PERCEPTRÓN MULTICAPA (MLP)

Experimento número 0

Name	Value
dropout	0.3
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
hidden_layers	[256, 128]
model_type	Multilayer Perceptron
random_buffer_size	2048
freeze_embedings	True
batch_size	128
lr	1,00E-03
weight_decay	1,00E-05

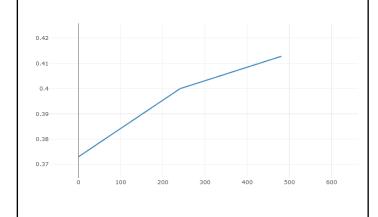
▼ Parameters

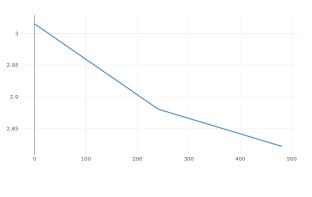
Name	Value
dropout	0.3
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
hidden_layers	[256, 128]
model_type	Multilayer Perceptron

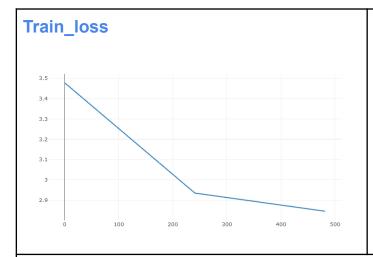
▼ Metrics

Name	Value
train_loss 🗠	2.845
validation_bacc 🗠	0.413
validation_loss 🗠	2.822

validation_bacc







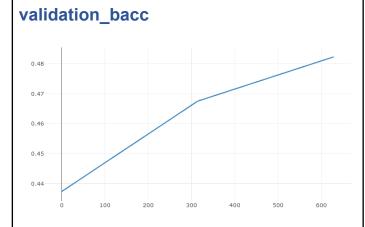
Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
hidden_layers	[256, 128]
model_type	Multilayer Perceptron
random_buffer_size	2048
freeze_embedings	True
batch_size	128
lr	1,00E-05
weight_decay	1,00E-05

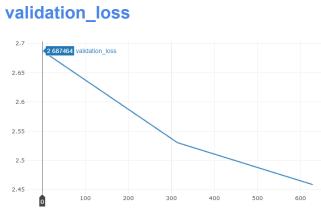
▼ Parameters

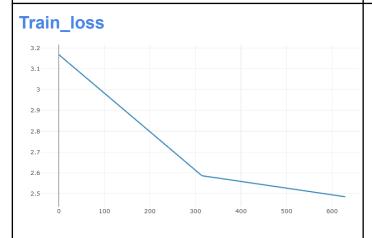
Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
freeze_embedings	True
hidden_layers	[256, 128]
model_type	Multilayer Perceptron

▼ Metrics

Name	Value
train_loss 🗠	2.485
validation_bacc 🗠	0.482
validation_loss 🗠	2.459







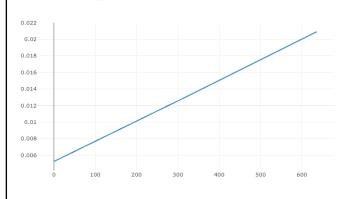
Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
hidden_layers	[256, 128]
model_type	Multilayer Perceptron
random_buffer_size	2048
freeze_embedings	True
batch_size	128
Ir	1,00E-10
weight_decay	1,00E-10

Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
freeze_embedings	True
hidden_layers	[256, 128]
model_type	Multilayer Perceptron

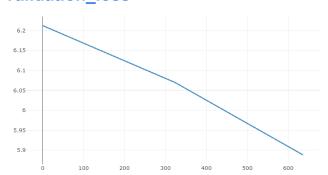
▼ Metrics

Name	Value
train_loss 🗠	5.988
validation_bacc 🗠	0.021
validation_loss 🗠	5.888

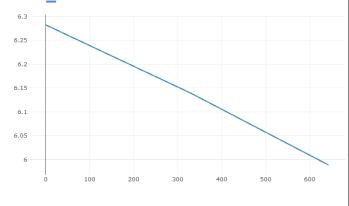
validation_bacc



validation_loss



Train_loss



Name	Value
dropout	0,3
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	4
hidden_layers	[256, 128]
model_type	Multilayer Perceptron
random_buffer_size	2048

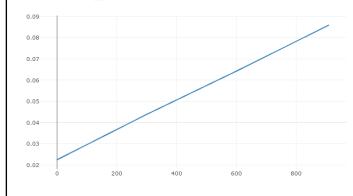
freeze_embedings	True
batch_size	128
lr	1,00E-05
weight_decay	1,00E-05

