

## Actividad: Predicción de Rotación de Empleados en una Empresa (Employee Churn)

### Objetivo:

Desarrollar una aplicación web que prediga la probabilidad de que un empleado **abandone la empresa**, utilizando un modelo de red neuronal entrenado en Python (Colab) y exportado a **TensorFlow.js** para una interfaz de análisis predictivo.

Esta información es útil para **gerentes de RR.HH.**, **directores de operaciones** o **analistas organizacionales**.

### Dataset: HR Employee Attrition Dataset (IBM)

- Archivo: WA\_Fn-UseC\_-HR-Employee-Attrition.csv El archivo CSV se encuentra en el siguiente enlace: <https://www.kaggle.com/datasets/patelprashant/employee-attrition?resource=download>

### Variables más relevantes:

Variable	Descripción	Tipo
Age	Edad del empleado	Numérica
BusinessTravel	Frecuencia de viajes laborales	Categórica
Department	Departamento del empleado	Categórica
DistanceFromHome	Distancia desde su domicilio	Numérica
Education	Nivel educativo (1 a 5)	Numérica
JobRole	Cargo actual del empleado	Categórica
MonthlyIncome	Ingreso mensual	Numérica
NumCompaniesWorked	Nº de empresas donde ha trabajado antes	Numérica
OverTime	¿Hace horas extra? (Yes/No)	Categórica
TotalWorkingYears	Años totales de experiencia laboral	Numérica
YearsAtCompany	Años en la empresa	Numérica
Attrition	Variable objetivo: 1 = se fue, 0 = sigue	Binaria

## Parte técnica que deben implementar los estudiantes

### 1. Preprocesamiento

- Convertir variables categóricas a one-hot encoding: BusinessTravel, Department, JobRole, OverTime
- Variables numéricas se pueden usar tal como están
- Variable objetivo: Attrition (0 o 1) -> Ya está lista para ser usada como objetivo

- Dividir en X (features) y y (Attrition)
- Dividir en train/test con `train_test_split()`.

### Código para generar el preprocesamiento:

```
import tensorflow as tf

import pandas as pd from sklearn.model_selection

import train_test_split
```

### La siguiente línea guarda en un dataframe los datos del archivo CSV

```
df = pd.read_csv("WA_Fn-UseC_-HR-Employee-Attrition.csv")
```

### La siguiente línea tiene la función `get_dummies`:

- Esta función convierte automáticamente todas las **variables categóricas** (como `JobRole`, `OverTime`, `Department`, etc.) en columnas numéricas utilizando **one-hot encoding**.
- ¿Qué hace *one-hot encoding*?
- Crea una nueva columna para cada categoría.
- El resultado es que todas las columnas ahora son **números**, lo que es necesario para alimentar una red neuronal.

```
df = pd.get_dummies(df, drop_first=True)
```

### En la siguiente línea se eliminan del DataFrame la columna `Attrition_Yes`, que es la variable que queremos predecir.

Todo lo que queda en X son las características de entrada (features) que se usarán para entrenar el modelo.

```
X = df.drop("Attrition_Yes", axis=1)
```

En la siguiente línea se elimina el atributo del dataframe llamado `Attrition_Yes`, esto se hace porque es la variable que se va a predecir.

```
y = df["Attrition_Yes"]
```

### En la siguiente línea dividimos el dataset en dos partes:

80% para entrenamiento (`X_train`, `y_train`)

20% para prueba (evaluación) (`X_test`, `y_test`)

El parámetro `random_state=42` asegura que la división siempre sea la misma (para reproducibilidad).

```
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
```

## 2. Estructura de la red neuronal

### Descripción textual:

El modelo debe ser una red neuronal **binaria** que predice si un empleado abandonará la empresa o no. Tendrá dos capas ocultas con funciones de activación ReLU, y una salida con activación Sigmoid.

### Descripción técnica de la red neuronal

#### Estructura de capas:

##### 1. Capa de entrada:

- Tipo: Dense
- Neuronas: 64
- Función de activación: 'relu'
- input\_shape: número de columnas (features) después del one-hot encoding

##### 2. Capa oculta intermedia:

- Tipo: Dense
- Neuronas: 32
- Función de activación: 'relu'

##### 3. Capa de salida:

- Tipo: Dense
- Neuronas: 1 (una sola salida) ya que el problema es binario: predecir 0 (no se va) o 1 (se va)
- Función de activación: 'sigmoid'

#### Compilación del modelo:

- **Optimizador:** 'adam'

Es eficiente y se adapta bien para problemas clasificatorios

- **Función de pérdida (loss):** 'binary\_crossentropy'

Se usa para clasificación binaria

- **Métrica:** 'accuracy'

Para evaluar cuántas predicciones son correctas

#### Parámetros de entrenamiento:

- **Épocas:** 50
- **Tamaño de lote (batch\_size):** 16

- **Validación:** validation\_split=0.1
- 

## Parte 2: Web App (Gerencial)

### ¿Qué debe incluir?

- Un **formulario web** para ingresar datos de un empleado:
  - Edad
  - Ingreso mensual
  - Cargo
  - Años de experiencia
  - Años en la empresa
  - ¿Hace horas extra?
  - ¿Viaja por trabajo?
- Botón: “**¿Este empleado está en riesgo de irse?**”
- Resultado:
  - “Riesgo alto de rotación” o “Probabilidad baja de salida”
  - Valor numérico con probabilidad (%)

### Entregables:

- index.html
- script.js
- Carpeta del modelo: modelo\_attrition\_web/
- README.md con:
  - Explicación del problema
  - Cómo fue entrenado el modelo
  - Capturas de la app
  - Conclusiones