

Министерство образования и науки Российской Федерации  
Федеральное государственное автономное образовательное учреждение  
высшего профессионального образования  
«Национальный исследовательский Нижегородский государственный университет  
им. Н.И. Лобачевского»

**Институт Информационных Технологий, Математики и Механики**

**Направление: Прикладная математика и информатика**

**Магистерская программа: Компьютерные науки и приложения**

## **ОТЧЕТ**

по лабораторной работе №3

Тема:

**«Разработка свёрточных нейронных сетей»**

**Выполнили:** студенты группы 381803-4м  
Котова О.А.

---

Подпись  
Лицов А.

---

Подпись  
Синицкая О.

---

Подпись

**Преподаватель:** доцент, к.т.н. Кустикова  
В.Д.

---

Подпись

Нижегород  
2019

## Оглавление

|   |    |
|---|----|
| 1. Постановка задачи .....                      | 3  |
| 2. Тренировочные и тестовые наборы данных ..... | 4  |
| 3. Метрика качества решения.....                | 5  |
| 4. Разработанные программы .....                | 5  |
| 5. Тестовые конфигурации сетей .....            | 5  |
| 6. Результаты эксперимента .....                | 9  |
| 7. Анализ результатов.....                      | 11 |

# **Постановка задачи**

## **Цели**

Цель настоящей работы состоит в том, чтобы построить архитектуру сверточной нейронной сети, которая позволяет решать практическую задачу с высокими показателями качества.

## **Задачи**

Выполнение практической работы предполагает решение следующих задач:

1. Разработка нескольких архитектур сверточных нейронных сетей (варьируются количество слоев и виды функций активации на каждом слое) в формате, который принимается выбранной библиотекой глубокого обучения.
2. Обучение разработанных глубоких моделей.
3. Тестирование обученных глубоких моделей.
4. Публикация разработанных программ/скриптов в репозитории на GitHub.
5. Подготовка отчета, содержащего минимальный объем информации по каждому этапу выполнения работы.

## Тренировочные и тестовые наборы данных

Выбранная задача - Intel Image Classification:

<https://www.kaggle.com/puneet6060/intel-image-classification>.

Эти данные содержат около 25 тыс. цветных изображений размером 150x150, распределенных по 6 категориям: здания, лес, ледник, гора, море, улица. Изображения хранятся в формате jpg.



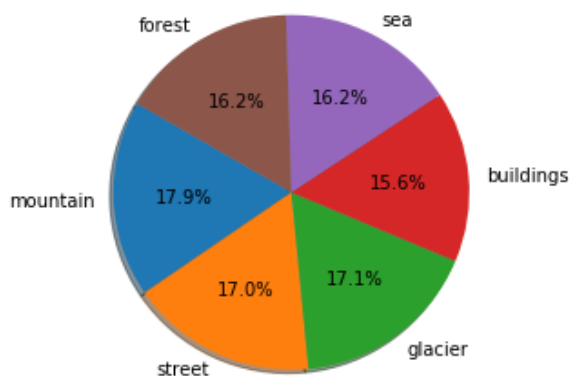
Тренировочная выборка содержит 14034 изображений.

Тестовая выборка содержит 3000 изображений.

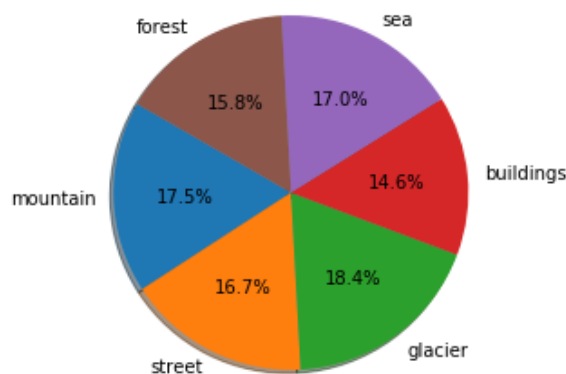
Размер каждого изображения 150x150.

