/ <u>1. Введение в линейную алгебру для машинного обучения</u> / <u>1.8 Задания для самопроверки</u>

Тест начат	Пятница, 8 декабря 2023, 11:52
Состояние	Завершены
Завершен	Пятница, 8 декабря 2023, 12:58
Прошло	1 ч. 6 мин.
времени	
	_

Оценка Еще не оценено

Вопрос **1** Верно Баллов: 1,00 из 1,00

Расчет косинуса угла между словами

Напишите программу, которая рассчитывает косинус угла между словами cat и cow, используя б spacy и модель en_core_web_sm для векторизации слов.

Напишите код программы в самостоятельно созданном Python-ноутбуке. Вы можете использова следующий код, чтобы начать писать программу:

```
import spacy
import numpy as np

nlp = spacy.load('en_core_web_sm')

word_1 = 'cat'
word_2 = 'cow'
```

Результат вычислений округлите до 3-х знаков после запятой и введите в поле ввода ответа в LI

Дополнительные материалы

- 1. SpaCy NLPub
- 2. Можно всё: решение NLP задач при помощи spacy / Хабр

Ответ: 0.775 ✓

Спасибо! Уверены, что вы хорошо постарались и поработали!

Предлагаем свериться с возможным вариантом решения.

```
import spacy
import numpy as np

nlp = spacy.load('en_core_web_sm')

word_1 = 'cat'
word_2 = 'cow'

token_1 = nlp(word_1)
token_2 = nlp(word_2)

def cosine(v1, v2):
    if np.linalg.norm(v1)*np.linalg.norm(v2) > 0:
        return np.dot(v1, v2) / (np. linalg.norm(v1)*np.linalg.norm(v2))
    else:
        return 0

cosine_ = cosine(token_1.vector, token_2.vector)
```

Вопрос **2**Выполнен
Балл: 1,00

Расчет косинусной меры между предложениями

Напишите программу, которая будет сравнивать два предложения и выводить значение косинус угла между их векторными представлениями.

Предложения могут быть любыми, например:

- «Сегодня очень холодно на улице» и «На улице сегодня очень холодно»;
- «Обезьяны любят бананы» и «Собаки не любят молоко».

Программа должна выводить значение косинусной меры угла между векторами, которые соотвє каждому из предложений.

Для решения данной задачи вам понадобится библиотека spacy и модель для работы с русским Используйте следующий код для их установки:

```
!pip install spacy
!python -m spacy download ru_core_news_lg
```

Далее выполните импорт библиотеки spacy и русскоязычной модели ru_core_news_lg:

```
import spacy
nlp = spacy.load("ru_core_news_lg")
```

Сохраните код вашей программы в отдельный файл и загрузите решение в LMS.

```
import spacy
import numpy as np
# Загрузка русскоязычной модели
nlp = spacy.load("ru_core_news_lg")
# Функция для вычисления косинусной меры угла между двумя предложениями
def calculate_cosine_similarity(sentence1, sentence2):
  vector1 = nlp(sentence1).vector
  vector2 = nlp(sentence2).vector
  # Вычисление косинуса угла между векторами
  cosine similarity = vector1.dot(vector2) / (np.linalg.norm(vector1) * np.linalg.norm(vector2))
  return cosine_similarity
# Пример предложений для сравнения
sentence1 = "Сегодня очень холодно на улице"
sentence2 = "На улице сегодня очень холодно"
# Вычисление косинусной меры угла между предложениями
cosine_similarity = calculate_cosine_similarity(sentence1, sentence2)
```

Спасибо! Уверены, что вы хорошо постарались и поработали!

2.Расчет косинусной меры между предложениями.ipynb

print(f"Косинусная мера угла между предложениями: {cosine_similarity}")

Предлагаем свериться с возможным вариантом решения.

s2 = "На улице сегодня очень холодно"

Вывод результата

import spacy

```
import numpy as np

nlp = spacy.load("ru_core_news_lg")

def cosine_similarity(s1, s2):
    doc1 = nlp(s1)
    doc2 = nlp(s2)
    vec1 = doc1.vector
    vec2 = doc2.vector
    if np.linalg.norm(vec1)*np.linalg.norm(vec2) > 0:
        return np.dot(vec1, vec2) / (np.linalg.norm(vec1)*np.linalg.norm(vec2))
    else:
        return 0
s1 = "Сегодня очень холодно на улице"
```

```
similarity = cosine_similarity(s1, s2)
print(f"Косинусная мера угла между предложениями '{s1}' и '{s2}': {similarity}")

s1 = "Обезьяны любят бананы"
s2 = "Собаки не любят молоко"
similarity = cosine_similarity(s1, s2)
print(f"Косинусная мера угла между предложениями '{s1}' и '{s2}': {similarity}")
```

После выполнения программы мы получаем следующий результат:

- Косинусная мера угла между предложениями «Сегодня очень холодно на улице» и «На сегодня очень холодно»: 0.9280714988708496.
- Косинусная мера угла между предложениями «Обезьяны любят бананы» и «Собаки не молоко»: 0.646365225315094.

