Закрываем браузер
driver.quit()

Mnewa персонажей ["первопроходец: Паметь (Скоро)", "AFDBB (Скоро)", "Benukas Fenta (Скоро)", "MNEWA (Скоро)", "Benukas Fenta (Cкоро)", "Benukas Fenta (Cкоро)", "Benukas Fenta (Ckopo)", "B
```

имена персонажей: ['Первопроходец: Память (Скоро)', 'Аглая (Скоро)', 'Великая Герта (Скоро)', 'Фуга (Скоро)', 'Воскресенье', 'Раппа', 'Моцээ',
'Линша', 'Фэйсяо', 'Март 7 - Охота', 'Цэяоцю', 'Юньли', 'Первопроходец (Гармония)', 'Яшма', 'Светлячок', 'Бутхилл', 'Зарянка', 'Галлахер', 'Ава
Нтирин', 'Ахерон', 'Миша', 'Искорка', 'Чёрный Лебедь', 'Сюзи', 'Доктор Рацио', 'Жуань Мэй', 'Ханья', 'Аргенти', 'Хохо', 'Гуйнайфэнь', 'Топаз и
Счетовод', 'Цэинлю', 'Рысь', 'Дань Хэн: Пожиратель Луны', 'Фу Сюань', 'Лука', 'Кафка', 'Блэйд', 'Юйкун', 'Лоча', 'Серебряный Волк', 'Байлу', 'Я
ньцин', 'Сушан', 'Цэин Юань', 'Тиньюнь', 'Цинцюэ', 'Первопроходец (Сохранение)', 'Хук', 'Сампо', 'Клара', 'Пела', 'Наташа', 'Гепард', 'Сервал',
'Зеле', 'Броня', 'Герта', 'Аста', 'Арлан', 'Вельт', 'Химеко', 'Дань Хэн', 'Март 7', 'Первопроходец (Разрушение)']

сайт №3: https://honkai-star-rail.fandom.com/ru/wiki/Пути

Добавляем экземпляры классов в граф

```
[10]: # Пространство имен для онтологии
base_uri = "http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2024/11/untitled-ontology-3/"

# ИСКЛЮЧАЕМ ЗНАЧЕНИЯ "НЕМ" и "НЕИЗВЕСТНО"
excluded_values = {"НЕИЗВЕСТНО", "Het"}
```

```
[20]: def add_faction_to_graph(graph, faction_name):
             """Добавляет фракцию в граф RDF"""
            faction_class_uri = URIRef(base_uri + "Фракция") if faction_name and faction_name not in excluded_values:
                  faction_uri = URIRef(base_uri + faction_name.replace(" ", "_"))
                 if not (faction_uri, RDF.type, faction_class_uri) in graph:
                      graph.add((faction_uri, RDF.type, faction_class_uri))
                      graph.add((faction_uri, RDFS.label, Literal(faction_name, datatype=XSD.string)))
[21]: def add_eon_to_graph(graph, eon_name):
"""Добавляет эона в граф RDF"""
             eon_class_uri = URIRef(base_uri + "Эон")
             if eon_name and eon_name not in excluded_values:
                 \verb| eon_uri = URIRef(base_uri + f"∃oh_{eon_name.replace(' ', '_')}")|
                 if not (eon_uri, RDF.type, eon_class_uri) in graph:
                      graph.add((eon_uri, RDF.type, eon_class_uri))
                      graph.add((eon_uri, RDFS.label, Literal(eon_name, datatype=XSD.string)))
[22]: def add_subordinates_to_graph(graph, subordinates, base_uri, excluded_values): """Добавляет подчиненные организации в граф RDF
             Args:
                 graph: RDF-гραφ
                  subordinates: Список подчиненных организаций
                 base_uri: Базовый URI для создания новых экземпляров
                 excluded_values: Набор значений, которые необходимо пропустить
             # URI подклассов
             subclass_uris = {
                 "Комиссия": URIRef(base_uri + "Комиссия"),
"Отдел": URIRef(base_uri + "Отдел"),
"Союз": URIRef(base_uri + "Союз"),
"Клан": URIRef(base_uri + "Клан"),
"Силы_обороны": URIRef(base_uri + "Силы_обороны"),
             for subordinate in subordinates:
                 if subordinate in excluded_values:
                      continue
                  # Определяем подкласс по ключевым словам
                 if "Комиссия" in subordinate:
                      subclass_uri = subclass_uris["Комиссия"]
                 elif "Отдел" in subordinate:
                      subclass_uri = subclass_uris["Отдел"]
                 elif "Союз" in subordinate:
                     subclass_uri = subclass_uris["Com3"]
                 elif "Клан" in subordinate:
                     subclass_uri = subclass_uris["Клан"]
                      subclass_uri = subclass_uris["Силы_обороны"]
```

