**Постановка задачи**

<https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Heart+Disease>  
Измерение параметров состояния человека при болезни сердца.

Структура:  
age - Возраст  
sex - Пол: 0 - женский, 1 - мужской  
cp - Тип грудной боли: 1 - типичная ангинальная, 2 - атипичная ангинальная, 3 - неангинальная, 4 - безсимптомная  
trestbps - Кровяное давление  
chol - Концентрация холестерола  
fbs - Уровень сахара в крови  
restecg - Результат кардиограммы: 0 - нормальный, 1 - ST-T аномалия, 2 - гипертрофия левого желудочка  
thalach - Максимальный пульс  
exang - Боль вызвана физическими упражнениями: 0 - нет, 1 - да  
oldpeak - Уменьшение ST-сегмента после физических упражнений  
slope - Форма ST-сегмента после физических упражнений: 1 - наклон вверх, 2 - плоский, 3 - наклон вниз  
ca - Количество окрашенных крупных сосудов при флюороскопии  
num - Диагноз стеноза артерии: 0 - сужение диаметра менее 50%, 1 - сужение диаметра более 50%

Задача: вычисление значения параметра age на основании остальных параметров.

**Подход к обработке данных.**

В столбцах age, chol, thalach была использована функция StandardScaler().fit\_transform(data).flatten() во всех остальных столбцах использовали MinMaxScaler().

К столбцам age, thalach был применен логарифм так как они давали график похожий на нормальное распределение или были близки к нему. В остальных столбцах использовался квадратный корень. Квадратный корень давал лучший график или присутствовали нули.

В столбцах Trestbps, Chol, Oldpeack было большое количество нулей в нашем случае это говорит об отсутствие данных, поэтому мы заменили нули на среднее значение.

Sex, exang, restecg, num, fbs, ca, cp –В данных столбцах были тестовые значения которые привели к числовым группам.

Trestbps, Chol, Thalach, Oldpeack были выбросы к которым был применен клипинг.

**3.Базовые параметры нейронной сети.**

функция активации - ReLU

Количество нейронов входного слоя – 13

Первый скрытый слой – 12

Второй скрытый слой – 12

Выходной слой – 1

Количество эпох – 50

Батчей – 4

**4. Описание проведенных экспериментов.**

Решил для всех моделей использовать 2 скрытых слоя.

Первая модель работал не очень корректно, требует большого количество нейронов, графики среднеквадратического отклонения и среднего абсолютного отклонения

Немного не “плавные”.

Для второй модели я выбрал активационную функцию сигмоидную, данная функция должна сгладить графики и она требует меньшего количества нейрнов.

графики среднеквадратического отклонения и среднего абсолютного отклонения

плавные чем первый и третый.

В третьей модели я использовал активационную функцию Softmax.

графики среднеквадратического отклонения и среднего абсолютного отклонения

не плавные чем первый и второй. Графики наиболее работает корректный у 2 модели.

**5. Итоговый вывод.**

Как выбрать функцию активации? Нужно выбират активационную функцию, которая аппроксимирует искомую функцию лучше и ведет к более быстрому обучению. Это поможет для процесса обучения и ее сходимость будут быстрее. Если будет меньше данные для обучение в начале лучшее экспериментировать с ReLu 😊