INTELIGENCIA ARTIFICIAL

Práctica 5

2018/2019

Jesús Aguas Acín -- 736935@unizar.es

Perceptrón

P5_demo.py

Carga datos x_train e y_train (60.000 muestras de entrenamiento y validación) y datos x_test e y_test (10.000 muestras para comprobar el resultado final de la red entrenada). Define y entrena una única capa de perceptrones. La entrada es de 28*28 pixeles = 784

Función de coste: categorical_crossentropy

		% Training	% Test	Time
Sigmoidal	SGD	90 %	90,68 %	23,2 seg.
	Adam	93,27 %	92,74 %	15 seg.
	RMSprop	93,22 %	92,73 %	14,5 seg.
Softmax	SGD	90,16 %	90,82 %	15 seg.
	Adam	93,27 %	92,78 %	15,8 seg.
	RMSprop	93,22 %	92,70 %	15,6 seg.

		% Training	% Test	Time
Sigmoidal	SGD	77,15 %	78,20 %	12,7 seg.
	Adam	92,34 %	92,34 %	14 seg.
	RMSprop	92,38 %	92,38 %	14,6 seg.
Softmax	SGD	76,42 %	77,82 %	13,5 seg.
	Adam	94,04 %	93,16 %	17 seg.
	RMSprop	93,78 %	93,20 %	13,7 seg.

Perceptrón multi-nivel con una capa oculta

Capa oculta de 10 neuronas

Función de coste: categorical_crossentropy

		% Training	% Test	Time
0:	SGD	82,58 %	83,36 %	17 seg.
Sigmoidal - Sigmoidal	Adam	92,94 %	92,54 %	17 seg.
	RMSprop	92,70 %	92,38 %	16,6 seg.
DELLI	SGD	91,26 %	91,47 %	15 seg.
RELU - Sigmoidal	Adam	93,86 %	93,16 %	15,8 seg.
	RMSprop	93,88 %	93,36 %	15,6 seg.
Ciarra aidal	SGD	85,42 %	86,16 %	16,8 seg.
Sigmoidal - Softmax	Adam	93,51 %	92,86 %	17,3 seg.
	RMSprop	93,42 %	93,00 %	17,5 seg.
RELU - Softmax	SGD	91,57 %	91,74 %	17,6 seg.
	Adam	94,23 %	93,51 %	17,8 seg.
	RMSprop	94,18 %	93,67 %	17,4 seg.

		% Training	% Test	Time
	SGD	22,60 %	22,82 %	15,1 seg.
Sigmoidal - Sigmoidal	Adam	91,28 %	91,26 %	22,6 seg.
	RMSprop	92,09 %	91,86 %	22,8 seg.
RELU -	SGD	52,49 %	53,26 %	15 seg.
Sigmoidal	Adam	92,11 %	91,94 %	15,8 seg.
	RMSprop	92,62 %	92,57 %	15,6 seg.
Ciamoidal	SGD	27,15 %	27,27 %	16,2 seg.
Sigmoidal - Softmax	Adam	93,67 %	92,91 %	16,7 seg.
	RMSprop	93,56 %	93,18 %	16,5 seg.
RELU - Softmax	SGD	55,62 %	55,98 %	16 seg.
	Adam	93,54 %	93,19 %	16,6 seg.
	RMSprop	94,67 %	93,73 %	18,5 seg.

Capa oculta de 500 neuronas (500-10)

Función de coste: categorical_crossentropy

		% Training	% Test	Time
	SGD	89,25 %	89,72 %	101 seg.
Sigmoidal - Sigmoidal	Adam	99,70 %	97,77 %	154 seg.
	RMSprop	99,59 %	97,92 %	142 seg.
DELLI	SGD	93,63 %	93,63 %	113 seg.
RELU - Sigmoidal	Adam	99,82 %	98,23 %	107 seg.
	RMSprop	99,81 %	98,17 %	130 seg.
<u> </u>	SGD	89,34 %	89,79 %	117 seg.
Sigmoidal - Softmax	Adam	99,71 %	98,02 %	136 seg.
	RMSprop	99,62 %	98,00 %	123 seg.
RELU - Softmax	SGD	93,97 %	94,02 %	115 seg.
	Adam	99,83 %	98,29 %	109 seg.
	RMSprop	99,82 %	98,13 %	83 seg.

Función de coste: mean_squared_error

		% Training	% Test	Time
Ciarra sidal	SGD	43,95 %	44,96 %	76 seg.
Sigmoidal - Sigmoidal	Adam	99,15 %	97,86 %	120 seg.
	RMSprop	99,22 %	98,12 %	94 seg.
DELLI	SGD	79,43 %	79,43 %	82 seg.
RELU - Sigmoidal	Adam	99,61 %	98,21 %	110 seg.
	RMSprop	99,54 %	98,32 %	112 seg.
Ciamoidal	SGD	41,03 %	41,82 %	81 seg.
Sigmoidal - Softmax	Adam	99,43 %	97,98 %	115 seg.
	RMSprop	99,34 %	97,90 %	98 seg.
RELU -	SGD	79,11 %	79,78 %	77 seg.
Softmax	Adam	99,63 %	98,06 %	105 seg.
	RMSprop	99,69 %	98,18 %	103 seg.

