

Red Neuronal

Una red neuronal es un modelo simplificado que emula el modo en que el cerebro humano procesa la información: Funciona simultaneando un número elevado de unidades de procesamiento interconectadas que parecen versiones abstractas de neuronas.

Las unidades de procesamiento se organizan en capas. Hay tres partes normalmente en una red neuronal : una capa de entrada, con unidades que representan los campos de entrada; una o varias capas ocultas; y una capa de salida, con una unidad o unidades que representa el campo o los campos de destino. Las unidades se conectan con fuerzas de conexión variables (o ponderaciones). Los datos de entrada se presentan en la primera capa, y los valores se propagan desde cada neurona hasta cada neurona de la capa siguiente. al final, se envía un resultado desde la capa de salida.

La red aprende examinando los registros individuales, generando una predicción para cada registro y realizando ajustes a las ponderaciones cuando realiza una predicción incorrecta. Este proceso se repite muchas veces y la red sigue mejorando sus predicciones hasta haber alcanzado uno o varios criterios de parada.

Al principio, todas las ponderaciones son aleatorias y las respuestas que resultan de la red son, posiblemente, disparatadas. La red aprende a través del entrenamiento. Continuamente se presentan a la red ejemplos para los que se conoce el resultado, y las respuestas que proporciona se comparan con los resultados conocidos. La información procedente de esta comparación se pasa hacia atrás a través de la red, cambiando las ponderaciones gradualmente. A medida que progresa el entrenamiento, la red se va haciendo cada vez más precisa en la replicación de resultados conocidos. Una vez entrenada, la red se puede aplicar a casos futuros en los que se desconoce el resultado.

Ejemplo

Se busca clasificar el genero de un juego en base a los parametros de la plataforma, el publisher y sus ventas globales

Importar Librerias

```
In [20]: import pandas as pd
import numpy as np
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
from sklearn.neural_network import MLPClassifier
from sklearn.metrics import classification_report
```

Cargar Datos

```
In [8]: juegos = pd.read_csv('./vgsales.csv')
juegos = juegos.replace(np.nan, "0")
juegos['Platform'] = juegos['Platform'].replace("2600", "Atari")

juegos.sample(10)
```

Out[8]:

| | Rank | Name | Platform | Year | Genre | Publisher | NA_Sales | EU_Sales | JP_Sales | Otl |
|--------------|-------|---------------------------------------|----------|--------|-----------|--------------------------|----------|----------|----------|-----|
| 8429 | 8431 | 25 to Life | XB | 2006.0 | Shooter | Eidos Interactive | 0.12 | 0.04 | 0.00 | |
| 10735 | 10737 | MTX Mototrax | XB | 2004.0 | Racing | Activision | 0.07 | 0.02 | 0.00 | |
| 14803 | 14806 | Touch Shot! Love Application | PS3 | 2012.0 | Adventure | Compile Heart | 0.00 | 0.00 | 0.03 | |
| 12736 | 12738 | Samurai Warriors 4: Empires | PS3 | 2015.0 | Action | Tecmo Koei | 0.00 | 0.00 | 0.06 | |
| 9764 | 9766 | Ferrari Challenge Trofeo Pirelli | PS2 | 2008.0 | Racing | System 3 Arcade Software | 0.06 | 0.05 | 0.00 | |
| 15 | 16 | Kinect Adventures! | X360 | 2010.0 | Misc | Microsoft Game Studios | 14.97 | 4.94 | 0.24 | |
| 9986 | 9988 | NHL 2K3 | XB | 2002.0 | Sports | Sega | 0.09 | 0.02 | 0.00 | |
| 9314 | 9316 | Red Orchestra 2: Heroes of Stalingrad | PC | 2011.0 | Shooter | Tripwire Interactive | 0.04 | 0.07 | 0.00 | |
| 13928 | 13930 | Shin Hayarigami | PS3 | 2014.0 | Adventure | Nippon Ichi Software | 0.00 | 0.00 | 0.04 | |
| 9694 | 9696 | Blackwater | X360 | 2011.0 | Shooter | 505 Games | 0.09 | 0.02 | 0.00 | |

Normalizacion

```
In [12]: encoder = LabelEncoder()
juegos['plataforma'] = encoder.fit_transform(juegos.Platform.values)
juegos['publica'] = encoder.fit_transform(juegos.Publisher.values)
```

Definir Input/Output de la Red Neuronal

```
In [16]: #Entradas a la red
X=juegos[['plataforma','publica','Global_Sales']]
#Salida
y = juegos['Genre']
```

Escalamiento

```
In [17]: X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y)
scaler = StandardScaler()
scaler.fit(X_train)
X_train = scaler.transform(X_train)
X_test = scaler.transform(X_test)
```

Crear y Entrenar Red Neuronal

```
In [18]: mlp=MLPClassifier(hidden_layer_sizes=(10,10,10), max_iter=500, alpha=0.0001,
                           solver='adam', random_state=21,tol=0.000000001)

mlp.fit(X_train,y_train)
predictions=mlp.predict(X_test)
```

Revisamos la Red Neuronal

```
In [21]: print(classification_report(y_test,predictions))
```

| | precision | recall | f1-score | support |
|--------------|-----------|--------|----------|---------|
| Action | 0.21 | 0.56 | 0.31 | 826 |
| Adventure | 0.31 | 0.21 | 0.25 | 341 |
| Fighting | 0.00 | 0.00 | 0.00 | 235 |
| Misc | 0.07 | 0.01 | 0.01 | 419 |
| Platform | 0.20 | 0.16 | 0.18 | 213 |
| Puzzle | 0.00 | 0.00 | 0.00 | 148 |
| Racing | 0.00 | 0.00 | 0.00 | 298 |
| Role-Playing | 0.20 | 0.13 | 0.16 | 388 |
| Shooter | 0.24 | 0.02 | 0.04 | 320 |
| Simulation | 0.00 | 0.00 | 0.00 | 211 |
| Sports | 0.21 | 0.45 | 0.29 | 578 |
| Strategy | 0.30 | 0.09 | 0.14 | 173 |
| accuracy | | | 0.22 | 4150 |
| macro avg | 0.15 | 0.14 | 0.11 | 4150 |
| weighted avg | 0.16 | 0.22 | 0.16 | 4150 |

```
C:\Users\jeanc\anaconda3\lib\site-packages\sklearn\metrics\_classification.py:1318: UndefinedMetricWarning: Precision and F-score are ill-defined and being set to 0.0 in labels with no predicted samples. Use `zero_division` parameter to control this behavior.
  _warn_prf(average, modifier, msg_start, len(result))
C:\Users\jeanc\anaconda3\lib\site-packages\sklearn\metrics\_classification.py:1318: UndefinedMetricWarning: Precision and F-score are ill-defined and being set to 0.0 in labels with no predicted samples. Use `zero_division` parameter to control this behavior.
  _warn_prf(average, modifier, msg_start, len(result))
C:\Users\jeanc\anaconda3\lib\site-packages\sklearn\metrics\_classification.py:1318: UndefinedMetricWarning: Precision and F-score are ill-defined and being set to 0.0 in labels with no predicted samples. Use `zero_division` parameter to control this behavior.
  _warn_prf(average, modifier, msg_start, len(result))
```

```
In [28]: accuracy= mlp.score(X_test, y_test)
         print('Accuracy: ',accuracy)
```

```
Accuracy:  0.21686746987951808
```

```
In [ ]:
```