Proyecto final: Redes Neuronales

Cesar Cossio Guerrero. Aldo Sayeg Pasos Trejo

Statistical Machine Learning Profa. Guillermina Eslava Posgrado en Ciencias Matemáticas Universidad Nacional Autónoma de México

5 de junio de 2020

Análisis exploratorio

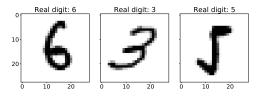


Figura 1: Muestra de tres imágenes que comprenden el conjunto de datos MNIST

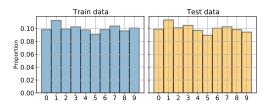


Figura 2: Histogramas de proporción de clase para los conjuntos de entrenamiento y prueba

Batch size

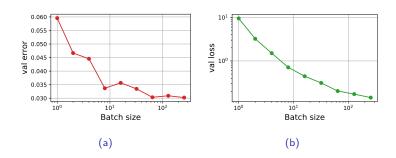


Figura 3: Error y función de perdida como función del batch size. El error se presenta en tasa

Regresión Logística

error	val error	cv val error mean	cv val error std
6.0500	7.8000	7.7650	0.1977

Cuadro 1: Porcentajes de error para la regresión logística. Los errores de validación cruzada se obtuvieron para k=5 folds y una sola repetición.

Modelos DNN

Name	Trainable Parame- ters	Dense Layers	Nodes per Layer	Activation Functions	Regularization	Dropout	Input Dro- pout
DNN1	318010	1	[400]	[tanh]	[0]	[0.1]	0.5
DNN2	178110	2	[200, 100]	[tanh, swish]	[0.005,0.001]	[0,0]	0.2
DNN3	178110	2	[200, 100]	[tanh, tanh]	[0.005,0.001]	[0,0]	0.2
DNN4	188210	3	[200, 100, 100]	[tanh, tanh, tanh]	[0.001, 0,0]	[0,0,0]	0.2
DNN5	203260	3	[200, 150, 100]	[tanh, relu, tanh]	[0.001, 0,0]	[0,0,0]	0.2
DNN6	213360	4	[200, 150, 100, 100, 100]	[tanh, swish, tanh, swish]	[0.001, 0,0,0]	[0,0,0,0]	0.2

Cuadro 2: Descripción de los seis modelos DNN. La columna Dropout indica el valor del dropout después de la capa densa. Input Dropout es la fracción de dropout entre la entrada de datos y la primera capa densa. La columna Regularization indica la regularización sobre las aristas posteriores a cada capa densa.

Modelos DNN

Name	error	val error	cv val error	cv val error std	loss	val loss	cv val	cv val
			mean				mean	
DNN1	1.935	2.367	4.930	0.256	0.058	0.104	0.159	0.010
DNN2	0.000	2.444	2.997	0.382	0.000	0.342	0.662	0.156
DNN3	0.972	2.633	3.380	0.169	0.033	0.193	0.161	0.013
DNN4	1.342	2.622	8.470	0.544	0.355	0.390	1.351	0.050
DNN5	1.152	2.544	8.077	0.609	0.368	0.432	1.336	0.031
DNN6	1.050	2.533	8.055	0.899	0.358	0.406	1.366	0.040

Cuadro 3: Errores y función de pérdida para las redes DNN. Los errores se muestran en porcentaje

Modelos CNN

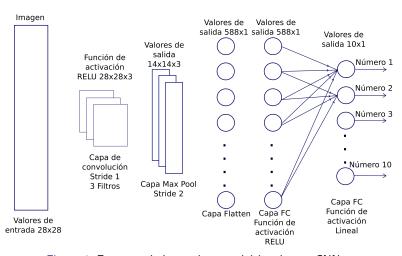


Figura 4: Esquema de la arquitectura básica de una CNN. .