Name	Value
dropout	0.3
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	4
freeze_embedings	True
hidden_layers	[256, 128]
hidden_layers	[256, 128] 1e-05
	. , ,

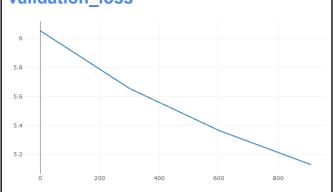
▼ Metrics

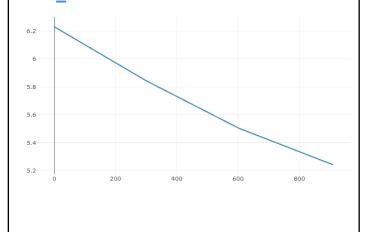
Name	Value
train_loss 🗠	5.242
validation_bacc 🗠	0.086
validation_loss 🗠	5.13

validation_bacc



validation_loss





RED CONVOLUCIONAL (CNN)

Experimento número 0

Name	Value
dropout	0.3
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	4
filters_count	100
filters_length	[2, 3, 4]
model_type	Convulsional Network
random_buffer_size	2048
freeze_embedings	True
lr	1,00E-05
weight_decay	1,00E-05

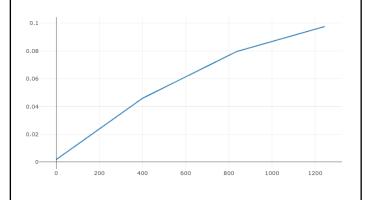
▼ Parameters

Name	Value
dropout	0.3
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	4
filters_count	100
filters_length	[2, 3, 4]
freeze_embedings	True
lr	1e-05
model_type	Convulsional Network
weight_decay	1e-05

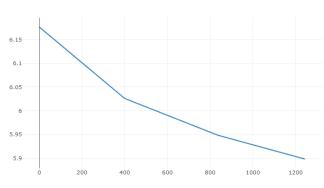
▼ Metrics

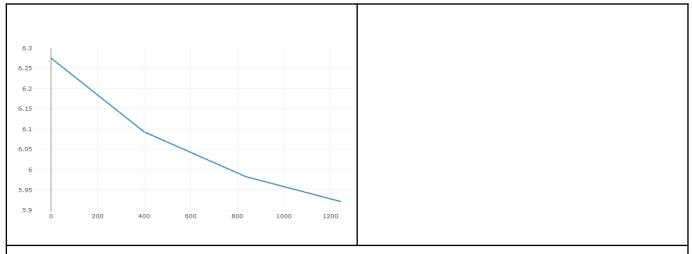
Name	Value
train_loss 🗠	5.921
validation_bacc 🗠	0.098
validation_loss 🗠	5.898

validation_bacc



validation_loss





Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
filters_count	100
filters_length	[2, 3, 4]
model_type	Convulsional Network
random_buffer_size	2048
freeze_embedings	True
lr	1,00E-03
weight_decay	1,00E-05

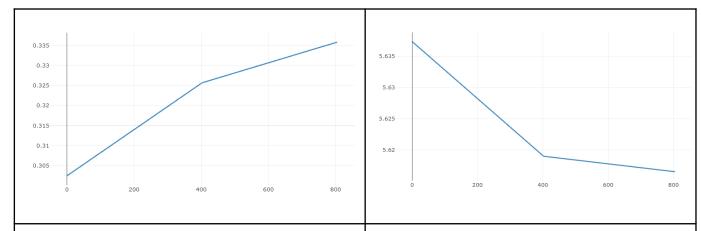
Parameters					
	•	Pa	ram	ete	rs

Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
filters_count	100
filters_length	[2, 3, 4]
freeze_embedings	True
lr	0.001
model_type	Convulsional Network
weight_decay	1e-05

