НАЦИОНАЛЕН ВОЕНЕН УНИВЕРСИТЕТ "ВАСИЛ ЛЕВСКИ"

ФАКУЛТЕТ "АРТИЛЕРИЯ, ПВО и КИС"

КУРСОВА РАБОТА



Hа тема: "Размито съпоставяне на низове в Python"

Разработил:	Проверил:
Али Мурадов	проф. д.н. инж. Жанета Савова

Ф. ном.: 74322401

Описание на проекта:

"Изграждане на невронна мрежа за класификация"

1. **Цел на задачата:** Целта на този проект е да се построи и обучи невронна мрежа, която използва даден набор от входни данни (матрица с характеристики) и се научава да класифицира тези данни към един от няколко класа. Задачата има за цел да демонстрира ключовите принципи на работата на невронните мрежи, включително forward propagation, backpropagation и процеса на оптимизация.

2. Описание на набора от данни

• **Входни данни (матрица х)**: Всеки ред представлява обект с три характеристики (RGB цветове). RGB стойностите могат да се разглеждат като описания на продукти или изображения.

```
X = np.array([
      [0, 0, 1],
      [1, 1, 1],
      [1, 0, 1],
      [0, 1, 1],
      [1, 0, 0],
      [0, 1, 0]
])
```

• **Етикети (матрица у)**: Категории на обектите. Етикетите могат да представляват различни типове продукти като дрехи, обувки или аксесоари.

3. Архитектура на невронната мрежа:

- **Входен слой**: 3 входни неврона, съответстващи на трите RGB характеристики.
- **Скрит слой**: 4 неврона, които служат за разкриване на нелинейни зависимости между входните характеристики и класовете.
- Изходен слой: 3 неврона, които представляват вероятностите за принадлежност към всеки клас (дреха, обувка или аксесоар).

4. Процесът на обучение:

• **Forward propagation**: Предаване на входните данни през слоевете на мрежата, за да се получат предсказания.

```
hidden_layer = sigmoid(np.dot(input_layer, weights_input_hidden))
output_layer = sigmoid(np.dot(hidden_layer, weights_hidden_output))
```

• **Backpropagation**: Изчисляване на грешката между предсказанията и реалните етикети, след което се изчисляват корекции на теглата.

```
output_error = y - output_layer
output_delta = output_error * sigmoid_derivative(output_layer)
hidden_error = np.dot(output_delta, weights_hidden_output.T)
hidden_delta = hidden_error * sigmoid_derivative(hidden_layer)
```

• Актуализация на теглата: Теглата се актуализират, за да минимизират грешката при следващите итерации.

```
weights_hidden_output += np.dot(hidden_layer.T, output_delta)
weights_input_hidden += np.dot(input_layer.T, hidden_delta)
```

5. Резултати:

• Тестване: При вход [1, 0, 0] (червен цвят), предсказанието е:

```
Предсказание за новите данни: [0.00143196 0<u>.</u>99053543 0.00958792]
```

Мрежата успешно определя, че обектът принадлежи към втория клас (обувка).

• Обяснение на резултатите:

- о Стойностите в изходния вектор представляват вероятности за принадлежност към всеки клас.
- о Най-високата стойност (0.9905) указва, че мрежата е с висока увереност, че обектът е обувка.

6. Заключение: Този проект представя основите на невронните мрежи и ясно демонстрира как работят forward и backpropagation. Програмата показва ефективността на мрежата за класификация на данни, базирани на прости характеристики (RGB цветове). Тя може да бъде разширена за посложни задачи, като например разпознаване на изображения или текст, чрез добавяне на повече слоеве и използване на по-големи набори от данни.