

**МИНОБРНАУКИ РОССИИ**  
**САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ**  
**ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ**  
**«ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА)**  
**Кафедра МО ЭВМ**

**ОТЧЕТ**  
**по лабораторной работе №2**  
**по дисциплине «Искусственные нейронные сети»**  
**Тема: Бинарная классификация отраженных сигналов радара**

Студент гр. 8382

\_\_\_\_\_

Щемель Д.А.

Преподаватель

\_\_\_\_\_

Жангиров Т.Р.

Санкт-Петербург

2021

## Цель

Реализовать классификацию между камнями (R) и металлическими цилиндрами (M) на основе данных об отражении сигналов радара от поверхностей.

60 входных значений показывают силу отражаемого сигнала под определенным углом. Входные данные нормализованы и находятся в промежутке от 0 до 1.

## Задачи

- Ознакомиться с задачей бинарной классификации
- Загрузить данные
- Создать модель ИНС в tf.Keras
- Настроить параметры обучения
- Обучить и оценить модель
- Изменить модель и провести сравнение. Объяснить результаты

## Ход работы

**Задание константных параметров нейронной сети:** Оптимизатор - “adam”

Функция потерь - “binary\_crossentropy” - для бинарных категорий

Метрика - “accuracy”

Размер пакета - 10 (размер всей выборки - 208)

Разделение на тестовые/обучающие данные - 0.1

Количество эпох во время подборки модели - 100.

## Обучение с начальными параметрами

```
model.add(layers.Dense(60, activation="relu"))  
model.add(layers.Dense(1, activation="sigmoid"))
```

Результаты:

