

# Clasificación de Vecinos más Cercanos



### ¿Vecinos?

“Quiénes están más cerca” en cuanto a *similitudes*, entre lo que se esté comparando

### ¿Cercanos?

Esa parte la decide el sistema usando medidas parecidas a “cuántos pasos hay entre tú y la otra persona”– se refiere a *diferencias*

- Cuanto menos diferentes sean, más “cerca” están

## Ejemplos del mundo real

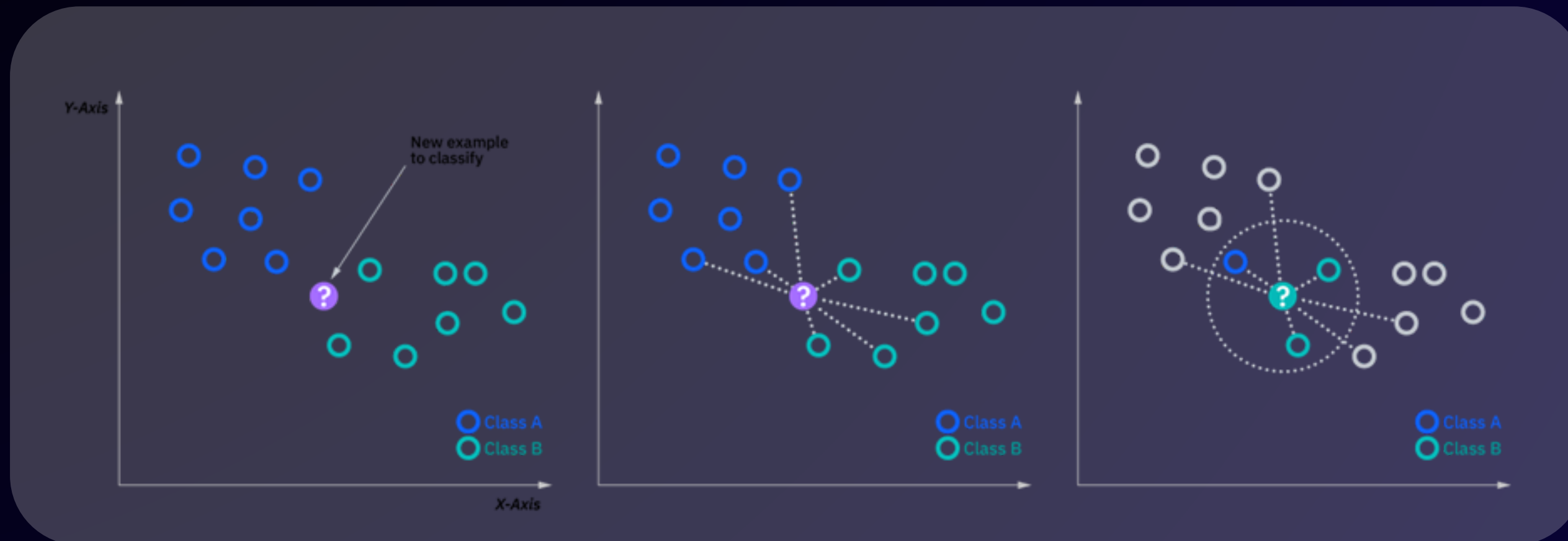
*“Dime con quién andas y te diré quién eres”*



# ¿Qué es?

Clasificador de aprendizaje supervisado que funciona basándose en la similitud entre los datos.

Para clasificar o predecir un dato nuevo, KNN compara esa instancia con sus "k" vecinos más cercanos en el conjunto de entrenamiento y realiza la predicción en función de las categorías (clasificación) o valores (regresión) de esos vecinos.





# Definir K

K es el número de vecinos más cercanos que el algoritmo va a considerar para tomar una decisión.

**Un valor adecuado de k balancea el sobreajuste y el subajuste.**

- **Valor pequeño de k:**
  - Muy sensible al ruido y a los valores atípicos.
  - **Riesgo de sobreajuste:** El modelo se ajusta demasiado a los datos de entrenamiento.
- **Valor grande de k:**
  - Pierde detalles importantes de los datos locales.
  - **Riesgo de subajuste:** El modelo generaliza demasiado y pierde precisión.

# Clasificación y Regresión

## Clasificación:

- Predecir una categoría
- El resultado es discreto (Ejemplo: spam / no spam, gato / perro).
- KNN asigna la clase más común entre los vecinos cercanos (votación de mayoría).

