Opis działania

Sieć neuronowa składa się z :

- Warstwy wejściowej wykorzystującej X neuronów
- Jednej warstwy ukrytej wykorzystującej Y neuronów
- Warstwy wyjściowej wykorzystującej X neuronów

Wykorzystaną przez nas funkcją aktywacji jest tangens hiperboliczny.

$$f(x) = \frac{e^x - e^{-x}}{e^x + e^{-x}} \tag{1}$$

Korzystamy również z pochodnej tej funkcji.

$$f'(x) = 1 - f(x)^2 (2)$$

Do ustalenia które ustawienie początkowe sieci jest najlepsze wykorzystujemy błąd średnio-kwadratowy (MSE).

$$E = \frac{1}{K} \sum_{k=0}^{K} (y_k - d_k)^2$$
 (3)

Gdzie:

- y wartość zwrócona przez sieć nuronową
- d wartość oczekiwana
- K ilość neuronów w warstwie wyjściowej

Do normalizacji większości danych użyliśmy metody min-max.

$$y(x) = \frac{x - min}{max - min} \tag{4}$$

Gdzie:

- min najmniejsza wartość dla jednej z danych np. zachmurzenia
- max największa wartość dla jednej z danych

Dla daty musieliśmy zmodyfikować powyższą metodę.

$$y(x) = \frac{m * i + d - min}{max - min} + a \tag{5}$$

Gdzie:

• min - najmniejsza wartość, w naszym przypadku 22(chcieliśmy, by zima miała najmniejsze wartości, więc zaczynamy od 22 grudnia

- $\bullet\,$ max największa wartość, w naszym przypadku 387 lub 388
(jest to ilość dni w roku + 22)
- m numer miesiąca(od 22 grudnia do końca roku ta wartość wynosi 0)
- i ilość dni w danym miesiącu
- d numer dnia miesiąca
- a dodatkowy parametr, chcieliśmy by każda pora roku zaczynała się mniej więcej w kolejnych ćwiartkach. Niestety niekiedy otrzymywane wartości były trochę zbyt niskie więc sztucznie je podwyższyliśmy.

Algorytm

```
Data: znormalizowane wartości z bazy danych, sieć o najlepszych wagach początkowych

Result: Nowe wagi obliczone algorytmem wstecznej propagacji for dla zadanej ilości iteracji do

for dla wszystkich danych do nauki do

//FeedForward()

for dla wszystkich neuronów wejściowych do

Obliczenie wartości neuronu po aktywacji end

//BackProp()

for Dla wszystkich neuronów w warstwie do

Obliczenie nowych wartości wag end end

end
```