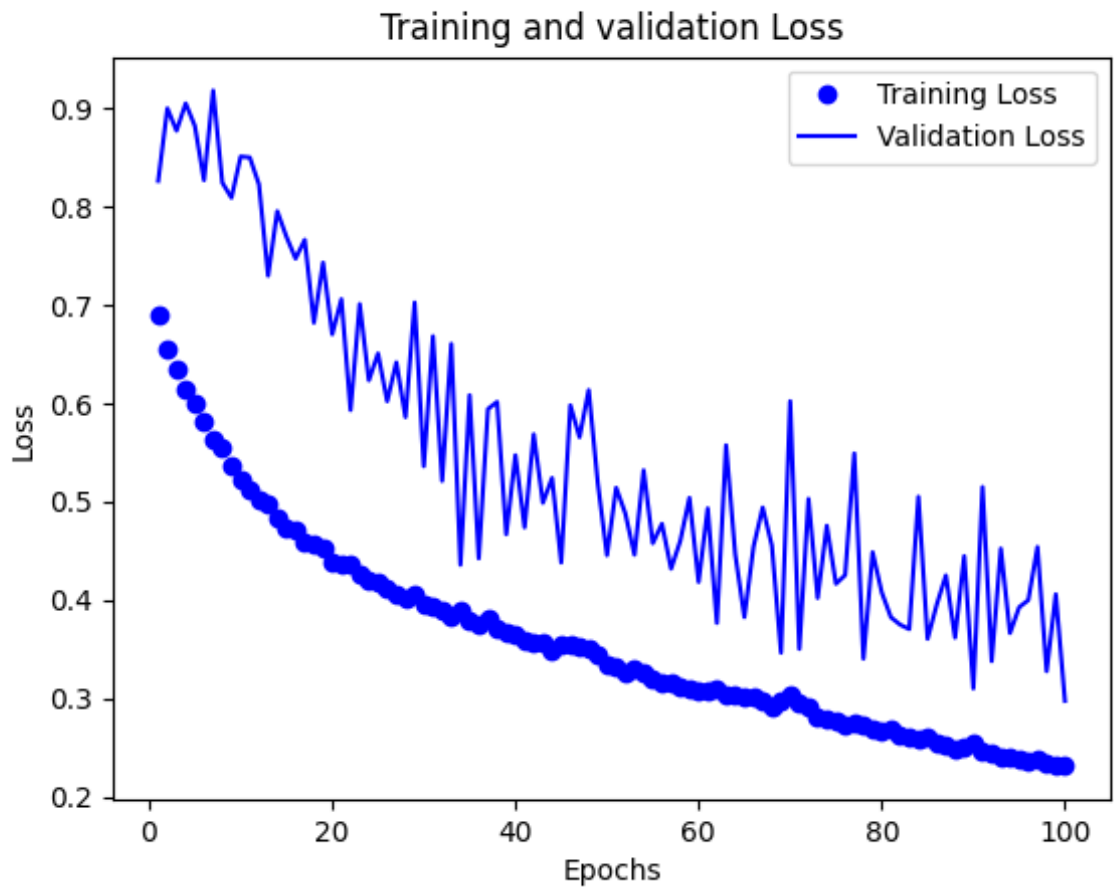


Рис. 1: 1\_loss

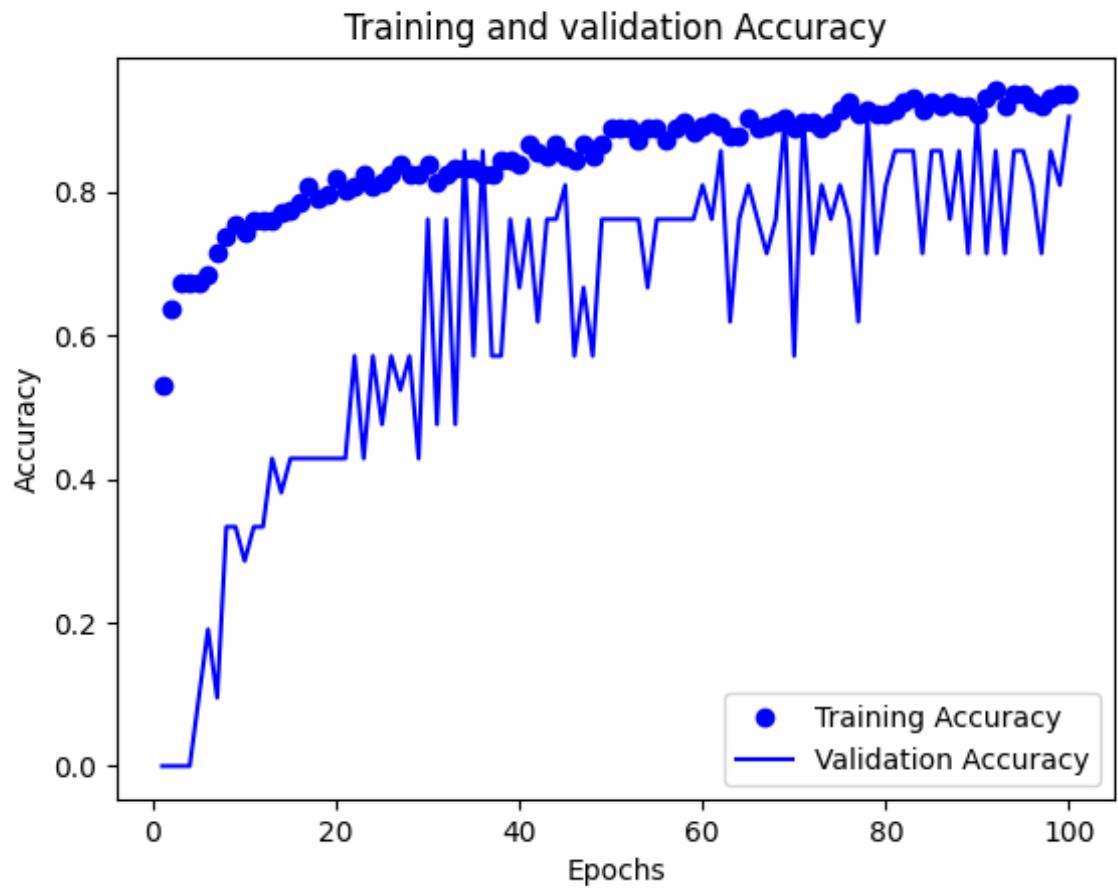


Рис. 2: 1\_acc

Ошибки, точность: [0.23653031885623932, 0.9230769276618958]