Modelos CNN

Name	Trainable Parame- ters	Dense Layers	Conv. Layers	Nodes per Layer	Activation Fun- ctions	Regularization	Dropout	Input Dropout
CNN1	542230	1	1	[100]	[relu]	[0]	[0]	[0]
CNN2	542230	1	1	[100]	[relu]	[0]	[0]	[0.5]
CNN3	179926	1	2	[100]	[relu]	[0]	[0]	[0]
CNN4	180118	1	2	[100]	[relu]	[0]	[0]	[0.5]
CNN5	209430	1	3	[100]	[relu]	[0]	[0]	[0]
CNN6	209430	1	3	[100]	[relu]	[0]	[0]	[0]

Cuadro 4: Descripción sintetizada de los modelos de redes convolucionales

Modelos CNN

Name	error	val error	cv val error	cv val error std	loss	val loss	cv val	cv val
			mean				mean	
CNN1	0.0000	1.6556	2.6675	0.1904	0.0000	0.1768	0.2766	0.0314
CNN2	0.2875	1.7667	2.1700	0.3061	0.0098	0.1243	0.1127	0.0187
CNN3	0.0000	1.1222	1.7900	0.0987	0.0000	0.0857	0.2167	0.0825
CNN4	0.2575	0.8889	0.9050	0.1171	0.0078	0.0478	0.0535	0.0138
CNN5	0.1600	0.7222	0.9000	0.1951	0.0051	0.0458	0.0612	0.0153
CNN6	1.7055	0.7889	0.6950	0.0911	0.0553	0.0313	0.0237	0.0051

Cuadro 5: Errores y función de pérdida para las redes CNN. Los errores se muestran en porcentaje

Name	Trainable	Dense	Convolution	execution
	Parame-	Layers	Layers	time
	ters			(hours)
Log	7850	-	-	13.2
DNN1	318010	1	0	0.7020
DNN2	178110	2	0	0.7002
DNN3	178110	2	0	0.7146
DNN4	188210	3	0	0.7586
DNN5	203260	3	0	0.7545
DNN6	213360	4	0	0.7988
CNN1	542230	1	1	0.4366
CNN2	542230	1	1	0.4467
CNN3	179926	1	2	0.4867
CNN4	180118	1	2	0.5449
CNN5	209430	1	3	0.6473
CNN6	209430	1	3	0.9363

Cuadro 6: Descripción sintetizados de los modelos de redes neuronales

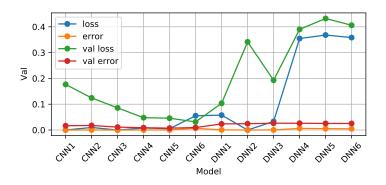


Figura 5: Comparación gráfica entre los 12 modelos escogidos. El error se muestra en tasa

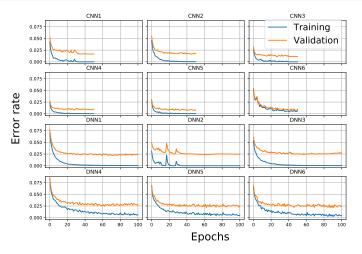


Figura 6: Error de entrenamiento y validación como función de la época para los doce modelos entrenamos. Los modelos CNN fueron entrenados por 50 épocas mientras que los de DNN fueron entrenados por 100

Name	error	val error	cv val	cv val	loss	val loss	cv val	cv val
			error	error std			loss	loss std
			mean				mean	
Log	6.0500	7.8000	7.7650	0.1977	-	-	-	-
DNN1	1.9350	2.3667	4.9300	0.2563	0.0577	0.1036	0.1586	0.0101
DNN2	0.0000	2.4444	2.9975	0.3816	0.0000	0.3416	0.6622	0.1558
DNN3	0.9725	2.6333	3.3800	0.1691	0.0331	0.1929	0.1605	0.0131
DNN4	1.3425	2.6222	8.4700	0.5439	0.3547	0.3901	1.3511	0.0499
DNN5	1.1525	2.5444	8.0775	0.6088	0.3680	0.4323	1.3359	0.0314
DNN6	1.0500	2.5333	8.0550	0.8987	0.3582	0.4060	1.3664	0.0401
CNN1	0.0000	1.6556	2.6675	0.1904	0.0000	0.1768	0.2766	0.0314
CNN2	0.2875	1.7667	2.1700	0.3061	0.0098	0.1243	0.1127	0.0187
CNN3	0.0000	1.1222	1.7900	0.0987	0.0000	0.0857	0.2167	0.0825
CNN4	0.2575	0.8889	0.9050	0.1171	0.0078	0.0478	0.0535	0.0138
CNN5	0.1600	0.7222	0.9000	0.1951	0.0051	0.0458	0.0612	0.0153
CNN6	1.7055	0.7889	0.6950	0.0911	0.0553	0.0313	0.0237	0.0051

Cuadro 7: Estadísticas de pérdida para los modelos. El modelo "Log" corresponde a la regresión logística. Las tasas de error están presentadas en porcentaje

