

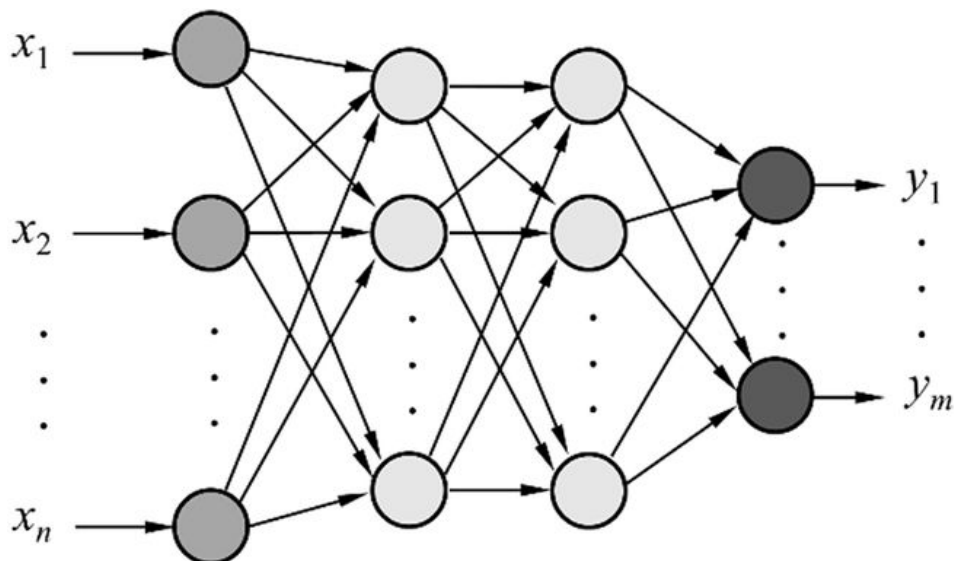
1) Cel ćwiczenia:

Celem poniższego ćwiczenia było poznanie działania reguły Hebba na przykładzie rozpoznawania emotikon.

2) Opis użytej struktury i algorytmu uczenia, oraz funkcji przykładowej:

Sztuczna sieć neuronowa - struktura matematyczno-programowa, realizująca różne funkcje, najczęściej wzorowane na działaniu biologicznego mózgu.

Sieci typu feedforward - sieci w których połączenia między węzłami nie tworzą pętli ani obiegów. Informacja (sygnał) przepływa tylko w jednym kierunku, z węzłów wejściowych, przez ukryte, do wyjściowych.



Hebb zauważył podczas badań działania komórek nerwowych, że połączenie między dwiema komórkami jest wzmacniane, jeśli w danej chwili obie są aktywne.

Zaproponował algorytm, w którym modyfikację wag przeprowadza się według wzoru:

