Лабораторная работа № 2

Автор	Группа	Вариант
Волков Матвей Андреевич	M8O-4076	15

Тема

Линейная нейронная сеть. Правило обучения Уидроу-Хоффа

Цель работы

Исследование свойств линейной нейронной сети и алгоритмов её обу- чения, применения сети в задачах аппроксимации и фильтрации.

Основные этапы работы

- 1. Использовать линейную нейронную сеть с задержками для аппроксимации функ- ции. В качестве метода обучения использовать адаптацию.
- 2. Использовать линейную нейронную сеть в качестве адаптивного фильтра для подавления помех. Для настройки весовых коэффициентов использовать метод наименьших квадратов.

Данные

Входные данные

```
$x = \sin(\sin(t)t^3 - 10), \quad t /in [1,3], h = 0.01 $ $x = \cos(t^2 - 10t + 3), \quad t /in [1,6], h = 0.025 $$
```

Выходные данные

```
\$y = \frac{cos(t^2 - 10t + 6)}{5}$$
```

Исходный код

Part 1

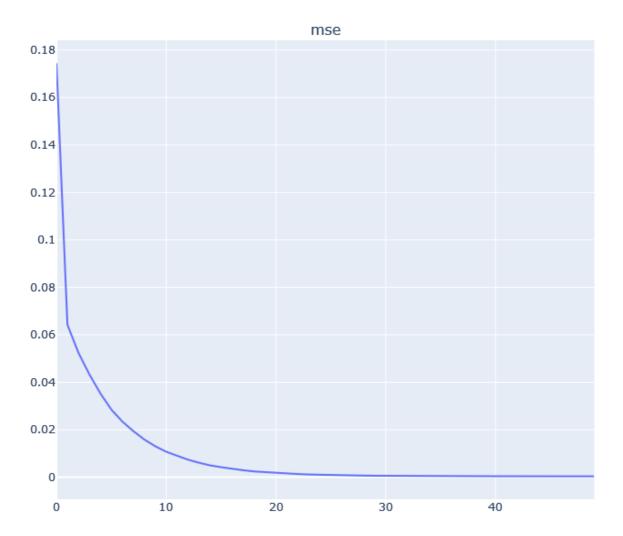
В данной ЛР была использована библиотека pandas и новый визуализатор графиков.

Снипет модели для аппроксимации функции

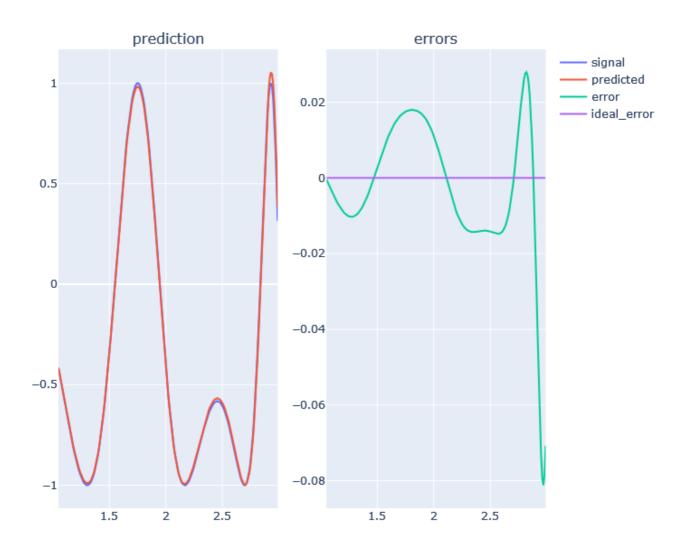
```
# configurating model
model = keras.models.Sequential([
    keras.layers.Dense(1, input_dim=window, activation='linear')
])
model.compile(keras.optimizers.SGD(0.01), 'mse', ['mse'])
hist = model.fit(data, target, batch_size=1, epochs=50, verbose=0, shuffle=True)
```

Метрики

Метрики



Результаты



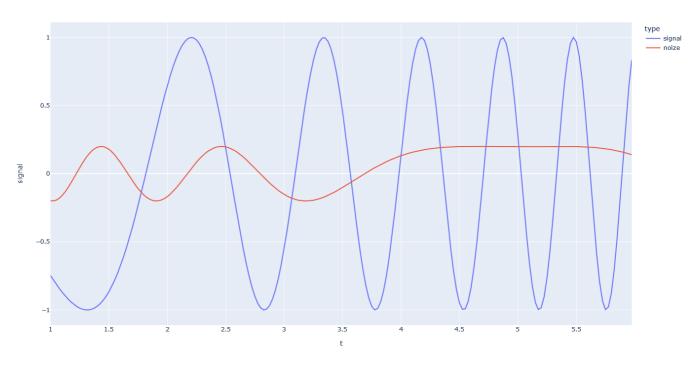
Part 2

Инициализация модели для подавления шума

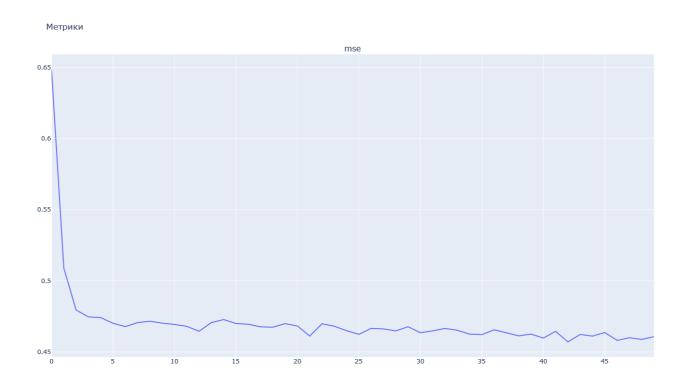
```
# configurating model
model = keras.models.Sequential([
    keras.layers.Dense(1, input_dim=window, activation='linear')
])
model.compile(keras.optimizers.SGD(0.01), 'mse', ['mse'])
hist = model.fit(data, target, batch_size=1, epochs=50, verbose=0, shuffle=True)
```

Шум и сигнал

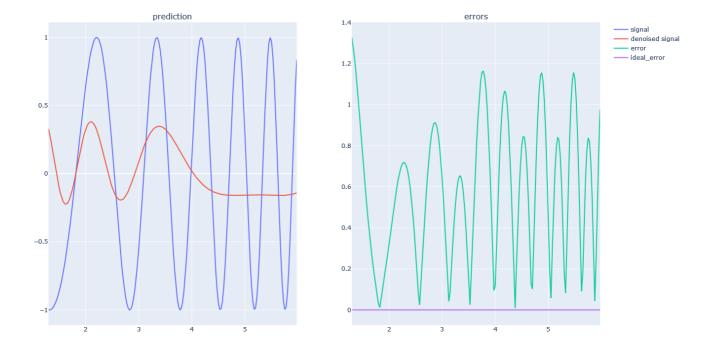




Метрики



Результат обучения и показатели ошибки



Вывод

В ходе выполнения первой лабораторной работы я научился подавлять шум сигнала при помощи элементарного персептрона. Также научился аппроксимировать функцию.