МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ РЕСПУБЛИКИ БЕЛАРУСЬ

УЧРЕЖДЕНИЕ ОБРАЗОВАНИЯ "БРЕСТСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ" ФАКУЛЬТЕТ ЭЛЕКТРОННО-ИНФОРМАЦИОННЫХ СИСТЕМ

Кафедра интеллектуальных информационных технологий

Отчёт по лабораторной работе №3

Специальность ИИ22

Выполнил: Борейша О. С. Студент группы ИИ-22

Проверил: А. А. Крощенко доц. кафедры ИИТ **Цель:** научиться осуществлять предобучение нейронных сетей с помощью автоэнкодерного подхода.

Постановка задачи:

- 1. Взять за основу любую сверточную или полносвязную архитектуру с количеством слоев более 3. Осуществить ее обучение (без предобучения) в соответствии с вариантом задания. Получить оценку эффективности модели, используя метрики, специфичные для решаемой задачи (например, МАРЕ для регрессионной задачи или F1/Confusion matrix для классификационной).
- 2. Выполнить обучение с предобучением, используя автоэнкодерный подход, алгоритм которого изложен в лекции. Условие останова (например, по количеству эпох) при обучении отдельных слоев с использованием автоэнкодера выбрать самостоятельно.
- 3. Сравнить результаты, полученные при обучении с/без предобучения, сделать выводы.

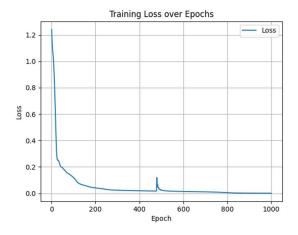
Ход работы:

N₂	Выборка	Тип задачи	Целевая переменная
1	https://archive.ics.uci.edu/dataset/102/thyroid+disease	классификация	Class

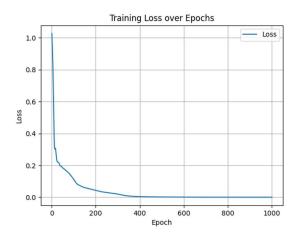
Был реализован MLP с 2-я скрытыми слоями. Проведено обучение MLP, а затем предобучение автоэнкодерным подходом с последующим обучением.

Результаты обучения и тестов:

Без предобучения



С предобучением



```
Epoch [900/1000], Loss: 0.00127393

Epoch [910/1000], Loss: 0.00119795

Epoch [920/1000], Loss: 0.00112256

Epoch [930/1000], Loss: 0.00105709

Epoch [940/1000], Loss: 0.00099661

Epoch [950/1000], Loss: 0.00093342

Epoch [960/1000], Loss: 0.00087921

Epoch [970/1000], Loss: 0.00082446

Epoch [980/1000], Loss: 0.00077655

Epoch [990/1000], Loss: 0.00073399

Epoch [1000/1000], Loss: 0.00069601
```

```
Precision: 0.975044

Recall: 0.974621

F1 Score: 0.974792

Confusion Matrix:

[[ 57  8  8]

  [ 2 148 27]

  [ 11 31 3136]]
```

```
Epoch [900/1000], Loss: 0.00009625

Epoch [910/1000], Loss: 0.00009284

Epoch [920/1000], Loss: 0.00008959

Epoch [930/1000], Loss: 0.00008650

Epoch [940/1000], Loss: 0.00008350

Epoch [950/1000], Loss: 0.00008070

Epoch [960/1000], Loss: 0.00007797

Epoch [970/1000], Loss: 0.00007544

Epoch [980/1000], Loss: 0.00007312

Epoch [990/1000], Loss: 0.00007085

Epoch [1000/1000], Loss: 0.00006866
```

```
Предобучение первого слоя...
Autoencoder Epoch [10/80], Loss: 1.0211
Autoencoder Epoch [20/80], Loss: 1.0206
Autoencoder Epoch [30/80], Loss: 1.0201
Autoencoder Epoch [40/80], Loss: 1.0197
Autoencoder Epoch [50/80], Loss: 1.0192
Autoencoder Epoch [60/80], Loss: 1.0187
Autoencoder Epoch [70/80], Loss: 1.0182
Autoencoder Epoch [80/80], Loss: 1.0177
Предобучение второго слоя...
Autoencoder Epoch [10/80], Loss: 0.1504
Autoencoder Epoch [20/80], Loss: 0.1504
Autoencoder Epoch [30/80], Loss: 0.1504
Autoencoder Epoch [40/80], Loss: 0.1503
Autoencoder Epoch [50/80], Loss: 0.1503
Autoencoder Epoch [60/80], Loss: 0.1502
Autoencoder Epoch [70/80], Loss: 0.1502
Autoencoder Epoch [80/80], Loss: 0.1501
Предобучение третьего слоя...
Autoencoder Epoch [10/80], Loss: 0.0219
Autoencoder Epoch [20/80], Loss: 0.0219
Autoencoder Epoch [30/80], Loss: 0.0219
Autoencoder Epoch [40/80], Loss: 0.0219
Autoencoder Epoch [50/80], Loss: 0.0219
Autoencoder Epoch [60/80], Loss: 0.0218
Autoencoder Epoch [70/80], Loss: 0.0218
Autoencoder Epoch [80/80], Loss: 0.0218
Предобучение окончено!
Веса энкодеров записаны в модель.
```

Исходя из тестов видно, что результат не сильно улучшился.

Вывод: научился осуществлять предобучение нейронных сетей с помощью автоэнкодерного подхода.