```
# Уникальный URI экземпляра
              subordinate_instance_uri = URIRef(base_uri + subordinate.replace(" ", "_"))
              # Проверяем, существует ли уже экземпляр в графе
              if not (subordinate_instance_uri, RDF.type, subclass_uri) in graph:
                  # Добавляем экземпляр в граф
                  {\tt graph.add}(({\tt subordinate\_instance\_uri,\ RDF.type,\ subclass\_uri}))
                  graph.add((subordinate\_instance\_uri, \ RDFS.label, \ Literal(subordinate, \ datatype=XSD.string)))
23]: def add_character_to_graph(graph, character_name):
          Добавляет персонажа в граф RDF как экземпляр класса 'Последователь_пути'
          character_class_uri = URIRef(base_uri + "Последователь_пути")
          \hbox{if character\_name and character\_name not in excluded\_values:} \\
              # Создаем URI для экземпляра персонажа
              character_uri = URIRef(base_uri + f"Персонаж_{character_name.replace(' ', '_')}")
              # Проверяем, существует ли экземпляр уже в графе
              if \ not \ (character\_uri, \ RDF.type, \ character\_class\_uri) \ in \ graph:
                 # Добавляем экземпляр и его свойства
                  graph.add((character_uri, RDF.type, character_class_uri))
graph.add((character_uri, RDFS.label, Literal(character_name, datatype=XSD.string)))
24]: # Добавляем фракции, организации и эонов в граф
      for entry in data:
          add_faction_to_graph(g, entry.get('faction'))
          add_eon_to_graph(g, entry.get('eon'))
         subordinates = entry.get("subordinates", [])
          add_subordinates_to_graph(g, subordinates, base_uri, excluded_values)
      # Добавляем персонажей в граф
      for character in characters:
         add_character_to_graph(g, character)
25]: g.serialize(destination="kg_hsr_turtle", format="turtle")
25]: <Graph identifier=N2e4e58834e8e43a9ac4e6a529a495571 (<class 'rdflib.graph.Graph'>)>
      Добавляем ObjectProperty
37]: def link_subordinates_to_factions(graph, data, property_name="состоит_в"):
          Связывает подчиненные организации с фракциями с помощью ObjectProperty 'состоит_в'
          :param graph: Граф RDF
          :param data: Список словарей с информацией о фракциях и их подчиненных организациях
          :param property_name: Название ObjectProperty
          # Создаем URI для ObjectProperty
          property_uri = URIRef(base_uri + property_name)
```

```
for entry in data:
               faction_name = entry.get("faction")
subordinates = entry.get("subordinates", [])
               # Пропускаем, если фракция или подчиненные отсутствуют
               {\tt if not faction\_name or faction\_name in excluded\_values:}\\
                   continue
               # Создаем URI для фракции (range)
               faction_uri = URIRef(base_uri + faction_name.replace(" ", "_"))
               for subordinate in subordinates:
                   # Пропускаем исключённые значения
                   if not subordinate or subordinate in excluded_values:
                      continue
                   # Создаем URI для подчиненной организации (domain)
                   subordinate_uri = URIRef(base_uri + subordinate.replace(" ", "_"))
                   # Добавляем связь "состоит_в" между организацией и фракцией
                   graph.add((subordinate_uri, URIRef(property_uri), faction_uri))
[38]: def add_paths_and_link_to_aeons(graph, paths, property_name="кем_основан"):
           Добавляет элементы класса "Путь" и связывает их с эонами через ObjectProperty 'кем_основан'
           :param graph: Граф RDF
           :param paths: Словарь, где ключ - название пути, а значение - название эона
           :param property_name: Название ObjectProperty
           # Создаем URI для ObjectProperty
           property_uri = URIRef(base_uri + property_name)
           for path_name, aeon_name in paths.items():
                # Создаем URI для пути (класс "Путь")
               path_uri = URIRef(base_uri + path_name.replace(" ", "_"))
               # Получаем URI для эона из графа
               aeon_uri = URIRef(base_uri + aeon_name.replace(" ", "_"))
               # Добавляем путь в граф как экземпляр класса "Путь"
              graph.add((path_uri, RDF.type, URIRef(base_uri + "Путь")))
              # Добавляем связь "кем_основан" между путем и эоном
               graph.add((path_uri, property_uri, aeon_uri))
[35]: # связываем экземпляры классов с помощью ObjectProperties 'состоит_в' и 'кем_основан'
       link_subordinates_to_factions(g, data)
       add_paths_and_link_to_aeons(g, paths)
```

```
[36]: g.serialize(destination="kg_hsr_turtle", format="turtle")
[36]: <Graph identifier=N2e4e58834e8e43a9ac4e6a529a495571 (<class 'rdflib.graph.Graph'>)>
      Добавляем DataProperty
[30]: def add_location_to_faction(data, excluded_values, graph, base_uri):
          Добавляет локации и связывает их с фракциями через DataProperty 'локация'
          :param data: Список словарей с информацией о фракциях и их локациях
          :param excluded_values: Список исключенных значений
          :param graph: Граф RDF
          :param base_uri: Пространство имен для онтологии
          for entry in data:
              faction_name = entry.get("faction")
              location_list = entry.get("location", [])
              # Пропускаем исключённые значения
             if faction name in excluded values:
                 continue
              # Создаем уникальный URI для фракции
             faction_instance_uri = URIRef(base_uri + faction_name.replace(" ", "_"))
              # Привязываем локацию к фракции через DataProperty
              for location in location_list:
                 if location in excluded_values:
                     continue
                  # Уникальный URI для каждой локации
                  location_instance_uri = URIRef(base_uri + location.replace(" ", "_"))
                  # Добавляем DataProperty для локации
                graph.add((faction_instance_uri, URIRef(base_uri + "локация"), Literal(location, datatype=XSD.string)))
[31]: # Добавляем локации в граф
      add_location_to_faction(data, excluded_values, g, base_uri)
[32]: g.serialize(destination="kg_hsr_turtle", format="turtle")
[32]: <Graph identifier=N2e4e58834e8e43a9ac4e6a529a495571 (<class 'rdflib.graph.Graph'>)>
      Далее в граф были внесены правки вручную в Protege:
        • классы сделаны непересекающимися (с помощью свойства DisjointWith)
       • созданы подклассы организаций
       • добавлены несколько ObjectProperties
       • настроены характеристики свойств (транзитивность, симметричность, функциональность)
```

Запросы к графу

• добавлены несколько DataProperties