Как видим, первые два предложения почти идентичны, поэтому значение косинусной меры угла Вторые два предложения различны, поэтому значение косинусной меры угла близко к 0,6.

Вопрос **3** Выполнен Балл: 1,00

Анализ похожих товаров по их описанию

Допустим, вы аналитик данных в компании, которая занимается продажей мебели. Ваша задача определить, какие товары наиболее похожи друг на друга по описанию. Для этого необходимо использовать косинусную меру угла с помощью библиотеки spacy.

Шаги выполнения задания:

- 1. Скачайте датасет с описанием товаров (исходный файл product description.csv).
- 2. Импортируйте библиотеку spacy и загрузите модель языка en_core_web_sm.

Дополнительно для выполнения задания выполните импорт функций из библиотек Pyth

from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer

from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity

3. Проведите предобработку текста: удалите стоп-слова, лемматизируйте слова, удалите пунктуацию.

Используйте следующий код для предобработки текста:

```
def preprocess_text(text):
    doc = nlp(text)

    tokens = [token.lemma_.lower() for token in doc if not token.is_stop and n
token.is_punct]

    return " ".join(tokens)

data['processed_text'] = data['description'].apply(preprocess_text)
```

4. Создайте матрицу векторов для каждого товара.

Используйте следующий код для векторизации:

```
vectorizer = TfidfVectorizer()

vectors = vectorizer.fit_transform(data['processed_text'])
```

- 5. Рассчитайте косинусную меру угла между каждой парой товаров.
- 6. Отобразите топ-5 товаров, которые наиболее похожи друг на друга.

import pandas as pd import numpy as np # путь к файлу с данными file_path = './product_description.csv' data = pd.read_csv(file_path) import spacy from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity nlp = spacy.load('en_core_web_sm') def preprocess_text(text): doc = nlp(text)tokens = [token.lemma_.lower() for token in doc if not token.is_stop and not token.is_punct] return " ".join(tokens) data['processed_text'] = data['description'].apply(preprocess_text) vectorizer = TfidfVectorizer() vectors = vectorizer.fit_transform(data['processed_text']) cosine_similarities = cosine_similarity(vectors, vectors) ## # Создайте DataFrame для удобства работы с результатами cosine_similarity_df = pd.DataFrame(cosine_similarities, columns=data['product_name'], index=data['product_name'])

Выведите топ-5 похожих товаров для каждого товара

for product_name in data['product_name']:

similar_products = cosine_similarity_df[product_name].sort_values(ascending=False)[1:6] print(f"\nТовар: {product_name}\nTоп-5 похожих товаров:\n{similar_products}")

```
import spacy
import pandas as pd
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity
# Загрузка модели языка
nlp = spacy.load("en_core_web_sm")
# Загрузка датасета с описанием товаров
data = pd.read_csv('product_description.csv')
# Предобработка текста
def preprocess_text(text):
   doc = nlp(text)
    tokens = [token.lemma_.lower() for token in doc if not token.is_stop and not
token.is_punct]
    return " ".join(tokens)
data['processed_text'] = data['description'].apply(preprocess_text)
# Создание матрицы векторов для каждого товара
vectorizer = TfidfVectorizer()
vectors = vectorizer.fit_transform(data['processed_text'])
# Расчет косинусной меры угла между каждой парой товаров
cosine_similarities = cosine_similarity(vectors)
# Отображение топ-5 товаров, которые наиболее похожи друг на друга
for i, row in data.iterrows():
    similar_indices = cosine_similarities[i].argsort()[:-6:-1]
    similar_items = [(cosine_similarities[i][j], data['product_name'][j]) for j in
similar_indices if j != i]
   print(f"Top 5 similar items for {row['product_name']}:\n{similar_items}\n")
```

Если у вас возникли вопросы по заданию, пожалуйста, обратитесь к преподавателю на ближайш семинаре.

Желаем продуктивного обучения!