# Laboratorium: Wprowadzenie do sieci neuronowych

May 9, 2023

## 1 Cel/Zakres

- Przypomnienie zasady działania i ograniczeń perceptronu
- Proste sieci neuronowe w Scikit-learn

### 2 Zadania

### 2.1 Perceptrony i irysy

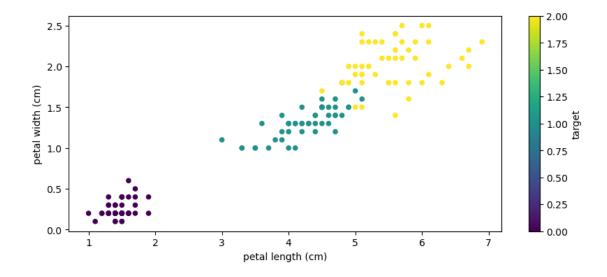
Pobierz zbiór danych Iris.

```
from sklearn.datasets import load_iris
iris = load_iris(as_frame=True)
```

Zwróć uwagę, jak długość i szerokość płatka jest powiązana z gatunkiem irysów.

```
pd.concat([iris.data, iris.target], axis=1).plot.scatter(
    x='petal length (cm)', y='petal width (cm)', c='target',
    colormap='viridis', figsize=(10,4)
)
```

<Axes: xlabel='petal length (cm)', ylabel='petal width (cm)'>



Podziel zbiór danych na zbiór uczący oraz zbiór testowy (8/2), a następnie kolejno dla każdego z gatunków (0,1,2) zbuduj perceptron, przeprowadź jego uczenie (przy pomocy dwóch omawianych parametrów) i oceń jego dokładność dla zbioru uczącego i dla zbioru testowego.

Dla każdej z klas sprawdź wagę biasu (w\_0) oraz poszczególnych wejść (w\_1, w\_2). Czy wartości te korespondują z tym co widzisz na obrazku?

Czy, patrząc na ten obrazek, potrafisz wyjaśnić różnice w dokładności dla poszczególnych klas?

Dokładność dla każdej z klas zapisz jako krotkę (a\_tr, a\_te), a wszystkie krotki zapisz w pliku per\_acc.pkl jako listę krotek: [(a\_tr\_0, a\_te\_0), (a\_tr\_1, a\_te\_1), (a\_tr\_2, a\_te\_2)].

Podobnie, wagi dla poszczególnych trzech klas zapisz jako listę 3-elementowych krotek (w\_0, w\_1, w\_2) w pliku per\_wght.pkl.

#### 2.2 Perceptron i XOR

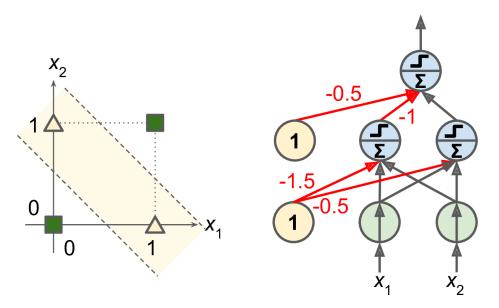
Przygotuj prosty zbiór danych modelujący operację XOR.

```
X = np.array(
    [[0, 0],
    [0, 1],
    [1, 0],
    [1, 1]])
y = np.array([0,
    1,
    1,
    0])
```

Utwórz i przeprowadź uczenie perceptronu dla tych danych. Czy jest zdolny do poprawnego przeprowadzenia predykcji? Jak wyglądają jego wagi?

#### 2.3 XOR, drugie podejście

Problem klasyfikacji XOR teoretycznie da się rozwiązać przy pomocy sieci przedstawionej na poniższym rysunku.



Zamodeluj tę sieć neuronową (perceptron wielowarstwowy, MLP) przy pomocy klasyfikatora MLP scikit-learn.

Przeprowadź eksperymenty z różnymi wartościami parametrów:

- funkcja aktywacji neuronów warstwy ukrytej,
- aglorytm optymalizacji (solver),
- maksymalna liczba iteracji (epok),
- długość kroku uczenia.

Po każdym uczeniu sprawdź dokładność oraz wyjście z sieci:

```
model.score(X, y)
model.predict(X)
```

Za każdym razem sprawdź wartości wag przy połączeniach wewnątrz sieci oraz przy połączeniach neuronów biasu. Czy wartości są zbliżone do tych z rysunku?

Każdy eksperyment powtórz kilka razy. Czy wyniki sa stabilne?

Pozostaw w swoim programie zestaw parametrów który uznasz za najlepszy. Utworzony model zapisz w pliku mlp\_xor.pkl.

Teraz przypisz ręcznie wagi tak, aby odpowiadały tym z rysunku. Sprawdź działanie sieci. Zapisz model do pliku mlp\_xor\_fixed.pkl.

```
with open('mlp_xor_fixed.pkl', 'wb') as f:
   pickle.dump(model, f)
```

## 3 Wyślij rozwiązanie

Zapisz skrypt wykonujący wszystkie ćwiczenia w pliku lab09/lab09.py i wyślij go do swojego repozytorium.