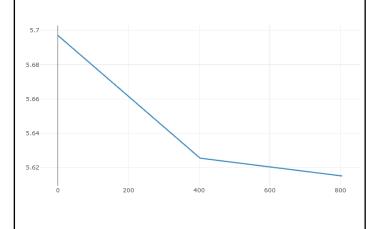
Metrics

Name	Value
train_loss 🗠	5.615
validation_bacc 🗠	0.336
validation_loss 🗠	5.616

validation_bacc



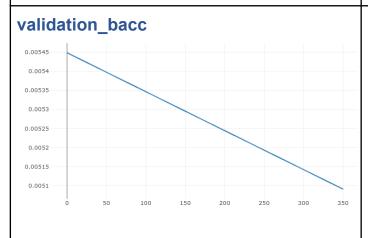
Train_loss

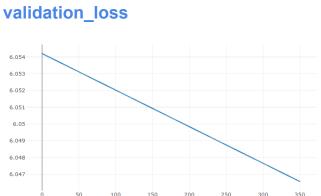


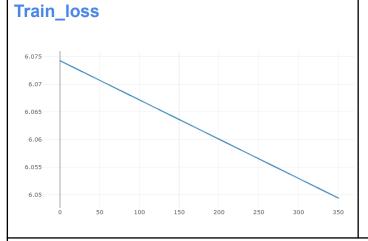
Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	2
filters_count	100
filters_length	[2, 3, 4]
model_type	Convulsional Network
random_buffer_size	2048
freeze_embedings	True
lr	1,00E-03
weight_decay	1,00E-03

▼ Parameters Name Value 0.2 dropout embeddings ./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz embeddings_size 2 epochs 100 filters_count filters_length [2, 3, 4] freeze_embedings True 0.001 Convulsional Network model_type 0.001 weight_decay

▼ Metrics	
Name	Value
train_loss 🗠	6.049
validation_bacc 🗠	0.005
validation_loss 🗠	6.047







Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	10

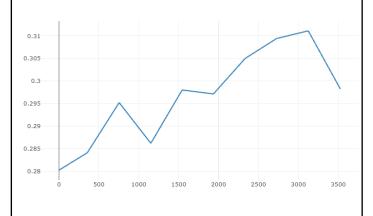
filters_count		100
filters_length	[2, 3, 4]	
model_type	Convulsional Network	
random_buffer_size		2048
freeze_embedings	True	
Ir		1,00E-03
weight_decay		1,00E-05

Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	10
filters_count	100
filters_length	[2, 3, 4]
freeze_embedings	True
Ir	0.001
model_type	Convulsional Network
weight_decay	1e-05

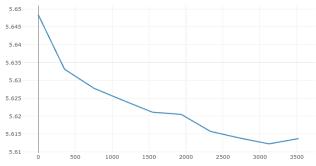
Metrics

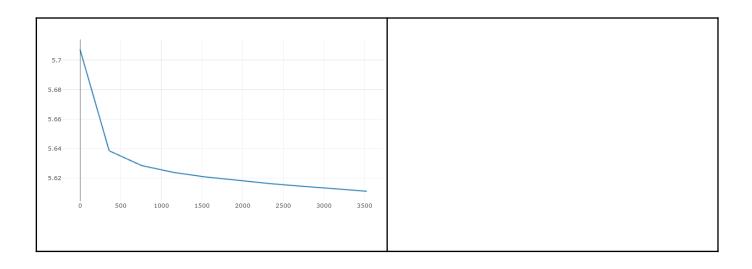
Name	Value
train_loss 🗠	5.611
validation_bacc 🗠	0.298
validation_loss 🗠	5.614

validation_bacc



validation_loss





Hiper-parámetros:

- random_buffer_size=2048
- batch_size=256
- Ir=1e-3
- weight_decay=1e-5

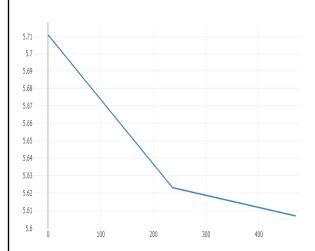
▼ Parameters

Name	Value
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
fc_size	128
filters_count	100
filters_length	[2, 3, 4]
model_type	Red convolucional

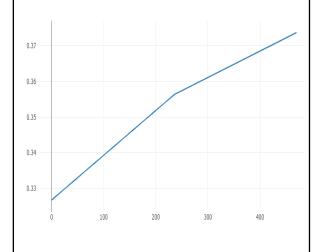
▼ Metrics

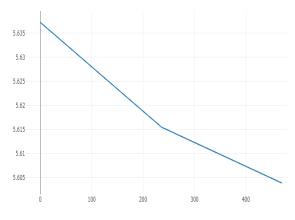
Name	Value
train_loss 🗠	5.607
validation_bacc 🗠	0.374
validation_loss 🗠	5.604

Train_loss



validation_bacc





Hiper-parámetros:

- random_buffer_size=4096
- batch_size=128
- Ir=1e-3
- weight_decay=1e-5

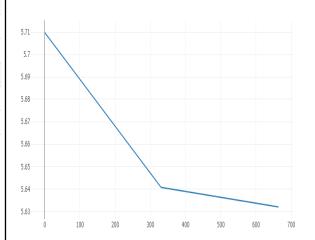
▼ Parameters

Name	Value
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
fc_size	128
filters_count	200
filters_length	[3, 4, 5]
model_type	Red convolucional