| <i>№</i> | <i>Категории</i> | <i>Размер тренировочной выборки</i> | <i>Размер тестовой выборки</i> |
|----------|------------------|-------------------------------------|--------------------------------|
| 1        | mountain         | 2512                                | 525                            |
| 2        | street           | 2382                                | 501                            |
| 3        | glasier          | 2404                                | 553                            |
| 4        | buildings        | 2191                                | 437                            |
| 5        | sea              | 2274                                | 510                            |
| 6        | forest           | 2271                                | 474                            |

Процентное соотношение категорий. Тренировочная выборка:



Процентное соотношение категорий. Тестовая выборка:



## Метрика качества решения

Для оценки качества решения задачи выбрана метрика "Точность" ("Accuracy"). Она вычисляет, как часто прогнозы соответствуют меткам. Иными словами, частота с которой  $y_{pred}$  совпадает с  $y_{true}$ .

$$accuracy(y_{pred}, y_{true}) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N 1(y_{pred_i} == y_{true_i})$$

## Разработанные программы

Lab3.ipynb – скрипт для обучения свёрточных нейронных сетей.

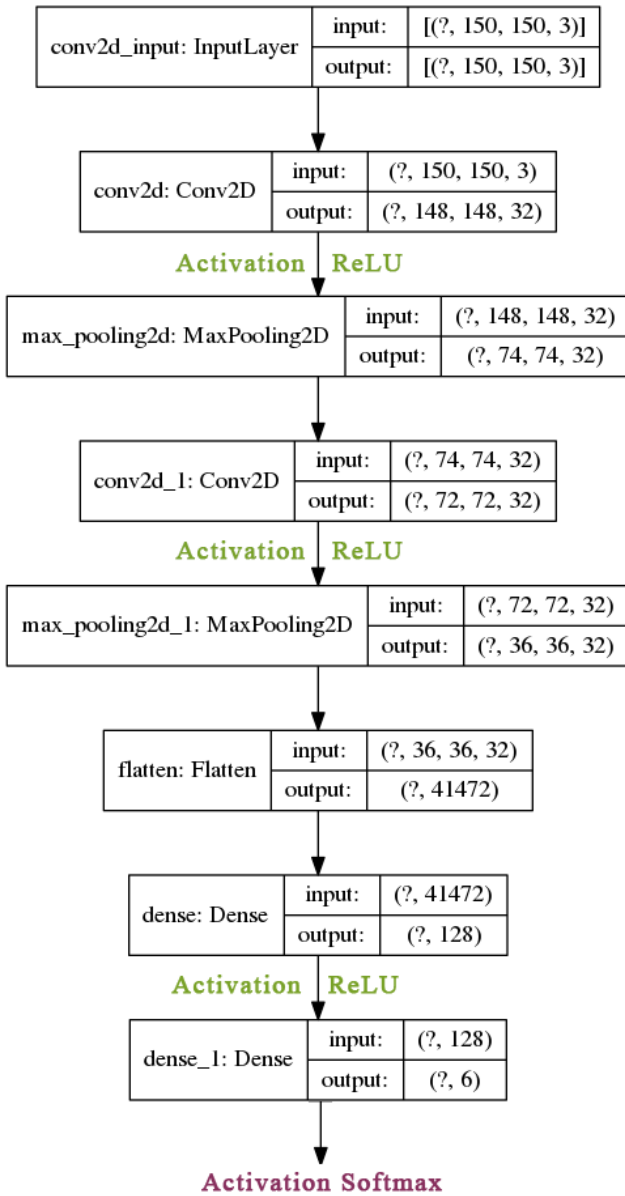
## Тестовые конфигурации сетей

С помощью класса ImageDataGenerator и его метода `flow_from_directory()` генерируем пакеты. Данные возвращаются в формате (x, y), где x, y - numpy массивы.