$$w_i(t + 1) = w_i(t) + nyx_i$$

w - waga neuronu

t - numer iteracji w epoce

y - sygnał wyjściowy neuronu

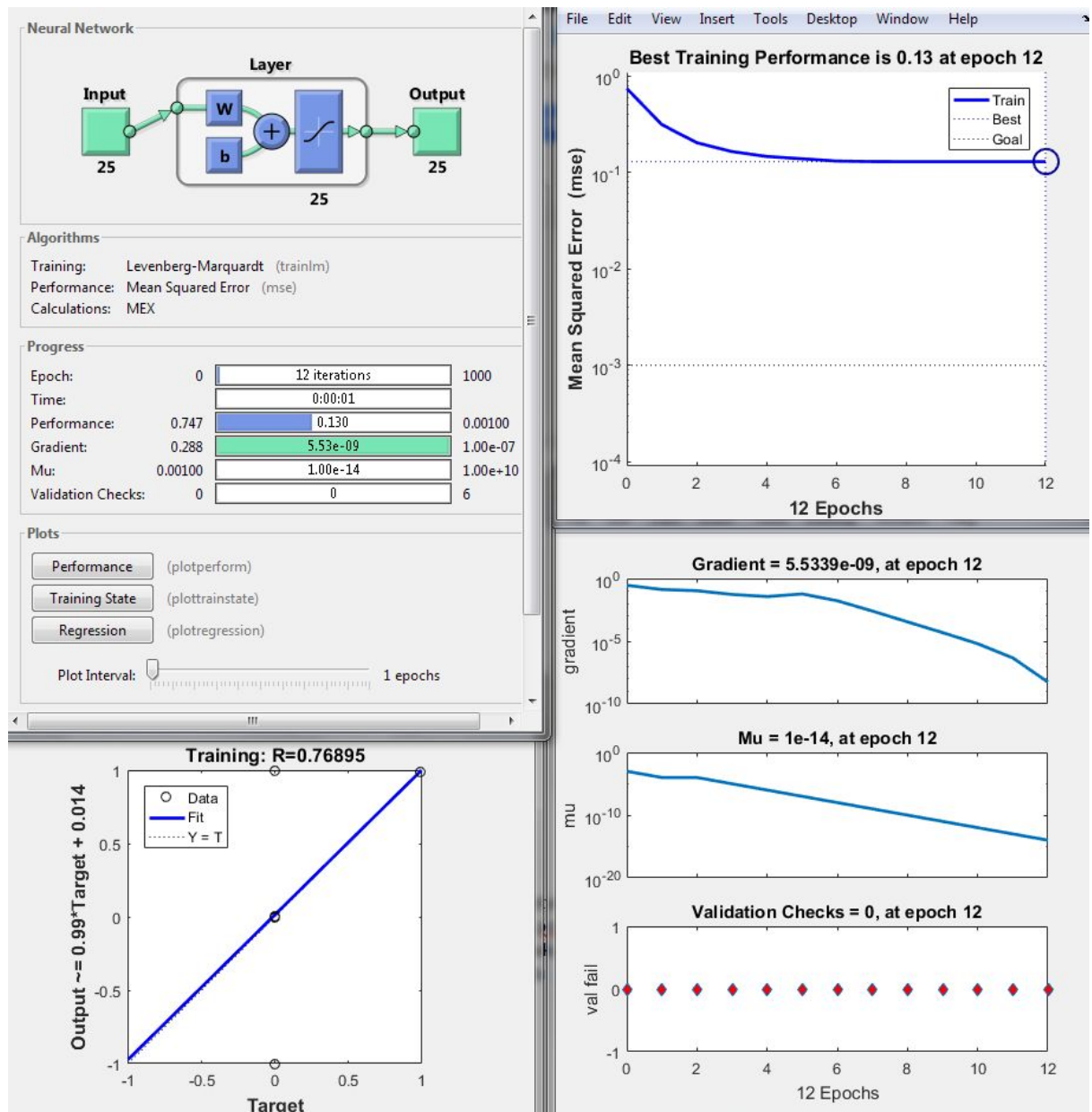
x - sygnał wejściowy neuronu

n - współczynnik uczenia

### 3) Przykładowe wyniki:

```
%PARAMETRY ALGORYTMU HEBBA
lp.dr = 0.5;%wspolczynnik zapominania
lp.lr = 0.99;%wspolczynnik uczenia

%PARAMETRY TRENINGU SIECI:
net.trainParam.epochs = 100;%maksymalna ilosc epok
net.trainParam.goal = 0.001;%cel wydajnosci
net.trainParam.lr=0.5;%wspolczynnik uczenia
```



```

PARAMETRY ALGORYTMU HEBBA
lp.dr = 0;%wspolczynnik zapominania
lp.lr = 0.33;%wspolczynnik uczenia

PARAMETRY TRENINGU SIECI:
net.trainParam.epochs = 100;%maksymalna ilosc epok
net.trainParam.goal = 0.001;%cel wydajnosci
net.trainParam.lr=0.1;%wspolczynnik uczenia