A partir del mejor resultado se ha probado con 784 neuronas training: 99,66% test: 98,34% Y 1000 neuronas training: 99,85% test 98,37%. 512 neuronas con 30 épocas training: 99,81% test 98,51%

Perceptrón multi-nivel con dos capas oculta

Capas ocultas de 10 neuronas (10-10-10)

Función de coste: categorical_crossentropy

		% Training	% Test
DELLI DELLI	SGD	91,49 %	91,53 %
RELU - RELU - Sigmoidal	Adam	93,81 %	93,00 %
	RMSprop	93,80 %	93,44 %
RELU - RELU -	SGD	92,01 %	92,04 %
Softmax	Adam	94,67 %	93,70 %
	RMSprop	94,63 %	93,78 %
Simmoidal DELLI	SGD	83,56 %	83,48 %
Sigmoidal - RELU - Sigmoidal	Adam	94,05 %	93,17 %
	RMSprop	93,87 %	93,12 %
Sigmoidal - RELU -	SGD	85,93 %	85,89 %
Softmax	Adam	94,08 %	93,16 %
	RMSprop	94,16 %	93,33 %

		% Training	% Test
	SGD	43,49 %	43,33 %
RELU - RELU - Sigmoidal	Adam	85,39 %	85,17 %
	RMSprop	93,92 %	93,62 %
RELU - RELU -	SGD	30,59 %	30,23 %
Softmax	Adam	95,08 %	93,83 %
	RMSprop	94,80 %	93,47 %
Sigmoidal - RELU -	SGD	19,10 %	19,07 %
Sigmoidal	Adam	92,41 %	91,51 %
	RMSprop	92,70 %	91,66 %
Sigmoidal - RELU -	SGD	12,85 %	13,11 %
Softmax	Adam	94,76 %	93,55 %
	RMSprop	94,28 %	93,32 %

Capas ocultas de 500 neuronas (500-500-10)

		% Training	% Test	Time
RELU - RELU - Softmax	Adam	99,51 %	98,06 %	182 seg.
	RMSprop	99,44 %	97,98 %	148 seg.
Sigmoidal -	Adam	99,52 %	97,96 %	164 seg.
RELU - Sigmoidal	RMSprop	99,54 %	98,12 %	164 seg.
Sigmoidal - RELU - Softmax	Adam	99,38 %	97,89 %	172 seg.
	RMSprop	99,48 %	97,99 %	133 seg.
Sigmoidal - Sigmoidal - Sigmoidal	Adam	99,54 %	98,07 %	159 seg.
	RMSprop	99,39 %	98,24 %	138 seg.

Red Convolucional

```
('x_train shape:', (60000, 28, 28, 1))
(60000, 'train samples')
(10000, 'test samples')
Epoch 1/12
2019-01-10 02:38:36.132193: I tensorflow/core/platform/cpu_feature_quard.cc:141] Your CPU supports
instructions that this TensorFlow binary was not compiled to use: SSE4.1 SSE4.2 AVX AVX2 FMA
2019-01-10 02:38:36.132820: I tensorflow/core/common_runtime/process_util.cc:69] Creating new thread
pool with default inter op setting: 4. Tune using inter_op_paralleliam_threads for best performance.
                                       =====] - 144s 2ms/step - loss: 0.2683 - acc: 0.9174
60000/60000 [==
Epoch 2/12
                                          ==] - 132s 2ms/step - loss: 0.0850 - acc: 0.9748
60000/60000 [
Epoch 3/12
                                           =] - 129s 2ms/step - loss: 0.0665 - acc: 0.9799
60000/60000 [
Epoch 4/12
60000/60000
                                          ==] - 129s 2ms/step - loss: 0.0543 - acc: 0.9837
Epoch 5/12
60000/60000
                                           ≔] - 125s 2ms/step - loss: 0.0460 - acc: 0.9861
Epoch 6/12
60000/60000
                                           ≔] - 124s 2ms/step - loss: 0.0406 - acc: 0.9874
Epoch 7/12
60000/60000 [
                                           =] - 143s 2ms/step - loss: 0.0363 - acc: 0.9889
Epoch 8/12
60000/60000
                                            =] - 143s 2ms/step - loss: 0.0344 - acc: 0.9891
Epoch 9/12
60000/60000
                                            =] - 145s 2ms/step - loss: 0.0315 - acc: 0.9904
Epoch 10/12
                                           ==] - 131s 2ms/step - loss: 0.0301 - acc: 0.9906
60000/60000
Epoch 11/12
60000/60000 [
                                           ≔] - 136s 2ms/step - loss: 0.0291 - acc: 0.9914
Epoch 12/12
60000/60000 [==
                                     ======] - 130s 2ms/step - loss: 0.0264 - acc: 0.9918
('Test loss:', 0.02712853874079865)
('Test accuracy:', 0.9912)
```

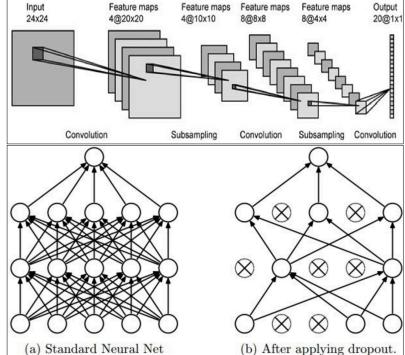
Podemos observar unos resultados excepcionales, la precisión obtenida en los test es del 99%, que comparada con la de entrenamiento, 99%, indica que no se ha producido sobreajuste, ya que no existe ninguna gran ventaja acertando los datos de entrenamiento, que los del test. Se ha conseguido evitar el sobreajuste mediante *Dropout* (apagar aleatoriamente algunas neuronas al entrenar para mejorar la generalización de la red).

cada pixel de salida es una

combinación lineal de los

pixeles de entrada

Ej. Red convolucional



Dropout effect