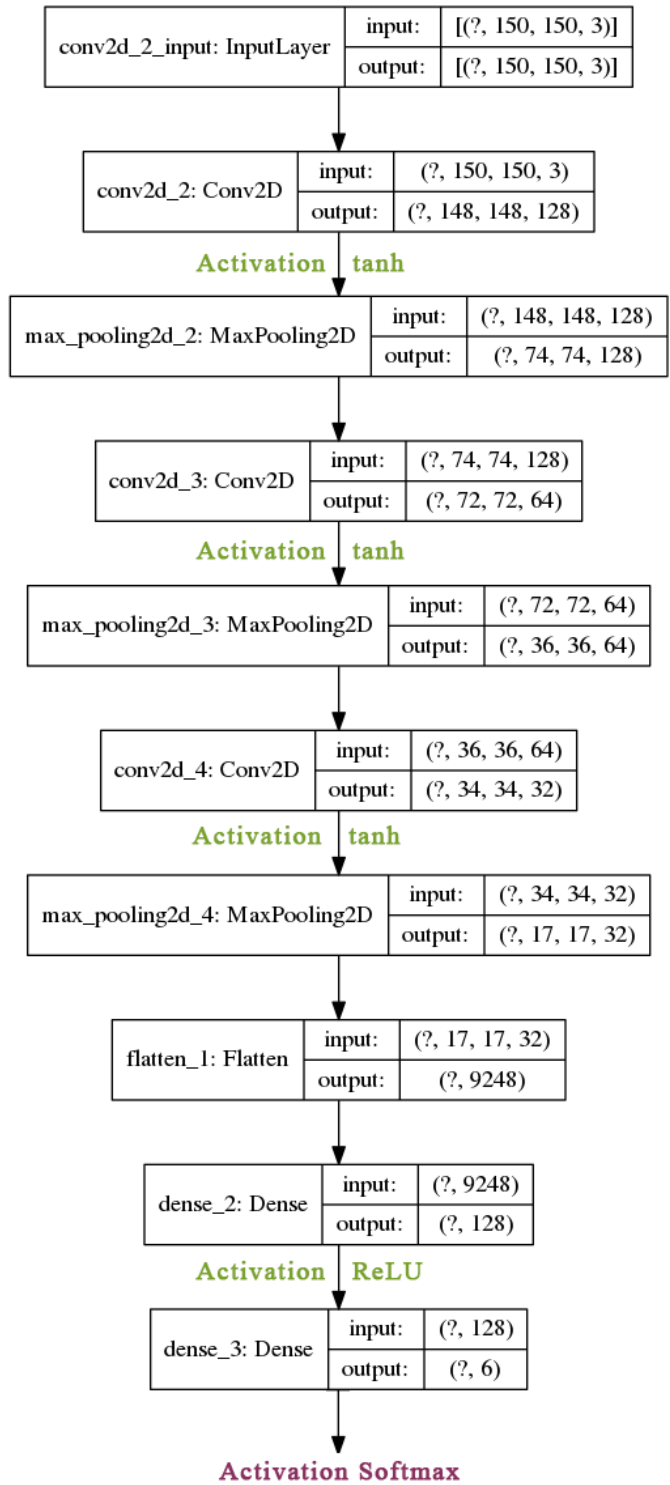
Форма x: (batch\_size, 150, 150, 3).

Форма y: (batch\_size, 6).