```

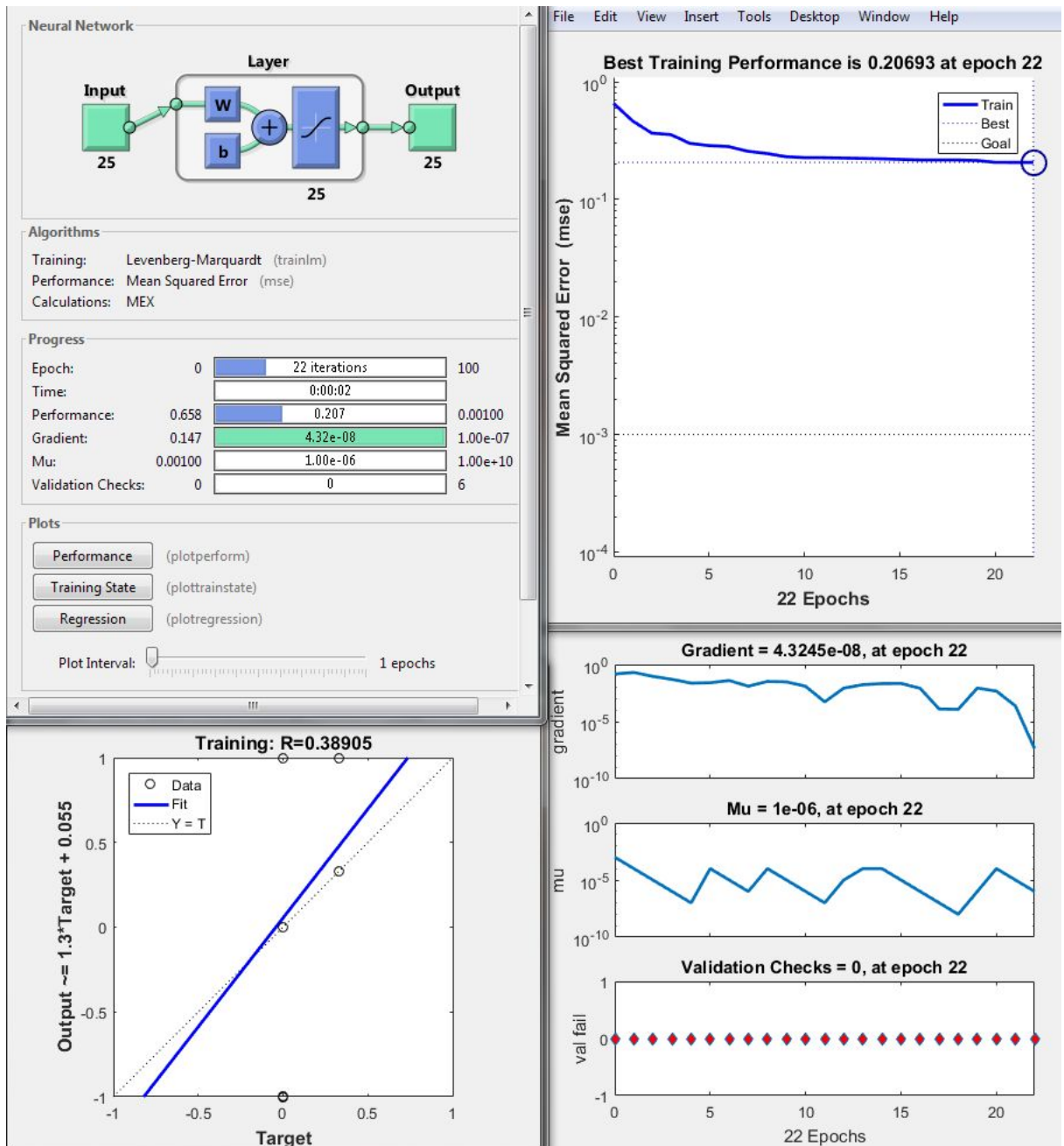


Tabela wyników w zależności od kombinacji współczynników Hebba

wspł. zapomniania	wspł. uczenia	ilość epok	:)	:O	:(	:
0	0.1	15	-4.4409e-16	1.7764e-15	1	-1.0000
	0.33	22	0	1	-2.2204e-16	5.6843e-14
	0.99	12	0	2.2204e-16	-1	-0.7764e-15
0.001	0.1	11	-1	2.2449e-13	-9.5457e-13	-2.2204e-16
	0.33	28	0	-1.0000	0	2.2204e-16
	0.99	20	1.1369e-13	-2.2204e-16	0	-4.5714e-09
0.5	0.1	27	-2.2204e-16	0	-2.2204e-16	-2.2204e-16
	0.33	27	6.6613e-16	0	1	0
	0.99	12	3.7748e-15	-2.2204e-16	-2.2204e-16	-2.2204e-16

#### 4) Wnioski:

Im większy współczynnik uczenia tym szybszy wzrost wag. Zły współczynnik powoduje błędy w treningu.

Metoda Hebba jest metodą uczenia bez nauczyciela, więc sieć potrzebuje więcej czasu na naukę. Fluktuacje wag zależą mocno od wartości współczynnika zapomniania - bez niego wagi nie są stabilizowane (ciągle rosną), natomiast jeśli jest on zbyt duży, sieć zapomina większość informacji i nie uczy się odpowiednio.

#### 5) Listing kodu:

```
close all; clear all; clc;
```

```
start=zeros(25,1),ones(25,1)];
```

```
n_out=25;
```

```
net = newff(start, n_out, {'tansig'}, 'trainlm', 'learnh');
```

```
%reprezentacja binarna 4 emotikon dla tablicy 8x4
```

```
 %:):O:(:|
```

```
IN = [ 0 0 0 0
```

```
      0 0 0 0
```

```
      0 0 0 0
```

```
      0 0 0 0
```

```
      0 0 0 0
```

```
      0 0 0 0
```

```
      1 1 1 1