### Уменьшение количества нейронов

```
model.add(layers.Dense(30, activation="relu"))  
model.add(layers.Dense(1, activation="sigmoid"))
```

Результаты:

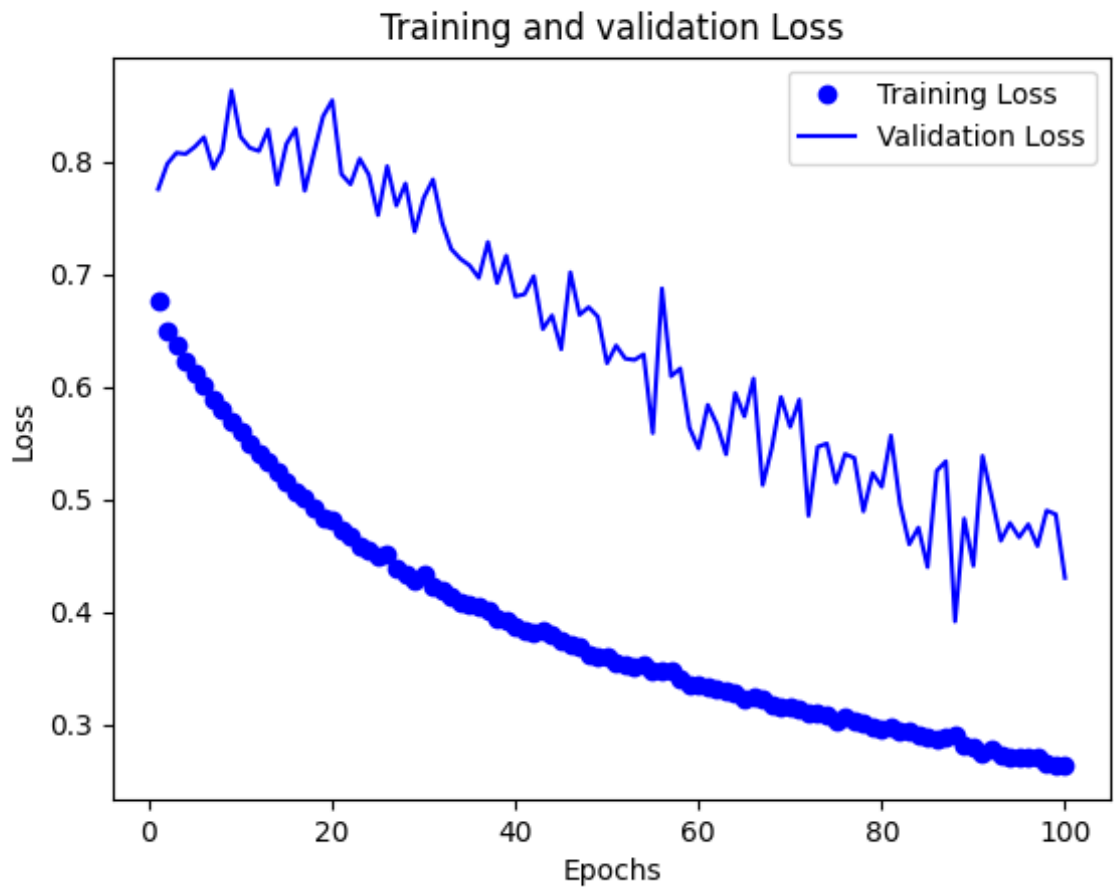


Рис. 3: 2\_loss

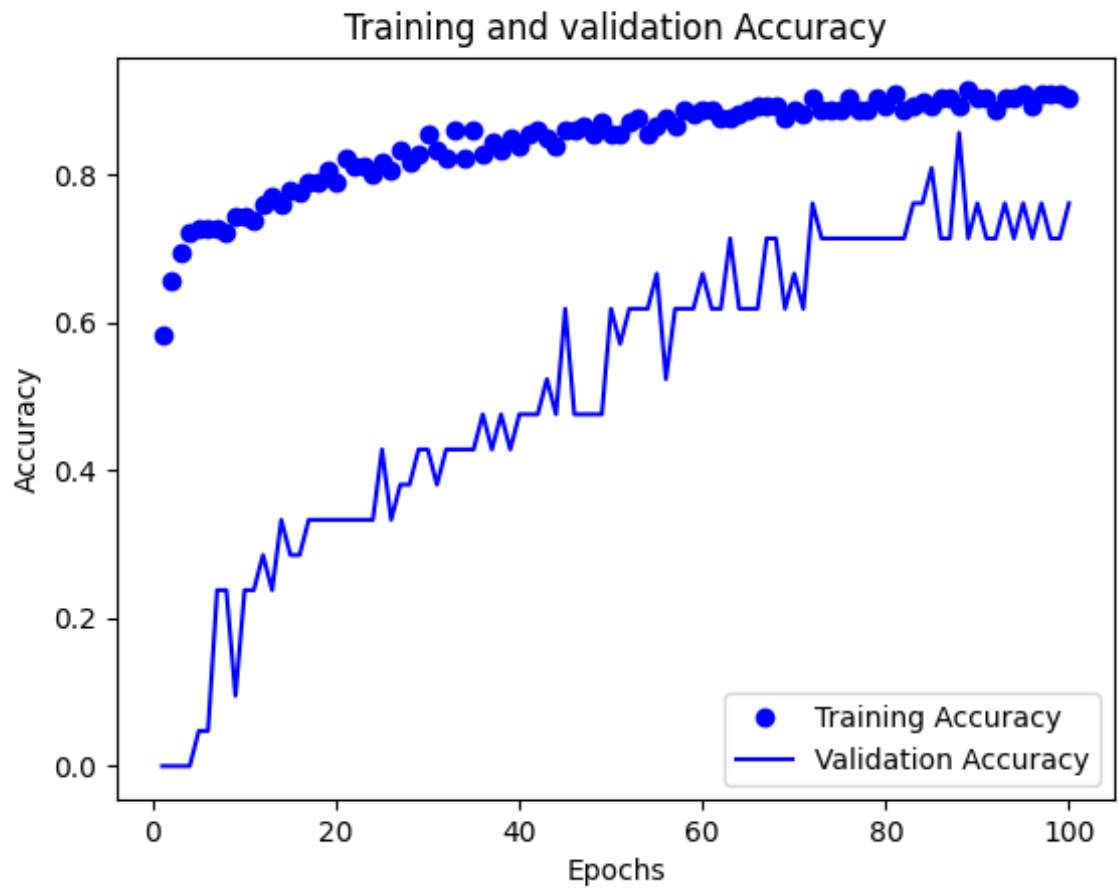


Рис. 4: 2\_acc

Ошибки, точность: [0.2751615047454834, 0.8942307829856873]

Результат ухудшился.

### Добавление количества слоёв

```
model.add(layers.Dense(60, activation="relu"))  
model.add(layers.Dense(15, activation="relu"))  
model.add(layers.Dense(1, activation="sigmoid"))
```

Результаты:

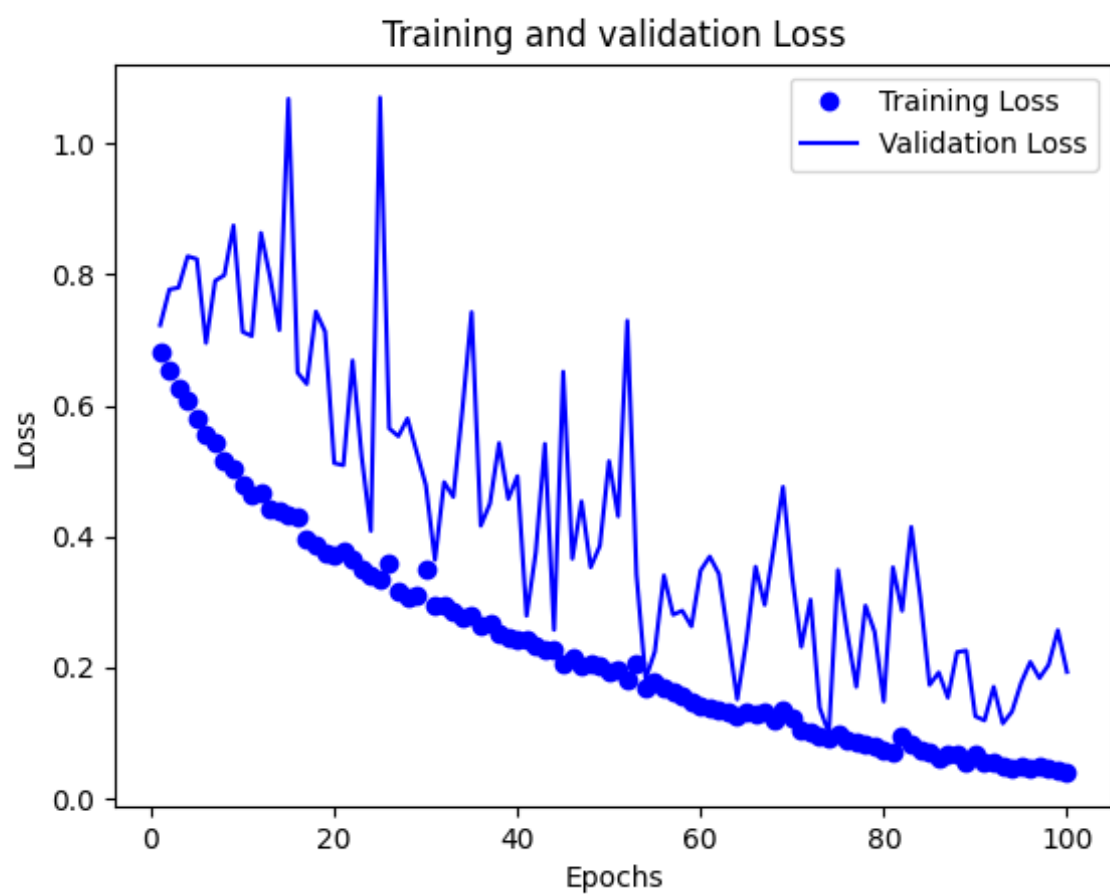


Рис. 5: 3\_loss

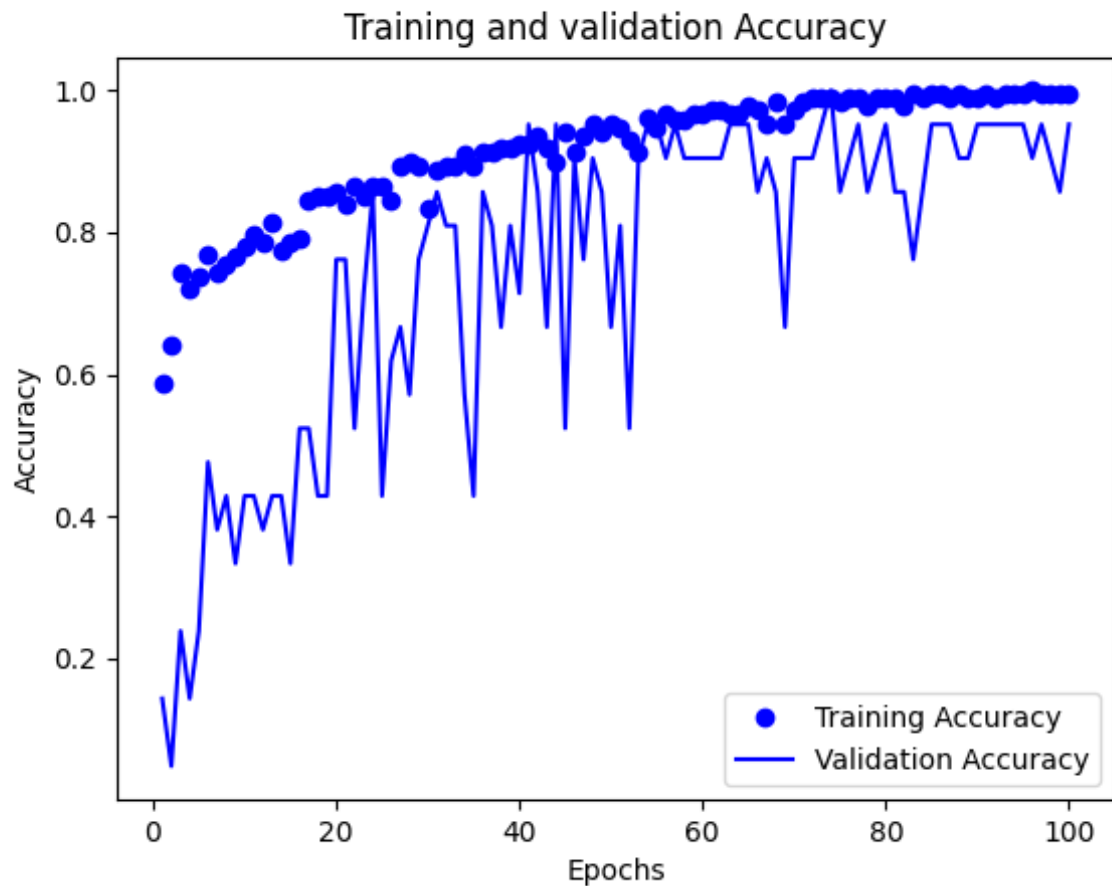


Рис. 6: 3\_acc

Ошибки, точность: [0.05311645567417145, 0.9903846383094788]

Результат улучшился и точность стала близкой к 1.

## Вывод

В ходе выполнения лабораторной работы были получены практические навыки построения нейронных сетей для бинарной классификации.

## ПРИЛОЖЕНИЕ А. ИСХОДНЫЙ КОД

```
from typing import List, Iterator, Tuple

import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import pandas
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
```



```

from tensorflow.keras import layers
from tensorflow.python.keras import models
from tensorflow.python.keras.callbacks import History

def load_data(filename: str) -> Tuple[List[int], List[int]]:
    dataframe = pandas.read_csv(filename, header=None)
    dataset = dataframe.values
    data = dataset[:, :60].astype(float)
    string_labels = dataset[:, 60]
    encoder = LabelEncoder()
    encoder.fit(string_labels)
    encoded_labels = encoder.transform(string_labels)
    return data, encoded_labels

def create_model() -> models.Model:
    model = models.Sequential()

    model.add(layers.Dense(60, activation="relu"))
    model.add(layers.Dense(15, activation="relu"))