Name	error	val error	cv val error mean	cv val error std	parameters	execution time
Log	6.0500	7.8000	7.7650	0.1977	7850	13.2
CNN5	0.1600	0.7222	0.9000	0.1951	209430	0.6473

Cuadro 8: Comparación entre el modelo CNN5 y el modelo de regresión logística

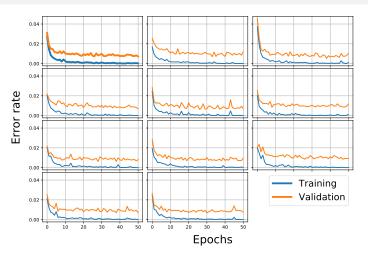


Figura 7: Error de entrenamiento y validación para la versión principal como para las 10 iteraciones por Cross Validation para el modelo CNN5

15 / 22

Conjunto	error	val error	cv val error mean	cv val error std
Clase 0	0.0000	0.0000	0.1826	0.0032
Clase 1	0.0223	0.6869	0.8696	0.0154
Clase 2	0.0000	0.6593	0.8420	0.0149
Clase 3	0.0000	0.8483	1.0310	0.0182
Clase 4	0.0255	0.8018	0.9845	0.0175
Clase 5	0.0549	0.8696	1.0522	0.0186
Clase 6	0.0254	0.4429	0.6256	0.0111
Clase 7	0.0481	1.0822	1.2649	0.0224
Clase 8	0.0259	1.1312	1.3138	0.0233
Clase 9	0.0000	0.7067	0.8893	0.0157
Global	0.1600	0.7222	0.9000	0.1951

Cuadro 9: Errores por clase y global para el conjunto de entrenamiento, prueba y para validación cruzada del modelo CNN5

Conclusiones

- El modelo que seleccionamos es CNN5 por el poder predictivo y la estabilidad que presentó respecto a los otros modelos de redes neuronales.
- En cuanto a la exploración de los modelos, esta es más tardada que respecto a otros algoritmos de clasificación pero consta de más hiperparámetros y parámetros ajustables.
- En nuestra experiencia, la red si representó una mejora sustancial en comparación con la regresión logística multinomial.

Capas de Convolución

	l a: ::: :
Abreviación	Significado
CL32	Capa de convolución con 32 Filtros, kernel de 2x2 y función de activación RELU
MP3	MaxPooling2D con un kernel de 3x3
BN	Normalización de batch

Cuadro 10: Abreviaciones utilizadas en la descripción de la arquitectura de la CNN

Capas de Convolución

Modelo	Arquitectura de convolución
CNN1	CL32 + MP3
CNN2	CL32 + MP3
CNN3	CL32 + MP3 + CL32 + MP3
CNN4	CL32 + BN + MP3 + CL32 + BN + MP3
CNN5	CL32 + BN + MP3 + CL32 + BN + MP3 + CL32 + BN + MP3
CNN6	CL32 + BN + MP3 + CL32 + BN + MP3 + CL32 + BN + MP3

Diagramas

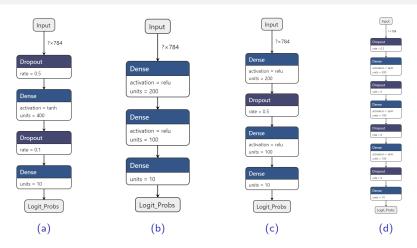


Figura 8: Diagrama esquemático de los primeros cuatro modelos: (a) CNN1, (b) CNN2, (c) CNN3 y (d) CNN4

Diagramas

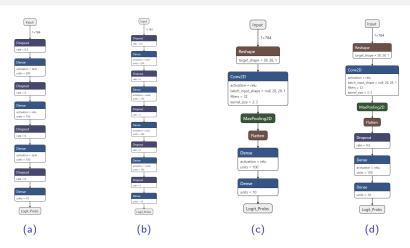


Figura 9: Diagrama esquemático de los primeros cuatro modelos: (a) DNN5, (b) DNN6, (c) CNN1 y (d) CNN2

Diagramas

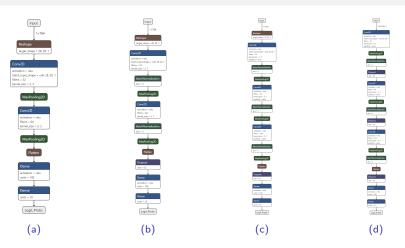


Figura 10: Diagrama esquemático de los primeros cuatro modelos: (a) CNN3, (b) CNN4, (c) CNN5 y (d) CNN6