```
[12]: g.parse('C:/Users/mashik/Protege-5.6.4-win/Protege-5.6.4/projects/kg hsr', format="turtle")
[12]: <Graph identifier=N24396b8b4747424d8729a750b616930a (<class 'rdflib.graph.Graph'>)>
         1. Какие фракции следуют пути сохранения?
[58]: query = """
        PREFIX untitled-ontology-3: <a href="http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2024/11/untitled-ontology-3/">http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2024/11/untitled-ontology-3/</a>
        PREFIX rdf: <http://www.w3.org/1999/02/22-rdf-syntax-ns#>
        PREFIX rdfs: <http://www.w3.org/2000/01/rdf-schema#>
        SELECT DISTINCT ?название_фракции
          ?путь rdfs:label "Сохранение" ;
                rdf:type untitled-ontology-3:Путь.
          ?фракция rdf:type untitled-ontology-3:фракция ;
                  untitled-ontology-3:следует_пути ?путь ;
                    rdfs:label ?название_фракции.
        results = g.query(query)
[61]: factions = [row[0].split('/')[-1].replace('_', ' ') for row in results]
        factions_str = ', '.join(factions)
       print(f"Фракции, следующие пути Сохранения: {factions_str}")
        Фракции, следующие пути Сохранения: Архитекторы, Десять каменных сердец
        2. Кто из персонажей состоит в фракции "Безымянные"?
[41]: query = """
        PREFIX untitled-ontology-3: <a href="http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2024/11/untitled-ontology-3/">http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2024/11/untitled-ontology-3/</a>
        PREFIX rdf: <a href="http://www.w3.org/1999/02/22-rdf-syntax-ns#">http://www.w3.org/1999/02/22-rdf-syntax-ns#</a>>
        PREFIX rdfs: <a href="http://www.w3.org/2000/01/rdf-schema#">http://www.w3.org/2000/01/rdf-schema#>
        SELECT DISTINCT ?label
        WHERE {
           ?фракция rdfs:label "Безымянные" ;
                      rdf:type untitled-ontology-3:фракция.
            ?персонаж rdf:type untitled-ontology-3:Персонаж;
                       untitled-ontology-3:состоит_в ?фракция;
                       rdfs:label ?label.
        results = g.query(query)
[43]: # Сохраняем и выводим результаты
        ch = [row[0].split('/')[-1].replace('\_', ' ') \ for \ row \ in \ results]
        # Формируем строку для вывода ch_str = ', '.join(ch)
        print(f"Персонажи, состоящие во фракции 'Безымянные': {ch_str}")
        Персонажи, состоящие во фракции 'Безымянные': Вельт, Дань Хэн, Март 7, Миша, Химеко, Первопроходец
```

3. Как связан Альянс Сяньчжоу с другими фракциями?

```
[45]: query = """
        PREFIX untitled-ontology-3: <a href="http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2024/11/untitled-ontology-3/">http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2024/11/untitled-ontology-3/>
         PREFIX rdf: <a href="http://www.w3.org/1999/02/22-rdf-syntax-ns#">http://www.w3.org/1999/02/22-rdf-syntax-ns#</a>
        PREFIX rdfs: <http://www.w3.org/2000/01/rdf-schema#>
        SELECT DISTINCT ?relation ?relatedFactionLabel
             ?фракция rdfs:label "Альянс Сяньчжоу" ;
rdf:type untitled-ontology-3:Фракция.
             ?фракция ?relation ?другаяФракция .
            ?другаяФракция rdf:type untitled-ontology-3:Фракция ;
                                rdfs:label ?relatedFactionLabel .
            FILTER (?relation IN (untitled-ontology-3:spaxдyet_c, untitled-ontology-3:s_comse_c))
        results = g.query(query)
[47]: # Обработка и вывод результатов
        print("Результаты:")
         for row in results:
             relation = row.relation.split('/')[-1] # Убираем URI и оставляем только название отношения
              faction_label = row.relatedFactionLabel
             print(f"Альянс Сяньчжоу {relation} {faction_label}")
         Результаты:
         Альянс Сяньчжоу в_союзе_с Архитекторы
        Альянс Сяньчжоу в_соизе_с безымянные
Альянс Сяньчжоу в_соизе_с Корпорация межзвёздного мира
Альянс Сяньчжоу враждует_с Легион Антиматерии
Альянс Сяньчжоу враждует_с Обитатели Изобилия
           4. Какие пути основаны эонами?
[48]: query = """
         PREFIX untitled-ontology-3: <a href="http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2024/11/untitled-ontology-3/">http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2024/11/untitled-ontology-3/</a>
         PREFIX rdf: <a href="http://www.w3.org/1999/02/22-rdf-syntax-ns#">http://www.w3.org/1999/02/22-rdf-syntax-ns#</a>
         PREFIX rdfs: <http://www.w3.org/2000/01/rdf-schema#>
        SELECT ?sonLabel ?nyTbLabel
        WHERE {
             ?путь rdf:type untitled-ontology-3:Путь ;
                     rdfs:label ?путьLabel ;
                     untitled-ontology-3:кем_основан ?эон .
             ?эон rdf:type untitled-ontology-3:Эон ;
                   rdfs:label ?somLabel .
        results = g.query(query)
```

