## Практическое задание №6

Вариант 1.

## Задание

Необходимо построить сверточную нейронную сеть, которая будет классифицировать чернобелые изображения с простыми геометрическими фигурами на них.

К каждому варианту прилагается код, который генерирует изображения.

Для генерации данных необходимо вызвать функцию gen\_data, которая возвращает два тензора:

Тензор с изображениями ранга 3 Тензор с метками классов

Обратите внимание:

Выборки не перемешаны, то есть наблюдения классов идут по порядку Классы характеризуются строковой меткой Выборка изначально не разбита на обучающую, контрольную и тестовую Скачивать необходимо оба файла. Подключать файл, который начинается с var (в нем и находится функция gen\_data)

Классификация изображений с прямоугольником или кругом.

## Решение

Была построена модель сверточной нейронной сети со следующими слоями

Тип слоя	Параметры			
Convolution2D	32 фильтра, ядро свертки 3х3, функция активации - Relu, input_shape - (50, 50, 1)			
MaxPooling2D	Размер пула - (2, 2)			
Dropout	Вероятность отключения нейрона - 0.2			
Convolution2D	64 фильтра, ядро свертки 2x2, функция активации - Relu			
MaxPooling2D	Размер пула - (2, 2)			
Flatten				
Dropout	Вероятность отключения нейрона - 0.5			
Dense	1 нейрон, функция активации - sigmoid			

Так как задача классификации бинарная, то используется 1 нейрон на последнем слое. Также используются параметры обучения:

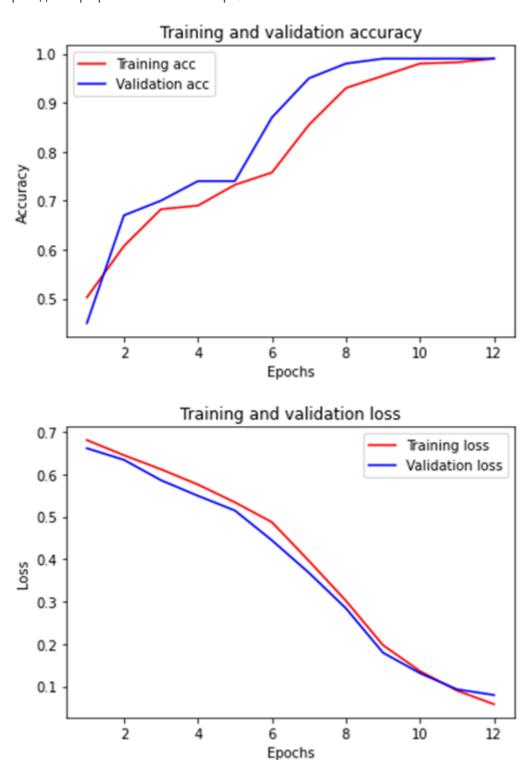
- Функция потерь binary\_crossentropy, подходит для бинарной классификации
- Оптимизатор adam
- Число эпох 12
- Размер батча 16

- Соотношение тестовых данных к обучающим 20/80
- validation\_split = 0.2

Перед обучением модели данные "размешиваются" с помощью np.random.shuffle. Далее разбиваются на обучающие и тестовые данные.

## Результаты обучения модели

Ниже приведены графики точности и потерь:



Полученные данные при вызове функции evaluate после обучения:

loss: 0.0207 - accuracy: 0.9937

Как видно, модель достигла точности >99% на тестовых данных.