

```

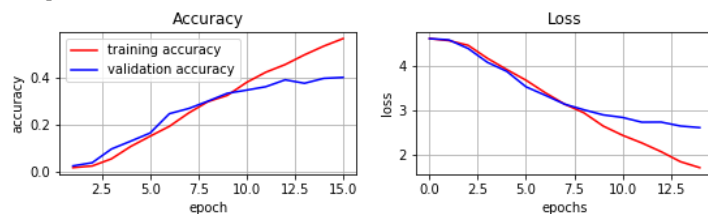
=====
exp = Experimento_1b_1_3
modelo = 3
samples_per_class = 100
opti = Adam
batch = 128
epochs = 15
run = True

```

Creando juego de datos ...

Entrenando ...

Tiempo de entrenamiento: ** 66.0 **



Evaluando ...

Exactitud validate: 40.0 %, Test: 43.33 %

Tiempo de ejecución del experimento: 67.0

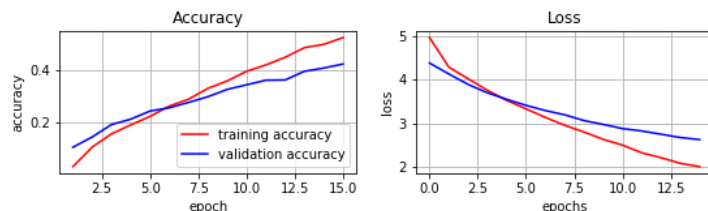
```

=====
exp = Experimento_1b_1_4
modelo = 4
samples_per_class = 100
opti = Adam
batch = 128
epochs = 15
run = True

```

Entrenando ...

Tiempo de entrenamiento: ** 40.0 **



Evaluando ...

Exactitud validate: 42.4 %, Test: 43.44 %

Tiempo de ejecución del experimento: 41.0

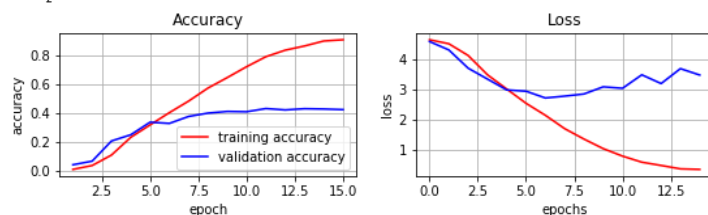
```

=====
exp = Experimento_1b_2_3
modelo = 3
samples_per_class = 100
opti = rmsprop
batch = 128
epochs = 15
run = True

```

Entrenando ...

Tiempo de entrenamiento: ** 66.0 **



Evaluando ...

Exactitud validate: 42.4 %, Test: 45.0 %

Tiempo de ejecución del experimento: 67.0

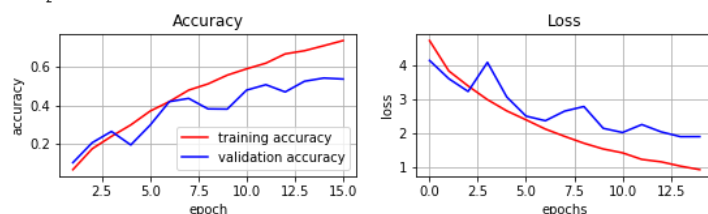
```

=====
exp = Experimento_1b_2_4
modelo = 4
samples_per_class = 100
opti = rmsprop
batch = 128
epochs = 15
run = True

```

Entrenando ...

Tiempo de entrenamiento: ** 42.0 **



```
Evaluando ...
Exactitud validate: 53.54 %, Test: 55.42 %
Tiempo de ejecución del experimento: 43.0
Tiempo de ejecución todo el batch: 261.0
```

Resultados Lote 1a

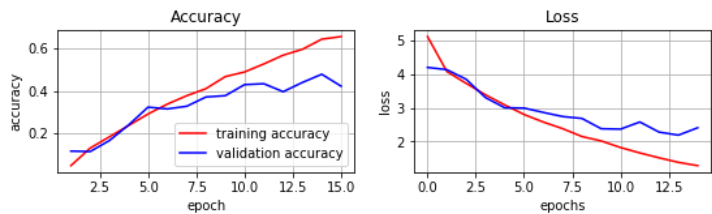
Experimento	Muestras*Clase	Optimizador	Modelo	Batch Size	epocas	Tiempo Entrenamiento	Exac. val.	Exact. test
Experimento_1b_1_3	100	Adam	3	128	15	66	40.00%	43.33%
Experimento_1b_1_4	100	Adam	4	128	15	40	42.40%	43.44%
Experimento_1b_2_3	100	rmsprop	3	128	15	66	42.40%	45.00%
Experimento_1b_2_4	100	rmsprop	4	128	15	42	53.54%	55.42%

Si comparamos con los resultados anteriores podemos observar que el **batch_size=32** funciona mejor en la mayoría de los casos excepto en el **Experimento_1b_2_4**.

Experimento	Muestras*Clase	Optimizador	Modelo	Batch Size	epocas	Tiempo Entrenamiento	Exac. val.	Exact. test
Experimento_1_3	100	Adam	3	32	15	73	44.38%	48.44%
Experimento_1_4	100	Adam	4	32	15	44	50.10%	52.08%
Experimento_2_3	100	rmsprop	3	32	15	71	47.71%	53.44%
Experimento_2_4	100	rmsprop	4	32	15	43	48.12%	52.60%

```
1 # definimos los experimentos del lote 1
2 number_of_classes = 102
3 experimentos = [
4     {"exp": "Experimento_1b_2_4", "modelo": 4, "samples_per_class": 100, "opti": "rmsprop", "batch": 2
5     ]
6
7 start_time = timeit.default_timer()
8 hacer_experimento_gec(experimentos)
9 print("Tiempo de ejecución todo el batch:", round(timeit.default_timer() - start_time, 0))
```

```
=====
exp = Experimento_1b_2_4
modelo = 4
samples_per_class = 100
opti = rmsprop
batch = 256
epochs = 15
run = True
-----
Creando juego de datos ...
Entrenando ...
Tiempo de entrenamiento: ** 40.0 **
```



```
Evaluando ...
Exactitud validate: 42.29 %, Test: 45.42 %
Tiempo de ejecución del experimento: 41.0
Tiempo de ejecución todo el batch: 76.0
```

```
1
1

1 model = models.Sequential()
2 print("Input dimensions: ", X_train.shape[1:])
3
4 #model.add(layers.Conv2D(32, (3, 3), input_shape=X_train.shape[1:]))
5 model.add(layers.Conv2D(32, (3, 3), use_bias=False, input_shape=X_train.shape[1:]))
6 model.add(layers.BatchNormalization()) #####
7 model.add(layers.Activation('relu'))
8 model.add(layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
9
10 #model.add(layers.Conv2D(32, (3, 3)))
11 model.add(layers.Conv2D(32, (3, 3), use_bias=False))
12 model.add(layers.BatchNormalization()) #####
13 model.add(layers.Activation('relu'))
14 model.add(layers.MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
15
```