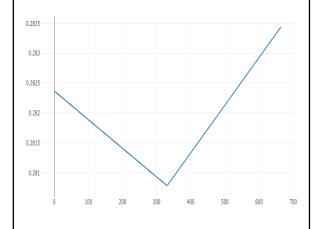
▼ Metrics

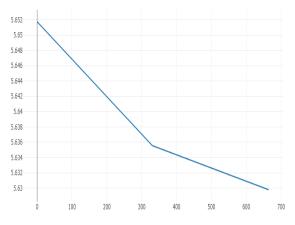
Name	Value
train_loss 🗠	5.632
validation_bacc 🗠	0.283
validation_loss 🗠	5.63

Train_loss



validation_bacc





Hiper-parámetros:

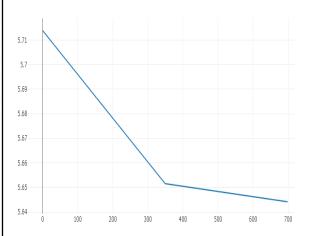
- random_buffer_size=4096
- batch size=128
- Ir=1e-3
- weight_decay=1e-5

Value embeddings ./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz embeddings_size 300 fc_size 128 filters_count 300 filters_length [3, 4, 5] model_type Red convolucional

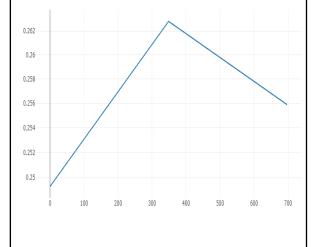
▼ Metrics

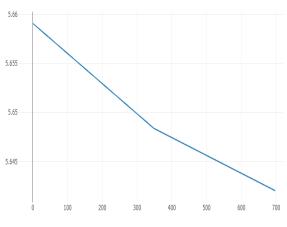
Name	Value
train_loss 🗠	5.644
validation_bacc 🗠	0.256
validation_loss 🗠	5.642

Train_loss



validation_bacc

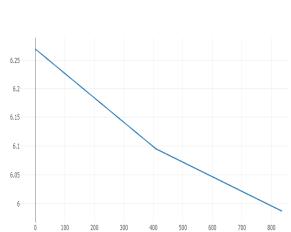




Hiper-parámetros:

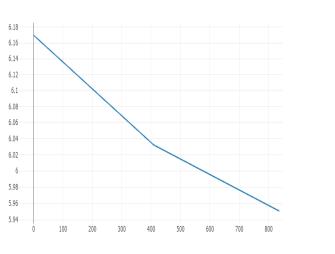
- random_buffer_size=2048
- batch_size=128
- Ir=1e-5
- weight_decay=1e-7





Train_loss

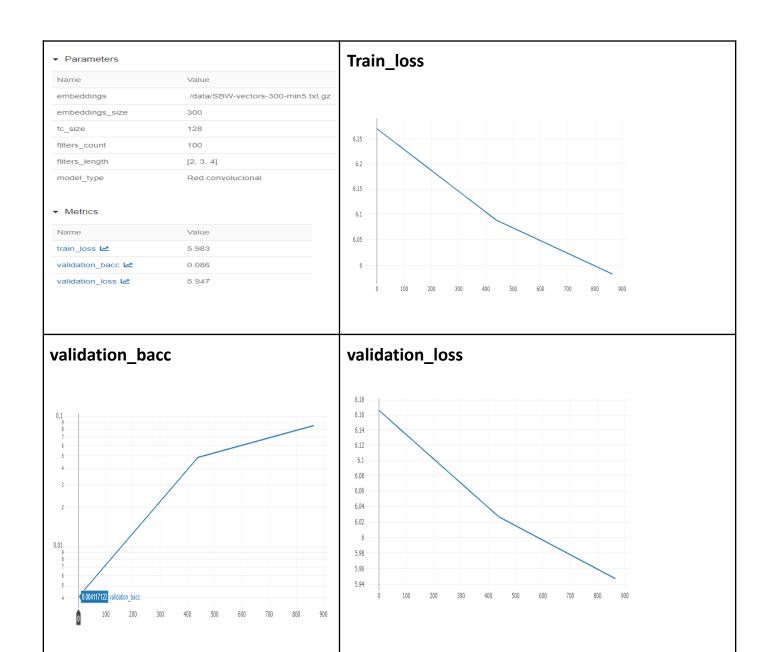




Experimento número 8

Hiper-parámetros:

- random_buffer_size=2048
- batch_size=128
- Ir=1e-5
- weight_decay=1e-5



PERCEPTRÓN MULTICAPA (MLP)