```
[49]: print("Эоны и их пути:")
      for row in results:
        print(f"{row.эонLabel} основал {row.путьLabel}")
      Шипе основал Гармония
      Эна основал Гармония
       терминус основал Завершённость
      Яоши основал Изобилие
      Идрила основал Красота
      IX основал Небытие
      Акивили основал Освоение
      Лань основал Охота
      ФУЛИ ОСНОВАЛ ПАМЯТЬ
       Шипе основал Порядок
      Эна основал Порядок
      ХуХ основал Равновесие
       Аха основал Радость
      Нанук основал Разрушение
      Тайззиронт основал Распространение
      Клипот основал Сохранение
      Мифус основал Энигмата
      Нус основал Эрудиция
      Создаем документацию автоматически с помощью pyLode
[4]: !pip install pylode
      Collecting pylode
        Downloading pylode-3.2.0-py3-none-any.whl (693 kB)
      Requirement already satisfied: httpx<1.0.0,>=0.25.0 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from pylod
      Collecting Markdown<4.0.0,>=3.3.7
      Downloading Markdown-3.7-py3-none-any.whl (106 kB)

Requirement already satisfied: rdflib<8.0.0,>=7.0.0 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from pylod
      Collecting html5lib<2.0,>=1.1
         Downloading html5lib-1.1-py2.py3-none-any.whl (112 kB)
      Collecting dominate<3.0.0,>=2.6.0
        Downloading dominate-2.9.1-py2.py3-none-any.whl (29 kB)
       Requirement already satisfied: webencodings in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from html51ib<2.0,
       >=1.1->pylode) (0.5.1)
       Requirement already satisfied: six>=1.9 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from html5lib<2.0,>=1.
      1->pylode) (1.16.0)

Requirement already satisfied: idna in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from httpx<1.0.0,>=0.25.0-
      >pylode) (3.10)
[19]: from rdflib import Graph
      from pylode.profiles.ontpub import OntPub
[27]: !pip install rdflib-jsonld
```

```
[31]: # 1. Задаем путь к ожь файлу
        file_path_owl = Path('C:/Users/mashik/Protege-5.6.4-win/Protege-5.6.4/projects/kg_hsr_ttl')
        # 2. Проверяем, существует ли файл
        if not file_path_owl.exists():
            print(f"Ошибка: Файл {file_path_owl} не найден.")
        else:
            # 3. Использование руLODE
            try:
                 # Инициализируем OntPub, передаем путь \kappa .owL файлу
                 od = OntPub(ontology=str(file_path_owl))
                # Генерируем НТМL
                od.make_html(destination="kg_hsr_doc.html")
                 print("Документация успешно сгенерирована в kg_hsr_doc.html")
            except Exception as e:
                print(f"Ошибка при генерации документации: {e}")
        INFO:root:Loading background ontologies from a pickle file
        Документация успешно сгенерирована в kg_hsr_doc.html
        Генерируем VoID
[32]: from rdflib.void import generateVoID
[33]: # 2. Вызов generateVoID
        void_graph, dataset_uri = generateVoID(g)
        # 3. Вывод или сохранение VoID
        print("VoID description:")
        print(void_graph.serialize(format="turtle"))
        @prefix dcterms: <a href="http://purl.org/dc/terms/">http://purl.org/dc/terms/> .
        @prefix owl: <a href="http://www.w3.org/2002/07/owl#">http://www.w3.org/2002/07/owl#</a>>.
@prefix rdf: <a href="http://www.w3.org/1999/02/22-rdf-syntax-ns#">http://www.w3.org/1999/02/22-rdf-syntax-ns#</a>>.
        @prefix rdfs: <http://www.w3.org/2000/01/rdf-schema#> .
        @prefix void: <http://rdfs.org/ns/void#>
        @prefix xsd: <http://www.w3.org/2001/XMLSchema#> .
        <http://example.org/Dataset> a void:Dataset;
  void:classPartition <http://example.org/Dataset_class0>,
                 <http://example.org/Dataset_class1>,
                 <http://example.org/Dataset_class10>,
                 <http://example.org/Dataset_class11>,
                 <http://example.org/Dataset_class12>,
                 <http://example.org/Dataset_class13>,
                 <http://example.org/Dataset_class14>,
                 <http://example.org/Dataset class15>.
                 <a href="http://example.org/Dataset_class16">http://example.org/Dataset_class16</a>,
```

Графовые эмбеддинги

df['Predicate'] = df['Predicate'].apply(extract_property_name)