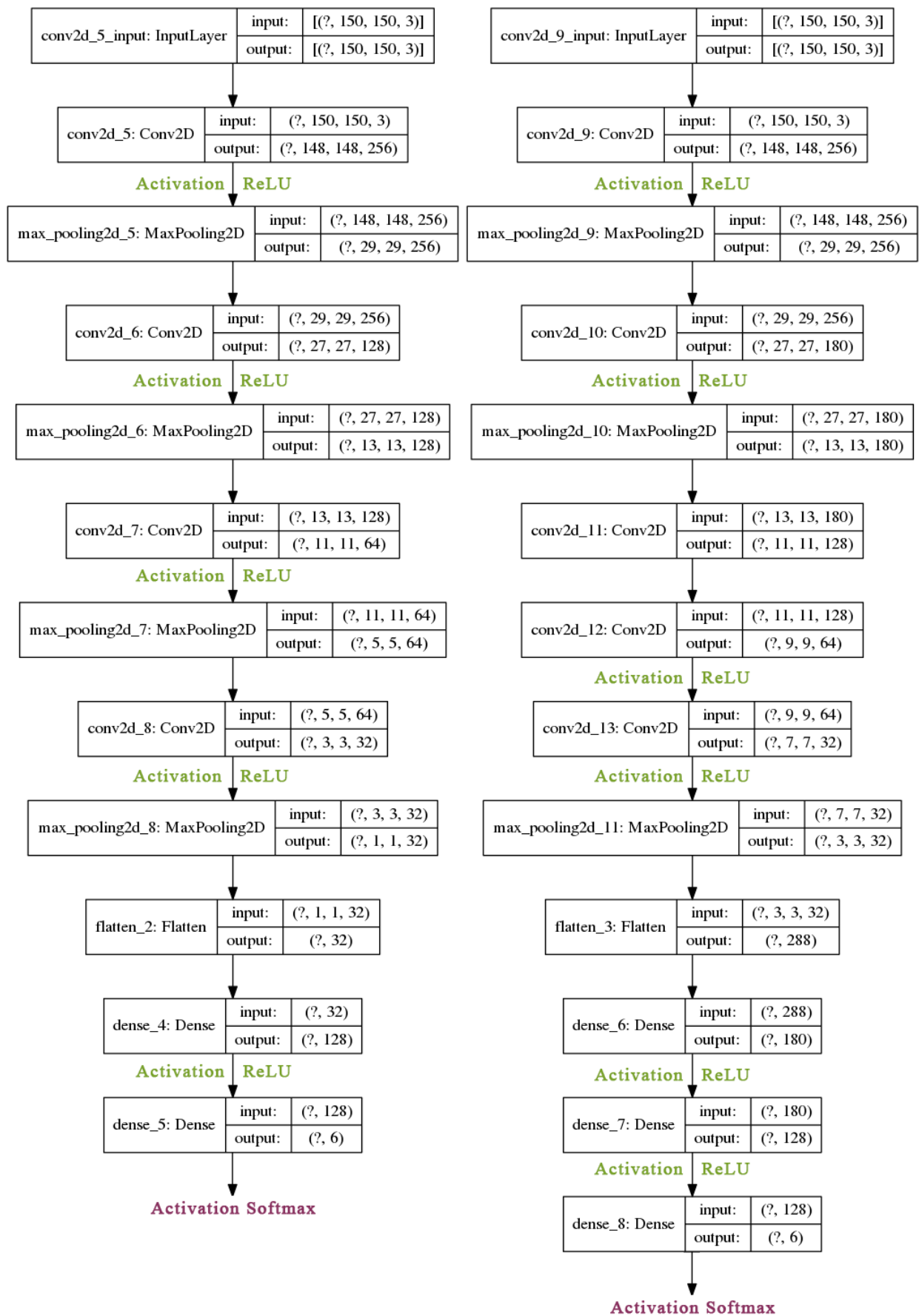
Методу `fit_generator` подается на вход генератор данных в формате (x, y). Сети подается на вход массив numpy формата (150, 150, 3), который "сглаживается" сетью с помощью метода `Flatten()`.



