

## Keras & TensorFlow

Ambos se utilizan en modelos de aprendizaje automático y redes neuronales, están estrechamente relacionados:

TensorFlow	Keras
Desarrollado por Google. Código abierto.	Desarrollador por Chollet. API de alto nivel.
Se usa para cálculos numéricos y aprendizaje automático. Proporciona una plataforma completa para la construcción y entrenamiento de modelos de machine learning y deep learning.	Se usa para construcción y entrenamiento de redes neuronales para experimentación con deep learning de manera rápida y sencilla.

# Instalar TensorFlow y Keras

python -m pip install tensorflow

# Integración de Keras en Tensor FLOW para ML

Desde tensor flow 2.0 keras está integrado por ello tu puedes aprovechar la simplicidad de keras y la robustez de TensorFlow. te dejo un ejemplo para montar una red neuronal:

Pasos para realizar un machine learning:

- 1. Definición del problema.
- 2. Recolección y limpieza de datos.
- 3. Preprocesamiento de datos.
- 4. Construcción del modelo.
- 5. Entrenamiento del modelo.
- 6. Evaluación del modelo.
- 7. Predicción.

# Predicción de la probabilidad de incautaciones en ciertos municipios de colombia en fechas futuras

# Definición del problema

Vamos a construir un modelo de ML con Python TensorFlow y Keras para predecir cuál será la incautación de marihuana en una fecha futura para un municipio de Colombia.

# Recolección y limpieza de datos

#### Se adjunta el dataset:

https://www.datos.gov.co/Seguridad-y-Defensa/INCAUTACIONES-DE-MARIHUANA/g228-vp9d/about\_data

El dataset contiene las siguientes columnas:

Nombre	tipo	Descripción
FECHA HECHO	DD/MM/YYYY	Es la fecha en la que ocurre la incautación.
COD_DEPTO	int	Es el código de 2 dígitos del departamento de colombia.  Debe ser eliminada ya que el cálculo va a ser hecho solo por municipio.
DEPARTAMENTO	str	Es el nombre del departamento donde ocurrió la incautación  Debe ser eliminada ya que el cálculo va a ser hecho solo por municipio.
COD_MUNI	str	Es el código de 5 dígitos (algunos empiezan por cero)
MUNICIPIO	str	Es el nombre del municipio donde ocurrió el hecho.  Debe ser eliminada porque es más cómodo trabajar con el código del departamento.
CANTIDAD	float	es un flotante que describe la cantidad incautada

UNIDAD	str	Es un texto que nos da la unidad de medida: KILOGRAMO
		como solo tiene un valor el dataset "KILOGRAMO" va a ser eliminada.

## Preprocesamiento de datos

Nuestro objetivo es predecir la cantidad de marihuana incautada en una fecha futura para un municipio específico de Colombia, ahora vamos a asegurarnos de que nuestras características (FECHA HECHO, COD\_MUNI, CANTIDAD) estén correctamente formateadas y listas para el ML.

Convertir fechas a características temporales:
 Extraer año, mes y día de la columna FECHA HECHO.

```
# Dates preprocesing
df['YEAR'] = df['FECHA HECHO'].dt.year
df['MONTH'] = df['FECHA HECHO'].dt.month
df['DAY'] = df['FECHA HECHO'].dt.day
df = df.drop(columns=['FECHA HECHO'])
```

Codificación de variables categóricas:
 Asegurarnos de que COD\_MUNI esté en un formato numérico.

```
# Input places only int
del_codes_by_int_error = []

for index, row in df.iterrows():
    try:
        int(row['COD_MUNI'])
    except ValueError:
        del_codes_by_int_error.append(index)
df = df.drop(del_codes_by_int_error)

# Convert place code to INT
df['COD_MUNI'] = df['COD_MUNI'].astype(int)
```

Hay que recordar que los datos son introducidos por humanos y a veces hay errores en la introducción como poner una letra o un guión.

3. Seleccionar las características y el target

```
# Select target X and result Y
X = df[['YEAR', 'MONTH', 'DAY', 'COD_MUNI']]
y = df['CANTIDAD']
```

4. Dividir el dataset entre entrenamiento y prueba:

```
# dataset >> fit & test
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
```

5. Normalización:

Escalar las categorías numéricas para que todas estén en el mismo rango.

```
# Normalized
scaler = StandardScaler()
X_train = scaler.fit_transform(X_train)
X_test = scaler.transform(X_test)
```

6. Separación del target:

Separa la característica objetivo CANTIDAD del resto de características. (ya se hizo en el paso 3)

## Construcción del modelo

Para nuestro caso el modelo secuencial de queras es la forma más simple de construir redes neuronales. Como saber cuantas capas y neuronas utilizar:

Hay que recordar que esto más que una ciencia exacta es un arte, a medida que nos enfrentemos a problemas vamos a ganar un cálculo.

- Comenzar simple: iniciar con un modelo simple y agregar complejidad según sea necesario.
- Si usas menos capas es por que el problema es simple y si usas más capas es por que el problema es complejo no lineal.
- Número de neuronas por capa: se suele comenzar con un número mayor de neuronas (128 o 64) y luego se va reduciendo (32 o 16).

```
# Step 04 create model
model = Sequential()
model.add(Dense(64, activation='relu', input_shape=(X_train.shape[1],)))
model.add(Dense(32, activation='relu'))
model.add(Dense(1))
```

### Entrenamiento del modelo

En este paso el modelo va a aprender a predecir la cantidad de marihuana incautada basada en nuestros datos. Antes de entrenar necesitamos hacer lo siguiente:

- Compilar el modelo.
  - Definir el optimizador.
  - Definir función de pérdida.
  - Definir las métricas.

```
# Compile model
model.compile(optimizer='adam', loss='mean_squared_error', metrics=['mean_squared_error'])
```

- Entrenamiento del modelo:
  - Utilizamos los datos de entrenamiento X\_train y\_train.
  - Definir el número de épocas.
  - Definir el tamaño del lote.
  - Usaremos los datos de validación de datos del modelo.

```
# fit
model.fit(X_train, y_train, epochs=20, validation_data=(X_test, y_test))
```

Advertencia: el proceso puede tardar muchísimo tiempo... todo depende de la máquina.

## Evaluación del modelo

Utilizamos los datos X\_test y\_test para medir el rendimiento del modelo y asegurarnos de que no está sobre ajustado o los datos de entrenamiento.

```
# Evaluate
loss, mse = model.evaluate(X_test, y_test)
print(f'Mean Squared Error on test set: {mse}')
```

## Predicción