```
[12]: !pip install tensorflow==2.9.0
        !pip install ampligraph
        Collecting tensorflow==2.9.0
         Downloading tensorflow-2.9.0-cp310-cp310-win amd64.whl (444.1 MB)
        Collecting google-pasta>=0.1.1
       Downloading google_pasta-0.2.0-py3-none-any.whl (57 kB) Collecting absl-py>=1.0.0
         Downloading absl_py-2.1.0-py3-none-any.whl (133 kB)
       Collecting libclang>=13.0.0
          Downloading libclang-18.1.1-py2.py3-none-win_amd64.whl (26.4 MB)
        Requirement already satisfied: setuptools in clusers\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from tensorflow==2.
        9.0) (57.4.0)
        Collecting termcolor>=1.1.0
         Downloading termcolor-2.5.0-pv3-none-anv,whl (7.8 kB)
        Requirement already satisfied: typing-extensions>=3.6.6 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from t
       ensorflow==2.9.0) (4.12.2)
Collecting protobuf>=3.9.2
          Downloading protobuf-5.29.3-cp310-abi3-win_amd64.whl (434 kB)
        Requirement already satisfied: numpy>=1.20 in c:\user\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from tensorflow==2.
        9.0) (1.26.4)
[25]: import pandas as pd
        import numpy as np
        import re
        import ampligraph
        import tensorflow as tf
        from ampligraph.evaluation import train_test_split_no_unseen
        from ampligraph.latent_features import ScoringBasedEmbeddingModel
        from ampligraph.latent_features.loss_functions import get as get_loss
        from ampligraph.latent_features.regularizers import get as get_regularizer
        from ampligraph.evaluation import mr_score, mrr_score, hits_at_n_score
        from sklearn.model_selection import train_test_split
        from xgboost import XGBClassifier
        from sklearn.metrics import classification_report
        from sklearn import metrics
        from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
        from sklearn.compose import ColumnTransformer
        from sklearn.pipeline import Pipeline
       from sklearn.metrics import accuracy_score
       g.parse('C:/Users/mashik/Protege-5.6.4-win/Protege-5.6.4/projects/kg_hsr_2', format="xml")
       # Извлечение триплетов
       query = """
       PREFIX untitled-ontology-3: <a href="http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2025/0/12/untitled-ontology-3/">http://www.semanticweb.org/mashik/ontologies/2025/0/12/untitled-ontology-3/>
       PREFIX owl: <a href="http://www.w3.org/2002/07/owl#">PREFIX rdfs: <a href="http://www.w3.org/2000/01/rdf-schema">http://www.w3.org/2000/01/rdf-schema</a>
       SELECT ?subjectLabel ?property ?objectLabel
       WHERE {
         ?subject ?property ?object .
         ?property rdf:type owl:ObjectProperty .
         ?subject rdf:type ?Персонаж;
                      rdfs:label ?subjectLabel.
         Pobject rdfs:label PobjectLabel.
       # Выполнение запроса
       results = g.query(query)
[16]: # Преобразование результатов в DataFrame
       data = []
       for row in results:
           data.append([str(row.subjectLabel), str(row.property), str(row.objectLabel)])
       df = pd.DataFrame(data, columns=["Subject", "Predicate", "Object"])
[17]: # ФУНКЦИЯ для извлечения имени свойства из URL
       def extract_property_name(url):
           # Если есть символ #, то берем все после него
            match = re.search(r'#(.*)', url)
           if match:
               return match.group(1) # Возвращаем часть после '#'
           else:
               # ЕСЛИ # нет, берем последний сегмент пути после последнего '/'
return url.split('/')[-1] # Часть после последнего слэша
       # Применяем функцию к столбиу Predicate
```

```
[18]: df
[18]: Subject
                         Predicate
                                                  Object
         0 Акивили в_плохих_отношениях_с
      1 Аха в_плохих_отношениях_с Акивили
         2
                Лань в_плохих_отношениях_с
                                                  Яоши
      3 Авантюрин в_плохих_отношениях_с Воскресенье
               Ахерон в_плохих_отношениях_с
                                                Бутхилл
      ...
      2013
             Цзинлю является_учителем Блэйд
      2014 Цзинлю является_учителем Цзин Юань
      2015
              Юйкун является_учителем Тинъюнь
      2016 Юньли является_учителем Март 7
      2017
             Яньцин является_учителем Март 7
     2018 rows × 3 columns
[19]: # Сохраняем датафрейм как CSV
      df.to_csv('triplets.csv', index=False, header=True, encoding='utf-8-sig')
[22]: triples = df.to_numpy()
       # Разделение на обучающую и тестовую выборки с сохранением всех узлов
      X_train, X_valid = train_test_split_no_unseen(np.array(triples), test_size=300)
[23]: print('Train set size: ', X_train.shape)
print('Test set size: ', X_valid.shape)
      Train set size: (1718, 3)
Test set size: (300, 3)
[26]: # Обучение модели векторных представлений (графовые эмбеддинги)
       model = ScoringBasedEmbeddingModel(k=100,
                                         eta=20,
                                         scoring_type='ComplEx',
                                         seed=0)
      # Optimizer, Loss and regularizer definition
optimizer = tf.keras.optimizers.Adam(learning_rate=1e-4)
      loss = get_loss('multiclass_nll')
      regularizer = get_regularizer('LP', {'p': 3, 'lambda': 1e-5})
       # Compilation of the model
      \verb|model.compile| (optimizer=optimizer, loss=loss, entity_relation\_regularizer=regularizer)|\\
```