Конфигурация 1

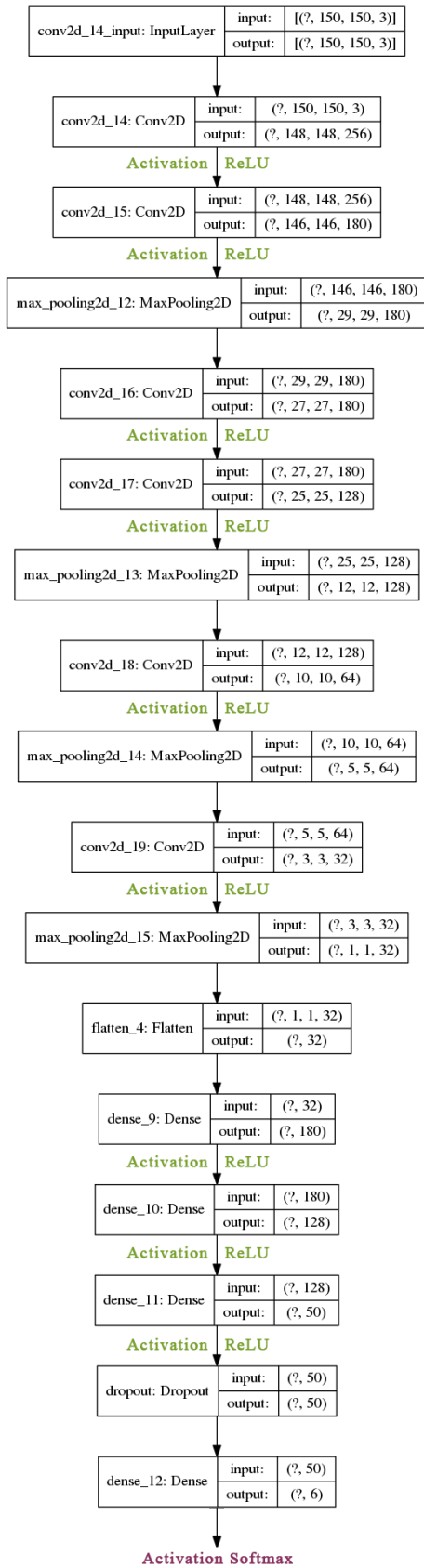


Конфигурация 2

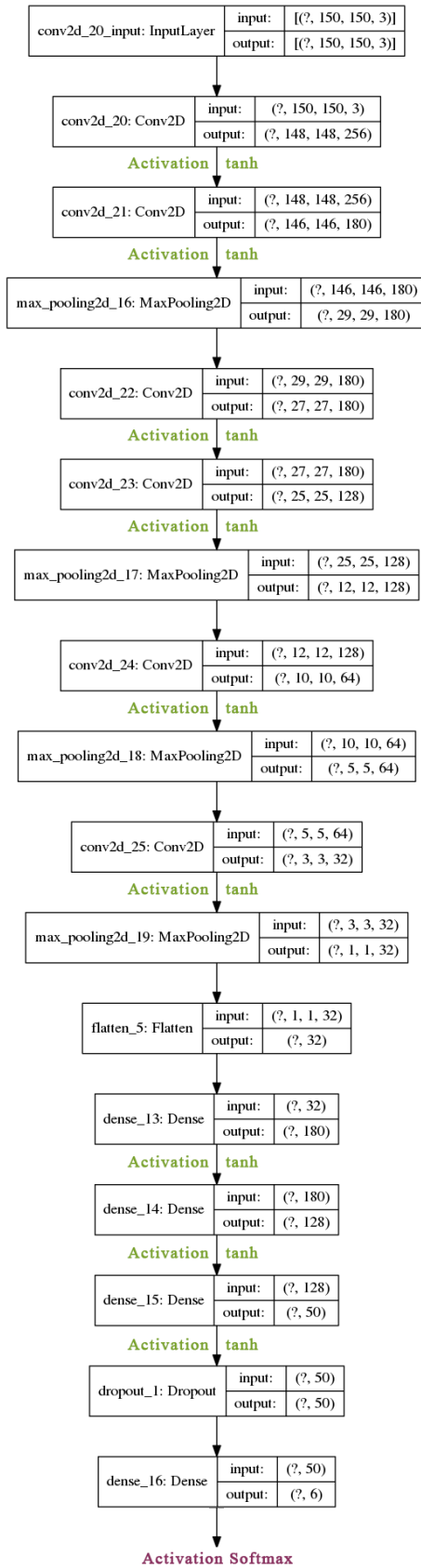


Конфигурация 3

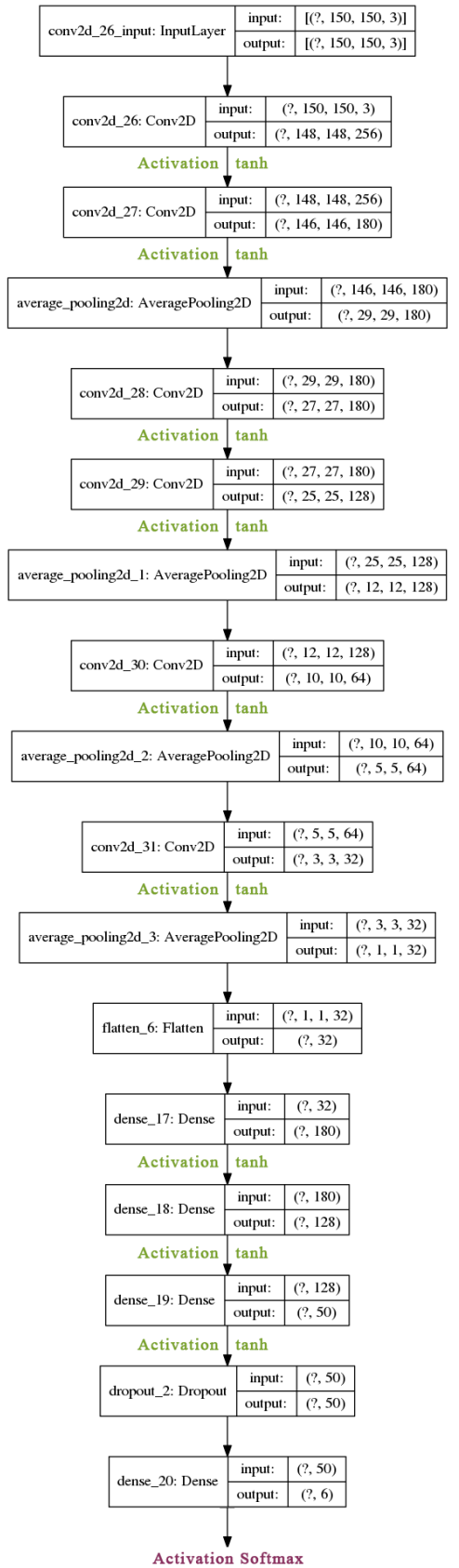
Конфигурация 4



Конфигурация 5



Конфигурация 6



Конфигурация 7



## Результаты эксперимента

В таблице приведены конфигурация системы и программное обеспечение, с помощью которых проводилось обучение и тестирование построенных моделей.

| <i>Параметры</i> | <i>Версия</i>   |
|------------------|---|
| GPU              | Tesla P100, having 3584 CUDA cores,<br>16GB(16.28GB Usable) GDDR6 VRAM<br>Tesla P100 Spec Sheet |
| Python           | 3.7.5   |
| TensorFlow       | 2.0.0   |

Параметры обучения:

|                 |     |
|-----------------|-----|
| Количество эпох | 20  |
| Размер пачки    | 128 |

Результаты экспериментов:

| Номер сети   | 1      | 2      | 3      | 4      | 5      | 6      | 7      |
|--|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|
