**1. Постановка задачи**

<https://www.kaggle.com/fernandol/countries-of-the-world>  
Статистическая информация о странах мира.

Структура:  
country - Страна  
region - Регион  
population - Население  
area - Площадь  
coastline - Отношение длины побережья к площади  
infant\_mortality - Детская смертность (на 1000 рождений)  
gdp - ВВП на душу населения  
literacy - Грамотность  
phones - Количество сотовых телефонов на 1000 человек  
arable - Процент территории, используемой под сельское хозяйство  
birthrate - Рождаемость  
deathrate - Смертность

Задача: вычисление значения параметра population на основании остальных параметров.  
Опциональный вариант: вычисление значения параметра region на основании остальных параметров.

**2. Подход к обработке данных.**

Не взял в финальный набор данных 2 колонки, а именно country и coastline, phones. Страны не повторяются и нет связи с другими столбцами, Побережье у большинства стран 0, телефон не влияет на популяцию.

Ко всем столбцам была применена функция MinMaxScaler().fit\_transform(data).flatten() так как в наших данных не было нормального распределения.

К столбцам region, gdp, literacy, infant\_mortality, arable, birthrate был применен квадратный корень. Квадратный корень показывал распределение ближе к нормальному или были нули.

Во всех столбцах заменил нули на среднее значение. Очевидно, что в статистике стран не может быть нулевое значение.

Region –я применил get\_dummies так как нейронная сеть может понимать только числовые значения. Затем я соединил данные в 1 столбец.

Выбросы были в столбцах population, area, gdp. Что бы убрать выбросы применил np.clip(data, min, max).

К столбцам Literacy, infant\_mortality, arable, birthrate применил data.fillna(0), nan на 0. Потом применили data.apply(pd.to\_numeric, errors='coerce') данная функция меняет тип данных столбца на числовой тип, errors='coerce' игнорирует ошибку если данные нельзя привести к числовому значению.

После того я обработал все данные применил dataset[‘col\_name’].fillna(dataset[col\_name’].mean()) что бы точно убрать все nan.

**3.Базовые параметры нейронной сети.**

функция активации - ReLU

Количество нейронов входного слоя – 8

Первый скрытый слой – 10

Второй скрытый слой – 8

Выходной слой – 1

Количество эпох – 50

Батчей – 16

Выборка 20%

**4. Описание проведенных экспериментов.**

Первая модель работает правильно, графики сошлись. Во второй модели увеличил количество нейронов. В первом слое 20 нейронов, втором слое 14, выборка 40%. График более плавный, точность почти не изменилась, подбор параметров был более сложный. В третьей модели выборка была 10% в первом и втором слое по 40 нейронов, количество эпох 100. Точно улучшилась, подбор параметров был более сложным чем для второй модели.

**5. Итоговый вывод.**

Выборка данных нужна для обучения модели на части данных. Выборку обычно делают 20 на 80 или 30 на 70. Обычно выборка происходит случайным образом из этого следует что, если выборка будет очень маленькой нейронная сеть может обучить на очень похожих или очень разных данных. Если выборка будет слишком большой мы можем переобучить нашу модель.