```

```

0 0 0 0
1 1 1 1
0 0 0 0
0 0 0 0
0 0 0 0
0 0 0 0
0 0 0 0
0 0 0 0
0 0 0 0
1 0 0 0
0 1 1 1
0 1 1 1
0 1 1 1
1 0 0 0
0 0 1 0
1 1 0 0
1 1 0 0
1 1 0 0
0 0 1 0
];

```

%zmienna okreslajaca trafienie w danego emotikona

```

OUT=[1 0 0 0 ; %:)
      0 1 0 0 ; %:O
      0 0 1 0 ; %:(
      0 0 0 1 ]; %:|

```

%PARAMETRY ALGORYTMU HEBBA

lp.dr = 0;%wspolczynnik zapominania

lp.lr = 0.33;%wspolczynnik uczenia

%PARAMETRY TRENINGU SIECI:

net.trainParam.epochs = 100;%maksymalna ilosc epok

net.trainParam.goal = 0.001;%cel wydajnosci

net.trainParam.lr=0.1;%wspolczynnik uczenia

%dostosowanie parametrów sieci do metody Hebba

wHebb = learnh([], IN, [], [], OUT, [], [], [], [], lp, []);

net = train(net, IN, wHebb');

%dane testowe

```

a_test=[0;0;0;0;0;
        0;1;0;1;0;
        0;0;0;0;0;
        1;0;0;0;1;
        0;1;1;1;0;];

```

```
b_test=[0;0;0;0;0;  
        0;1;0;1;0;  
        0;0;0;0;0;  
        0;1;1;1;0;  
        0;1;1;1;0;];
```

```
c_test=[0;0;0;0;0;  
        0;1;0;1;0;  
        0;0;0;0;0;  
        0;1;1;1;0;  
        1;0;0;0;1;];
```

```
d_test=[0;0;0;0;0;  
        0;1;0;1;0;  
        0;0;0;0;0;  
        0;1;1;1;0;  
        0;0;0;0;0;];
```

```
F1 = wHebb;
```

```
%symulacja
```

```
F2 = sim(net, a_test);
```

```
disp(':' = '), disp(F2(1));  
disp(':' = '), disp(F2(2));  
disp(':' = '), disp(F2(3));  
disp(':' = '), disp(F2(4));
```