| Среднее время обучения за одну эпоху, с  | 35.305 | 41.307 | 46.414 | 43.393 | 113    | 119    | 115    |
| Ошибка на тренировочном наборе   | 0.0135 | 0.071  | 0.401  | 0.2511 | 0.2606 | 0.4344 | 0.6398 |
| Ошибка на тестовом наборе  | 0.5915 | 0.6261 | 0.5070 | 0.4767 | 0.5015 | 0.5179 | 0.6688 |
| Номер эпохи с достигнутым максимальным качеством решения на тренировочном наборе | 14     | 19     | 20     | 20     | 20     | 19     | 19     |
| Точность (Assurasy) на тренировочном наборе, %                                   | 99.80  | 99.91  | 85.55  | 90.97  | 91.09  | 85.24  | 77.61  |
| Номер эпохи с достигнутым максимальным качеством решения на тестовом наборе      | 14     | 19     | 20     | 13     | 15     | 15     | 19     |
| Точность (Assurasy) на тестовом наборе, %  | 79.47  | 80.33  | 82.37  | 84.07  | 84.03  | 82.13  | 75.57  |

## **Анализ результатов**

1. Небольшое количество изображений на каждую категорию
2. Свёрточные сети хорошо подходят для текущей задачи
3. Наблюдается переобучение сети