    model.add(layers.Dense(1, activation="sigmoid"))

    model.compile(optimizer="adam", loss="binary_crossentropy",
                  metrics=["accuracy"])
    return model

def train_model(model: models.Model, data: np.array, labels: np.array, batch_size:
                validation_split: float) -> History:
    return model.fit(data, labels, batch_size=batch_size, epochs=epochs, validation

def draw_plot_for(data_type: str, epochs: Iterator[int], train_data_value: List[int]

```

```

plt.plot(epochs, train_data_value, "bo", label=f"Training {data_type}")
plt.plot(epochs, test_data_value, "b", label=f"Validation {data_type}")
plt.title(f"Training and validation {data_type}")
plt.xlabel("Epochs")
plt.ylabel(f"{data_type}")
plt.legend()
plt.show()

def main():
    data, labels = load_data("sonar.scv")

    model = create_model()
    history = train_model(model, data, labels, 10, 100, 0.1).history

    loss = history["loss"]
    val_loss = history["val_loss"]
    acc = history["accuracy"]
    val_acc = history["val_accuracy"]
    epochs = range(1, len(loss) + 1)

    draw_plot_for("Loss", epochs, loss, val_loss)

    plt.clf()
    draw_plot_for("Accuracy", epochs, acc, val_acc)

    results = model.evaluate(data, labels)
    print(results)

if __name__ == "__main__":
    main()

```