Modelo con conjunto de test

Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
hidden_layers	[256, 128]
model_type	Multilayer Perceptron
random_buffer_size	2048
freeze_embedings	True
batch_size	128
Ir	1,00E-05

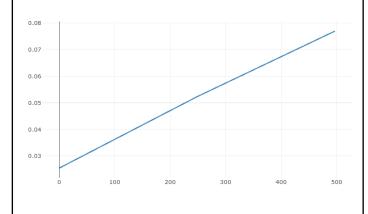
weight decay 1,00E-05	weight_decay	1,00E-05
-------------------------	--------------	----------

Name	Value
dropout	0.2
embeddings	./data/SBW-vectors-300-min5.txt.gz
embeddings_size	300
epochs	3
freeze_embedings	True
hidden_layers	[256, 128]
lr	1e-05
model_type	Multilayer Perceptron
weight_decay	1e-05

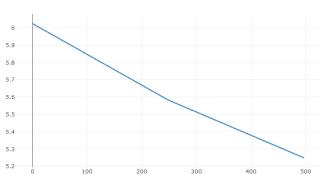
▼ Metrics

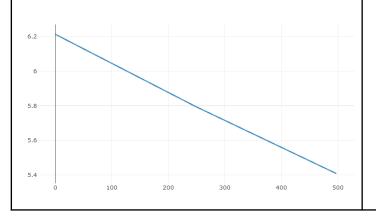
Name	Value
test_bacc 🗠	0.083
test_loss 🗠	5.58
train_loss 🗠	5.408
validation_bacc 🗠	0.077
validation_loss 🗠	5.249

validation_bacc



validation_loss





Consideraciones sobre los hiper parámetros utilizados:

Utilizamos el parámetro **freeze_embeddings** en True, para que los embeddings que ya se encuentran preprocesados queden freezados, esto tiene por objetivo principal encontrar similitudes entre ambos conjuntos de datos sin influir en el análisis que realiza el modelo. La representatividad de los embedding utilizados nos será útil para el procesamiento de nuestro dataset si se encuentran similitudes, de lo contrario obtendremos muchas palabras en el vector UKN/unknown.

También utilizamos **dropout** en redes MLP como método de regularización, el cual consiste en apagar la salida de determinadas neuronas durante el entrenamiento, lo cual permite al modelo una mejor generalización y evitar el sobreajuste.

Consideraciones sobre los resultados obtenidos:

Una función de pérdida o loss representa un valor que indica cuán mala fue la predicción del modelo en un sólo ejemplo. Una pérdida o loss alto hace referencia a una mala predicción para cualquier modelo. La pérdida se calcula sobre la base del entrenamiento y la validación y representa cuán bien está funcionando el modelo para estos dos conjuntos. A diferencia de la precisión, una pérdida no es un porcentaje.

También hay que tener en cuenta que si el validation loss es mayor que training loss es posible que existe algún tipo de sobreajuste en el modelo, en cambio si validation loss es menor que training loss puede que exista desajuste en el mismo. Por lo tanto, el objetivo es hacer que la validation loss sea lo más pequeña posible.

Además, si recordamos el Balanced Accuracy se calcula como (Sensitivity + Specificity) / 2. Esta métrica puede variar y tornarse un poco imprecisa si las clases no están balanceadas, para lo cual se puede utilizar otro tipo de métrica con mayor índice de asertividad. Por último, el **Ir** y el **weight_decay** que son parámetros de optimizador tienen una muy marcada influencia en el valor del Balanced Accuracy.

Conclusiones

En los distintos experimentos realizados se observa como comportamiento general que cuando la métrica **balance accuracy** aumenta, la función loss de validation y train disminuyen. Si bien no pudimos utilizar muchas épocas por la limitación de recursos podemos concluir que a medida que aumentan las épocas, disminuyen tanto el error en la validación como en el entrenamiento.

El **train loss** representa el error en el conjunto de datos de entrenamiento, y el **validation loss** el error después de ejecutar el conjunto de datos de validación a través de la red entrenada. Por lo tanto, debemos tener cuidado cuando observamos un **validation loss** mucho mayor que el **train loss** ya que puede ser una señal de que el modelo está sobreajustado y aprende "supersticiones", es decir, patrones que accidentalmente eran ciertos en sus datos de entrenamiento pero que no tienen una base en la realidad y, por lo tanto, no son ciertos en sus datos de validación.

De los experimentos realizados concluimos que el mejor modelo en las fase de tr validation es el experimento nro. 1, el cual utiliza redes Perceptrón Multicapa o MLP.	aining	у