```
[27]: model.fit(X_train,
              batch_size=int(X_train.shape[0] / 50),
              epochs=300, # Number of training epochs
              verbose=True # Displays a progress bar.
      Epoch 1/300
      Epoch 2/300
      52/52 [=============] - 0s 9ms/step - loss: 102.5191
      Epoch 3/300
      52/52 [=====
                  -----] - 0s 9ms/step - loss: 102.4989
      Epoch 4/300
      52/52 [========] - 0s 9ms/step - loss: 102.4781
      Epoch 5/300
     52/52 [==========] - 0s 9ms/step - loss: 102.4567
Epoch 6/300
     52/52 [====
Epoch 7/300
                  -----] - Øs 9ms/step - loss: 102.4353
      52/52 [====
                  -----] - 0s 9ms/step - loss: 102.4134
      Epoch 8/300
      52/52 [=======] - 1s 10ms/step - loss: 102.3907
      Epoch 9/300
     52/52 [=======] - 0s 9ms/step - loss: 102.3672
[28]: # Оценка модели векторных представлений
     ranks = model.evaluate(X_valid,
                         use_filter={'train': X_train,
                        'test': X_valid},
corrupt_side='s,o',
                        verbose=True)
     31/31 [=========] - 4s 131ms/step
[29]: mr = mr_score(ranks)
      mrr = mrr_score(ranks)
     print("MRR: %.2f" % (mrr))
     print("MR: %.2f" % (mr))
     hits_10 = hits_at_n_score(ranks, n=10)
print("Hits@10: %.2f" % (hits_10))
hits_3 = hits_at_n_score(ranks, n=3)
      print("Hits@3: %.2f" % (hits_3))
      hits\_1 = hits\_at\_n\_score(ranks, n=1)
     print("Hits@1: %.2f" % (hits_1))
     MRR: inf
      MR: -2.06
      Hits@10: 0.99
      Hits@3: 0.99
      Hits@1: 0.99
```

Задача многоклассовой классификации: Определить, в каких отношениях с другими будет персонаж, исходя из его фракции

```
[34]: !pip install adjustText
       Collecting adjustText
        Downloading adjustText-1.3.0-py3-none-any.whl (13 kB)
       Requirement already satisfied: matplotlib in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from adjustText) (3.
       Requirement already satisfied: numpy in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from adjustText) (1.26.4)
       Requirement already satisfied: scipy in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from adjustText) (1.10.0)
       Requirement already satisfied: kiwisolver>=1.3.1 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from matplotl
       ib->adjustText) (1.4.7)
       Requirement already satisfied: cycler>=0.10 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from matplotlib->a
       djustText) (0.12.1)
       Requirement already satisfied: packaging>=20.0 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from matplotlib
       ->adiustText) (24.2)
       Requirement already satisfied: pyparsing>=2.3.1 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from matplotli
       b->adjustText) (3.2.0)
       Requirement already satisfied: contourpy>=1.0.1 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from matplotli
       b->adjustText) (1.3.1)
       Requirement aiready satisfied: pillow>=8 in c:\users\mashik\appdata\local\programs\python\python310\lib\site-packages (from matplotlib->adju
       stText) (11.0.0)
[35]: from sklearn.decomposition import PCA
       from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
       from adjustText import adjust_text
[36]: # Классификация
      organizations = [
           "Вечногорящий Особняк",
           "Звёздный экспресс",
           "Клан Гончих",
           "Клан Дубов",
           "Клан Ирисов",
           "Клан Люцерн",
           "Клан Ночных Дроздов",
           "Комиссия десяти владык",
           "Комиссия по алхимии",
           "Комиссия по балансу",
           "Комиссия по полётам".
           "Комиссия по предсказаниям",
           "Комиссия по ремёслам",
           "Облачные рыцари",
           "Отдел консолидации бизнеса",
           "Отдел логистики строительных материалов",
           "Отдел мотивации",
           "Отдел развития маркетинга",
           "Отдел стратегических инвестиций",
           "Отдел технологий",
"Отдел традиционных проектов",
           "Среброгривые Стражи",
```

"Ученики Санктус Медикус"

