## WSI Sprawozdanie Lab 5

Jakub Śledź

## Dane:

Użyto zbioru danych MNIST. Użyłem sklearn.datasets żeby załadować go do pamięci. Wynikiem klasyfikacji jest rozpoznanie cyfry z zakresu 0-9 więc wynik koduję sposobem one-hot (przykładowo: wartość 3 została zakodowana jako [0, 0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0]). Dane dzielę na 60% danych trenujących i po 20% walidujących i testujących. Używam StandardScaler aby dane wejściowe miały średnią 0 i odchylenie standardowe 1.

## Algorytm:

Ilość i liczebność warstw parametryzowana, tak jak również funkcje aktywacji. Wagi poszczególnych połączeń są inicjalizowane małymi losowymi wartościami. Finalnie zdecydowałem się na 2 warstwy po 64 neurony i warstwę wyjściową o 10 neuronach. Wejście jest propagowane przez kolejne warstwy poprzez wyliczenie ważonej sumy i nałożenie funkcji aktywacji aby wyprodukować wyjście. Wartości wyjściowe warstw są zapisywane na potrzeby mechanizmu propagacji wstecznej.

Wynikiem działania sieci jest zwrócenie wartości najbardziej prawdopodobnej przy użyciu funkcji softmax

Propagacja wsteczna błędu:

Obliczam błąd pomiędzy wartością przewidzianą przez sieć a wartością prawdziwą i wyliczam gradient funkcji błędu. Błąd jest propagowany wstecznie przy użyciu pochodnych funkcji aktywacyjnej a następnie wagi są aktualizowane proporcjonalnie do współczynnika uczenia.

## Wyniki:

Sieć opisana w sprawozdaniu:

Olco opisaria v	olec opisaria w sprawozdania.							
Epoch 0, l	oss: 2.3	02619098	460113					
Epoch 100,	Epoch 100, Loss: 2.3014342593497163							
Epoch 200,	Epoch 200, Loss: 2.300105901481533							
Epoch 300,	Epoch 300, Loss: 2.2934843958429503							
Epoch 400,	Epoch 400, Loss: 2.0606184414949023							
Epoch 500,	Epoch 500, Loss: 0.9052831627718819							
Epoch 600,	Epoch 600, Loss: 0.37918704457183033							
Epoch 700,	Epoch 700, Loss: 0.190651067739473							
Epoch 800,	Epoch 800, Loss: 0.10124373661509542							
Epoch 900,	Epoch 900, Loss: 0.06123267748714997							
Training 1	Time: 8.3	8 second	s					
Validation				56546				
Test Accur	racy: 0.9	47222222	222222					
Classifica	ation Rep	ort:						
	pred	ision	recall	f1-score	support			
	0	0.97	0.97	0.97	38			
	1	0.95	0.98	0.96	42			
	2	0.97	0.95	0.96	40			
	3	0.97	0.91	0.94	35			
	4	0.97	0.97	0.97	39			
	5	0.94	0.94	0.94	32			
	6	0.97	0.97	0.97	34			
	7	0.89	0.97	0.93	32			
	8	0.97	0.87	0.92	38			
	9	0.85	0.93	0.89	30			
accura	асу			0.95	360			
macro a	avg	0.95	0.95	0.95	360			
weighted a	avg	0.95	0.95	0.95	360			

Sieć o warstwach [32, 32, 10]

Epoch 0, Loss: 2.3025804704986803

Epoch 100, Loss: 2.3017619134713274

Epoch 200, Loss: 2.301471502417717

Epoch 300, Loss: 2.300970641856747

Epoch 400, Loss: 2.299071128494586

Epoch 500, Loss: 2.2762669647041456

Epoch 600, Loss: 1.753021828461603

Epoch 700, Loss: 0.8366645527164095

Epoch 800, Loss: 0.34808536371701165

Epoch 900, Loss: 0.17926436331563303

Training Time: 2.33 seconds

Validation Accuracy: 0.958217270194986

Test Accuracy: 0.9361111111111111

Classification Report:

	precision	recall	f1-score	support	
0	0.95	0.97	0.96	38	
1	0.91	1.00	0.95	42	
2	0.95	0.93	0.94	40	
3	0.91	0.89	0.90	35	
4	0.95	0.95	0.95	39	
5	0.94	0.94	0.94	32	
6	1.00	0.97	0.99	34	
7	0.94	0.97	0.95	32	
8	0.89	0.84	0.86	38	
9	0.93	0.90	0.92	30	
accuracy			0.94	360	
macro avg	0.94	0.94	0.94	360	
weighted avg	0.94	0.94	0.94	360	

Sieć o warstwach [64,10]

Epoch 0, Lo								
Epoch 100,	Epoch 100, Loss: 0.6875161931748056							
Epoch 200,	Epoch 200, Loss: 0.2910139925718272							
Epoch 300,	Loss: 0.	. 186361596	<b>2372816</b> 3	3				
Epoch 400,	Epoch 400, Loss: 0.15112456526064422							
Epoch 500,	Epoch 500, Loss: 0.13014056504344296							
Epoch 600, Loss: 0.10207385989742374								
Epoch 700,	Epoch 700, Loss: 0.09075472479911689							
Epoch 800, Loss: 0.08189829463301354								
Epoch 900,	Epoch 900, Loss: 0.07448526273412963							
Training Ti	me: 2.33	3 seconds						
Validation	Accuracy	/: 0.98607	<b>242</b> 33983	3287				
Test Accura	cy: 0.98	3611111111	11112					
Classificat	ion Repo	ort:						
	preci	ision r	ecall f	f1-score	support			
	0	1.00	1.00	1.00	38			
	1	1.00	1.00	1.00	42			
	2	0.98	1.00	0.99	40			
	3	1.00	0.94	0.97	35			
	4	1.00	1.00	1.00	39			
	5	0.94	1.00	0.97	32			
	6	1.00	0.97	0.99	34			
	7	0.97	0.97	0.97	32			
	8	1.00	1.00	1.00	38			
	9	0.97	0.97	0.97	30			
accurac	y			0.99	360			
macro av	g	0.99	0.98	0.98	360			
weighted av	g	0.99	0.99	0.99	360			

Jak widać zmniejszenie ilości neuronów przyspiesza proces uczenia ale niekoniecznie przekłada się na pogorszenie wyników. Najlepszy wynik osiągnęła stosunkowa prosta sieć [64,10]. To prawdopodobnie dlatego, że to zagadnienie klasyfikacji jest stosunkowo proste więc stworzenie sieci gdzie każdy pixel wejściowego obrazka ma odpowiadający sobie neuron a warstwa wyjściowa jest wielkości zbioru możliwych wyjść jest optymalne. Dodatkowe warstwy dodają wyłącznie niepotrzebną abstrakcję zaciemniającą istotę problemu.