аНАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ "КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ імені ІГОРЯ СІКОРСЬКОГО" ФАКУЛЬТЕТ ІНФОРМАТИКИ ТА ОБЧИСЛЮВАЛЬНОЇ ТЕХНІКИ

Кафедра інформатики та програмної інженерії

Звіт до лабораторної роботи №6

з курсу

«Машине навчання»

студента 2 курсу групи IT-02 Макарова Іллі Сергійовича

Викладач: Оніщенко В.

Тема: Проектування та навчання штучної нейронної мережі для задач

класифікації

Виконання:

Итак, у роботы есть три части, пожалуй отчет я тоже так разделю. Первая часть, это класификация цифр **mnist**, далее **cifar10** и наконец **fashion-mnist**.

ЧАСТЬ ПЕРВАЯ

Ну что, тут нужно было просто повторить действия из лабы, так что тут я особо коментировать не буду.

```
In [27]: model.evaluate(x=test_images, y=test_labels)

313/313 [======] - 4s 1lms/step - loss: 0.0773 - accuracy: 0.9804

[0.07731213420629501, 0.980400025844574]

In [28]: model.save('models/digits_classifier.h5')
```

ЧАСТЬ ДВА

Ну тут уже интереснее, cifar10 это уже не просто чернобелые картинки чисел, это большой датасет цветных фотографий, что можно разделить на 10 класов, тут уже обычной нейронкой не обойтись.

Начало все тоже, импорты, собираем данные, делим их:

```
In [1]: import cv2
    import matplotlib.pyplot as plt
    import numpy as np
    from keras.models import Sequential
    from keras.datasets import cifar10
    from keras import layers
    from keras.utils import to_categorical
    from keras.optimizers import Adam

In [2]: [[train_images, train_labels]], (test_images, test_labels) = cifar10.load_data()

In [3]: train_images[0].shape

    (32, 32, 3)

In [4]: train_images = train_images.astype('float32') / 255.0
    test_images = test_images.astype('float32') / 255.0

In [5]: train_labels = to_categorical(train_labels)
    test_labels = to_categorical(test_labels)
```

Еще я тут сразу напишу функцию, что по входному категориальному вектору выведет мне клас к которому относиться ответ:

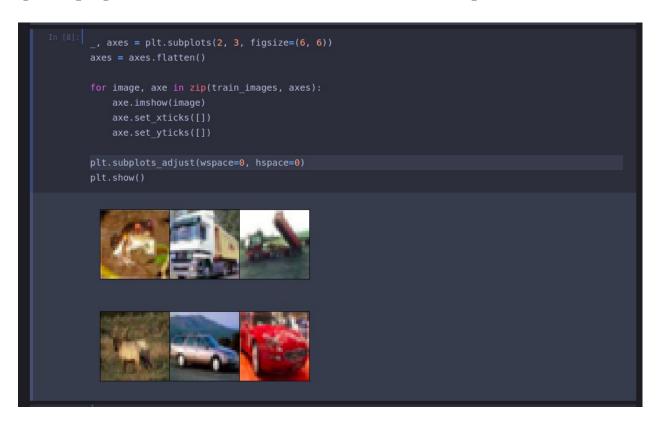
```
In [6]:
    def label_array_to_labels_name(label_arr):
        image_index = {
            0: 'PLANE',
            1: 'AUTOMOBILE',
            2: 'BIRD',
            3: 'CAT',
            4: 'DEER',
            5: 'DOG',
            6: 'FROG',
            7: 'HORSE',
            8: 'SHIP',
            9: 'TRUCK'
        }
        return image_index[label_arr.argmax()]
```

Сразу это дело и проверим:

```
plt.imshow(train_images[0])
plt.axis('off')
print(f'This is: {label_array_to_labels_name(train_labels[0])}')

This is: FROG
```

Вроде все работает, теперь давайте выведем несколько фотографий из датасета, чтоб вообще посмотреть на них.



Ну что же, звучит хайпово, теперь надо создать модельку. Как я уже описав выше, тут просто нейронка работать не будет, поэтому я написал сверточную (CNN), два сверточных слоя, после каждого MaxPooling, что уменшает в два раза, и после еще два полносвязних слоя.

Давайте посмотрим на результаты

```
In [87]: | model.evaluate(x=test_images, y=test_labels)

313/313 [=========] - 14s 44ms/step - loss: 1.0090 - accuracy: 0.7185

[1.009033441543579, 0.718500018119812]
```

Нуууу, не то чтоб очень хорошо, 70%, с другой стороны, при слепом выборе, очевидно было бы 10%, поэтому я думаю что пойдет.

Давайте глянем, как хорошо наша нейронка сработает на картинке из интернета:

```
img = cv2.imread('images/plane.jpg')
    img = cv2.resize(img, (32, 32)).astype('float32') / 255.0

In [136]:    plt.imshow(img)
    plt.axis('off')
    plt.show()
```

```
img = np.expand_dims(img, 0)
    result = model.predict(x=img)

In [138]: print(f'The result of prediction is: {label_array_to_labels_name(result)}')

The result of prediction is: PLANE
```

Ну что, вроде норм.

ЧАСТЬ ТРИ

И наконец последняя часть, fashion-mnist, тут картинки снова двухмерные, тоесть не цветные. Посему тут вначале все тоже самое, только еще внизу мы насильно добавляем нашим данным еще одну размерность

Что тут добавить даже не знаю, далее мы делаем все тоже самое что и раньше, в прошлой части, визуализируем несколько изображений, строим модель, evaluate ее, и тестим на реальной картинке.

Не знаю, можно ли тут что добавить, так что вот просто скрины.

```
In [13]:
    _, axes = plt.subplots(2, 3)
    axes = axes.flatten()

for image, axe in zip(train_images, axes):
    axe.imshow(image)
    axe.set_xticks([])
    axe.set_yticks([])

plt.subplots_adjust(wspace=0.05, hspace=0.05)
plt.show()

In [14]:
    train_labels = to_categorical(train_labels)
    test_labels = to_categorical(test_labels)
```

Ах, да, тут я тоже написал такую функцию

```
In [15]: def label_array_to_labels_name(label_arr):
    image_index = {
        0: 'T-shirt/top',
        1: 'Trouser',
        2: 'Pullover',
        3: 'Dress',
        4: 'Coat',
        5: 'Sandal',
        6: 'Shirt',
        7: 'Sneaker',
        8: 'Bag',
        9: 'Ankle boot'
    }
    return image_index[label_arr.argmax()]
```

```
In [33]: | model.evaluate(x=test_images, y=test_labels)

313/313 [===========] - 9s 28ms/step - loss: 0.2961 - accuracy: 0.9163

[0.2961329221725464, 0.9162999987602234]
```

```
img = 255 - cv2.imread('images/tshirt.jpg')
img = img.astype('float32') / 255
img = cv2.resize(img, (28, 28))
img = np.delete(img, (0, 1), axis=2)
plt.imshow(img)
plt.show()
```

```
In [65]: img = np.expand_dims(img, axis=0)
    result = model.predict(x=img)

In [66]: print(f'Predicted result is: {label_array_to_labels_name(result)}')

Predicted result is: T-shirt/top
```

Вот как то так, не знаю, надо ли писать какое то заключение, но что то думаю написать все же стоит. Сегодня я тут было вспомнил что такое CNN, как они работают, и как их вообще строить. Та вот и все :3