```
def filter_out_organizations(df, organizations):
                      Убирает строки, где Subject или Object совпадают с названиями организаций.
                        # Фильтруем DataFrame, оставляя только строки, где Subject и Object не принадлежат списку организаций
                        filtered_df = df[~df["Subject"].isin(organizations) & ~df["Object"].isin(organizations)]
                       return filtered df
               # Фильтруем данные
              df_filtered = filter_out_organizations(df.copy(), organizations)
              print("\nПосле фильтрации:")
              print(df_filtered.head())
              После фильтрации:
                       Subject Predicate
Акивили в_плохих_отношениях_с
                                                                                                       Object
                      Аха в_плохих_отношениях_с Аха
Лань в_плохих_отношениях_с Яоши
                  Авантюрин в_плохих_отношениях_с Воскресенье
                         Ахерон в_плохих_отношениях_с
                                                                                                      Бутхилл
[37]: fractions = df_filtered[df_filtered["Predicate"] == "состоит_в"]
              # Убираем лишние столбиы, оставляем только персонажей и их фракции fraction_map = fractions[["Subject", "Object"]] fraction_map.columns = ["Character", "Fraction"]
              print(fraction_map)
                                   Character
                                                            Десять каменных сердец
              1685
                                    Авантюрин
                                 Авантюрин Корпорация межзвёздного мира
                                  Аргенти Рыцари Красоты
Байлу Альянс Сяньчжоу
Блэйд Охотники за Стелларонами
              1688
              1689
               1690
                                       яшма Десять каменных сердец
яшма Корпорация межзвёздного мира
               1951
              1952
              1954 Первопроходец
1956 Герта
1957 Жуань Мэй
                                                                                                   Безымянные
                                                                                       Общество гениев
                                                                                       Общество гениев
              [162 rows x 2 columns]
[38]: df_merged = df_filtered.merge(fraction_map, how="left", left_on="Subject", right_on="Character")
              df_merged.drop(columns=["Character"], inplace=True)
df_merged.rename(columns={"Fraction": "Fraction_Subject"}, inplace=True)
              df_merged = df_merged.merge(fraction_map, how="left", left_on="Object", right_on="Character", suffixes=('_subj', '_obj'))
              df_merged.drop(columns=["Character"], inplace=True)
df_merged.rename(columns={"Fraction": "Fraction_Object"}, inplace=True)
              print("\nОбъединенные данные:")
              print(df_merged.head())
              le = LabelEncoder()
              df_merged["Fraction_Subject"] = le.fit_transform(df_merged["Fraction_Subject"].astype(str))
              \label{eq:df_merged} $$ df_merged["Fraction_Object"] = le.fit_transform(df_merged["Fraction_Object"].astype(str)) $$ $$ (df_merged["Fraction_Object"].astype(str)) $$ $$ (df_merged["Fraction_Object"].astype(str)) $$ $$ (df_merged["Fraction_Object"].astype(str)) $$ (df_merged["Fraction_Object"].as
              df_merged('Predicate') = le.fit_transform(df_merged('Predicate'))
df_merged('Subject') = le.fit_transform(df_merged('Subject').astype(str))
              df_merged['Object'] = le.fit_transform(df_merged['Object'].astype(str))
```

```
print("\пДанные после Label Encoding:")
        print(df_merged.head())
         Объединенные данные:
                                                                             Fraction_Subject \
                                                          Object
Axa
                                          Predicate
              Subject
              Акивили в_плохих_отношениях_с
               Аха в_плохих_отношениях_с
Лань в_плохих_отношениях_с
                                                           Акивили
                                                                                                   NaN
                                                                 ЯОШИ
                                                                                                   NaN
         3 Авантюрин в_плохих_отношениях_с Воскресенье Десять каменных сердец
        4 Авантюрин в_плохих_отношениях_с Воскресенье Десять каменных сердец
           Fraction_Object
                           NaN
                          NaN
                           NaN
                        Семья
        Данные после Label Encoding:
             Subject Predicate Object Fraction_Subject Fraction_Object
                             0
                                                   0
                                                                    0
                   42
                                  0
                                         104
                                                                    0
                                                                                           0
                                           17
                                                                                          13
                                  0
                                            17
                                                                                          13
[39]: # Получение эмбеддингов для субъектов и объектов
         entity\_embeddings = model.get\_embeddings(np.unique(df\_merged['Subject'].to\_list()) + df\_merged['Object'].to\_list()))
         entity_to_embedding = {entity: emb for entity, emb in zip(np.unique(df_merged['Subject'].to_list() + df_merged['Object'].to_list()), entity_embedding = {entity: emb for entity, emb in zip(np.unique(df_merged['Subject'].to_list() + df_merged['Object'].to_list()), entity_embedding = {entity: emb for entity, emb in zip(np.unique(df_merged['Subject'].to_list() + df_merged['Object'].to_list()), entity_embedding = {entity: emb for entity, emb in zip(np.unique(df_merged['Subject'].to_list() + df_merged['Object'].to_list()), entity_embedding = {entity: emb for entity, emb in zip(np.unique(df_merged['Subject'].to_list() + df_merged['Object'].to_list()), entity_emb for entity.
         106 triples containing invalid keys skipped! You can use `ScoringBasedEmbeddingModel.get_invalid_keys` or`DataIndexer.get_invalid_keys` to find
         out which keys are invalid.
[40]: # Сопоставление эмбеддингов с исходными данными
        def get_entity_embedding(entity, entity_to_embedding):
             try:
                  return entity_to_embedding[entity]
              except KeyError:
                   return np.zeros(100)
         df_merged["Subject_Emb"] = df_merged["Subject"].apply(lambda x: get_entity_embedding(x, entity_to_embedding))
         df_merged["object_Emb"] = df_merged["object"].apply(lambda x: get_entity_embedding(x, entity_to_embedding))
[41]: # Создаем признаки для классификатора (конкатенируем эмбеддинги и фракции)
         def create_features(row):
             return np.concatenate((row["Subject_Emb"], row["Object_Emb"], [row["Fraction_Subject"]], row["Fraction_Object"]]))
        df_merged["Features"] = df_merged.apply(create_features, axis=1)
[42]: # Разделение на обучающую и тестовую выборки
         X = np.array(df_merged["Features"].tolist())
         y = df_merged["Predicate"]
          \textbf{X\_train\_emb}, \ \textbf{X\_test\_emb}, \ \textbf{y\_train\_emb}, \ \textbf{y\_test\_emb} = \textbf{train\_test\_split}(\textbf{X}, \ \textbf{y}, \ \textbf{test\_size=0.2}, \ \textbf{random\_state=42}, \ \textbf{stratify=y})
```

```
[43]: # Обучение XGBoost с эмбеддингами
       xgb_emb = XGBClassifier(n_estimators=500, max_depth=5, objective="multi:softmax", random_state=42)
       xgb_emb.fit(X_train_emb, y_train_emb)
[43]: 🔻
                                            XGBClassifier
      XGBClassifier(base_score=None, booster=None, callbacks=None,
                      colsample_bylevel=None, colsample_bynode=None,
                      colsample_bytree=None, device=None, early_stopping_rounds=None, enable_categorical=False, eval_metric=None, feature_types=None,
                      gamma=None, grow_policy=None, importance_type=None,
                      interaction_constraints=None, learning_rate=None, max_bin=None,
                      max_cat_threshold=None, max_cat_to_onehot=None,
                      max_delta_step=None, max_depth=5, max_leaves=None,
min_child_weight=None, missing=nan, monotone_constraints=None,
                      multi_strategy=None, n_estimators=500, n_jobs=None,
                      num parallel tree=None, objective='multi:softmax', ...)
[44]: # Оценка модели с эмбеддингами
       y_pred_emb = xgb_emb.predict(X_test_emb)
       print("\n0тчет классификации с использованием эмбеддингов:")
       print(classification_report(y_test_emb, y_pred_emb))
       print(f"Accuracy с использованием эмбеддингов: {accuracy_score(y_test_emb, y_pred_emb)}")
       Отчет классификации с использованием эмбеддингов:
                     precision
                                  recall f1-score support
                                     0.56
                                                0.69
                           0.00
                                     0.00
                                                0.00
                                                          2397
                           0.94
                                    0.98
                                                0.96
                           0.00
                                     0.00
                                                0.00
                           0.00
                                     0.00
                                                0.00
                           0.67
                                     0.92
                                                0.78
                                                          108
                                                0.00
                  8
                           0.00
                                     0.00
                                                            40
                           0.00
                                     0.00
                 10
                          0.00
                                   0.00
                                               0.00
                                                            20
                                                          2770
           accuracy
                                                0.92
                                    0.35
                          0.28
          macro avg
                                                0.29
                                                          2770
                                  0.92
       weighted avg
                        0.89
       Accuracy с использованием эмбеддингов: 0.9205776173285198
[45]: # Модель, выдающая самый частый класс
       from sklearn.dummy import DummyClassifier
       dummy_clf = DummyClassifier(strategy="most_frequent")
       dummy_clf.fit(X_train_emb, y_train_emb)
       y_pred_dummy = dummy_clf.predict(X_test_emb)
       print("\nOтчет классификации для модели, выдающей самый частый класс:")
       print(classification_report(y_test_emb, y_pred_dummy))
print(f"Accuracy для модели, Выдающей самый частый класс: {accuracy_score(y_test_emb, y_pred_dummy)}")
```

```
Отчет классификации для модели, выдающей самый частый класс:
precision recall f1-score support
                           0.00
                                     0.00
                                                0.00
                                                            154
                           0.87
                                     1.00
                                                0.93
                                                           2397
                                      0.00
                           0.00
                                                0.00
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                                                             6
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                                                             11
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                  8
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                                                             40
                                                             20
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                 10
                           0.00
                                     0.00
                                                0.00
           accuracy
                                                0.87
                                                           2770
       macro avg
weighted avg
                           0.09
                                     0.10
                                                0.09
                                                           2778
                           0.75
                                     0.87
                                                0.80
       Ассигасу для модели, выдающей самый частый класс: 0.8653429602888086
[46]: # Модель с One-Hot Encoding
       from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
       from sklearn.compose import ColumnTransformer
       from sklearn.pipeline import Pipeline
       categorical_features = ["Fraction_Subject", "Fraction_Object"]
       preprocessor = ColumnTransformer(
           transformers=[
                ('onehot', OneHotEncoder(handle_unknown='ignore'), categorical_features)])
       pipeline_ohe = Pipeline(steps=[('preprocessor', preprocessor),
                                      ('classifier', XGBClassifier(n_estimators=500, max_depth=5, objective="multi:softmax", random_state=42))])
       X_ohe = df_merged[categorical_features]
       y_ohe = df_merged["Predicate"]
       X_train_ohe, X_test_ohe, y_train_ohe, y_test_ohe = train_test_split(X_ohe, y_ohe, test_size=0.2, random_state=42, stratify=y_ohe)
       pipeline_ohe.fit(X_train_ohe, y_train_ohe)
       y_pred_ohe = pipeline_ohe.predict(X_test_ohe)
       print("\nOтчет классификации с использованием One-Hot Encoding:")
      print(classification_report(y_test_ohe, y_pred_ohe))
print(f"Accuracy с использованием One-Hot Encoding: {accuracy_score(y_test_ohe, y_pred_ohe)}")
       Отчет классификации с использованием One-Hot Encoding:
precision recall f1-score support
                           0.89
                                     0.56
                                                0.69
                                                            154
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                           0.94
                                      0.98
                                                0.96
                                                           2397
                                                           5
                  3
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                           0.31
                                      1.00
                                                0.48
                                                             11
                                                0.78
                           0.67
                                      0.92
                                                           108
                           0.00
                                                0.00
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                                                             20
                 10
                           0.00
                                      0.00
                                                0.00
                                                            20
                                                          2770
           accuracy
                                                0.92
                                               0.29
      weighted avg
                          0.89
                                    0.92
                                               0.90
                                                          2770
      Accuracy с использованием One-Hot Encoding: 0.9205776173285198
```