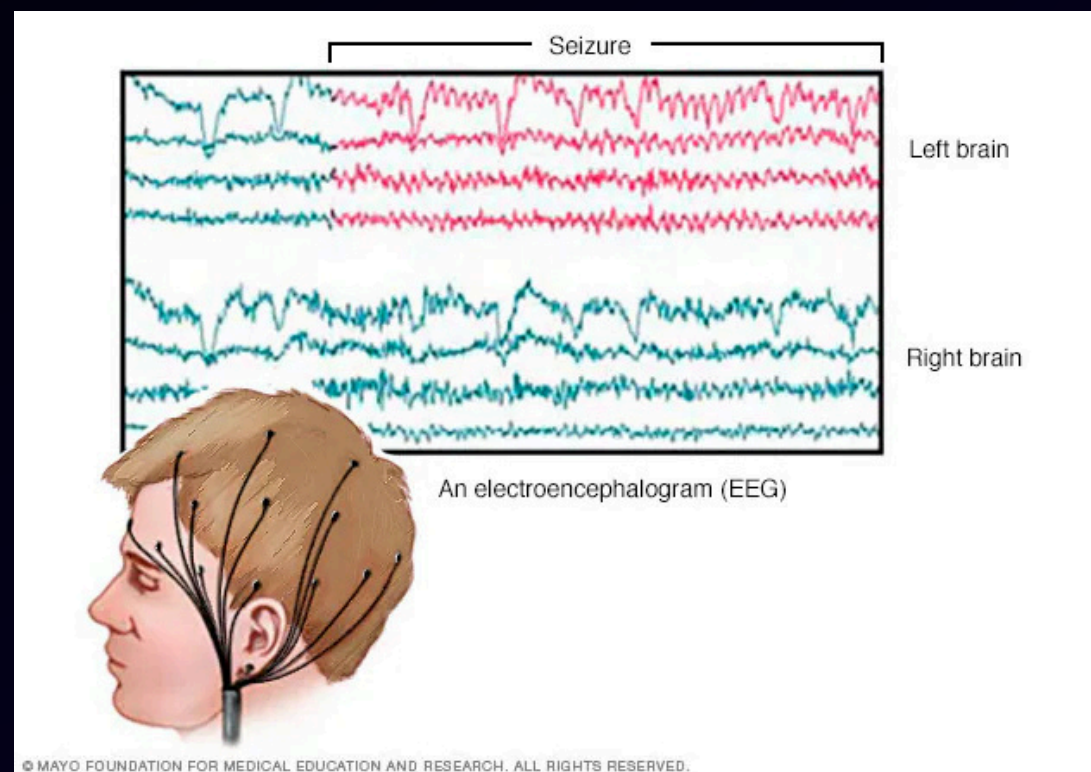
## Regresión:

- Predice valores numéricos continuos.
- El resultado es un número (por ejemplo: precio, temperatura, tiempo).
- KNN calcula el promedio de los valores de los vecinos más cercanos.



# **APLICACIONES DEL KNN EN LAS NEUROCIENCIAS**

- **Clasificación de estados mentales con EEG**

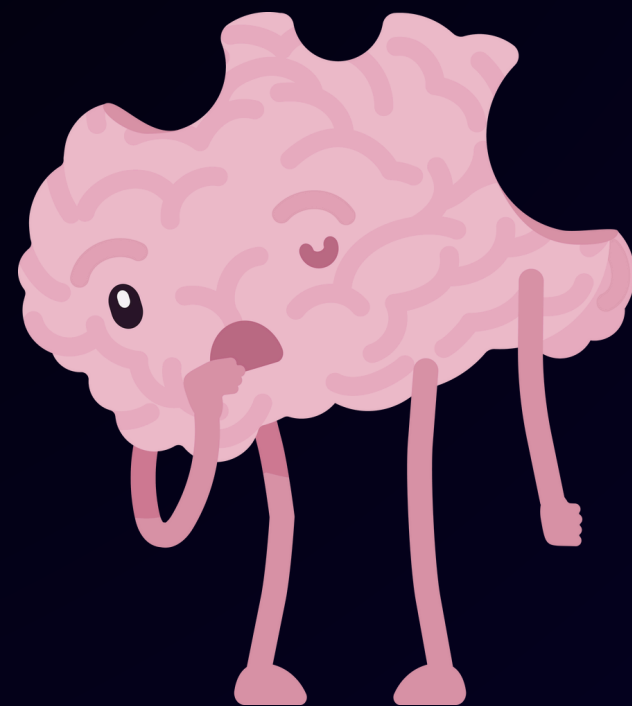


se extraen características como la potencia en bandas (alfa, beta) y se asocian con un estado conocido (sueño, vigilia, anestesiado)  
KNN compara las nuevas muestras con las etiquetadas previamente

**KNEIGHBORSCLASSIFIER**



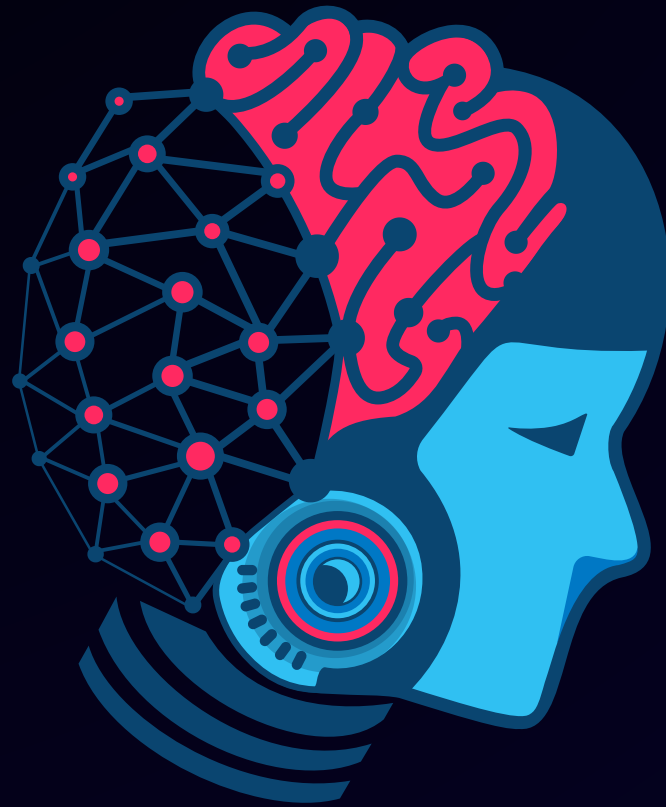
- **Diagnóstico de trastornos neurológicos**



GRIDSEARCHCV

A partir de datos clínicos (edad, volumen cerebral, score cognitivo) se crean etiquetas como paciente sano, Párkinson o Alzheimer y se entrena al modelo para que clasifique a que grupo pertenece un nuevo sujeto.

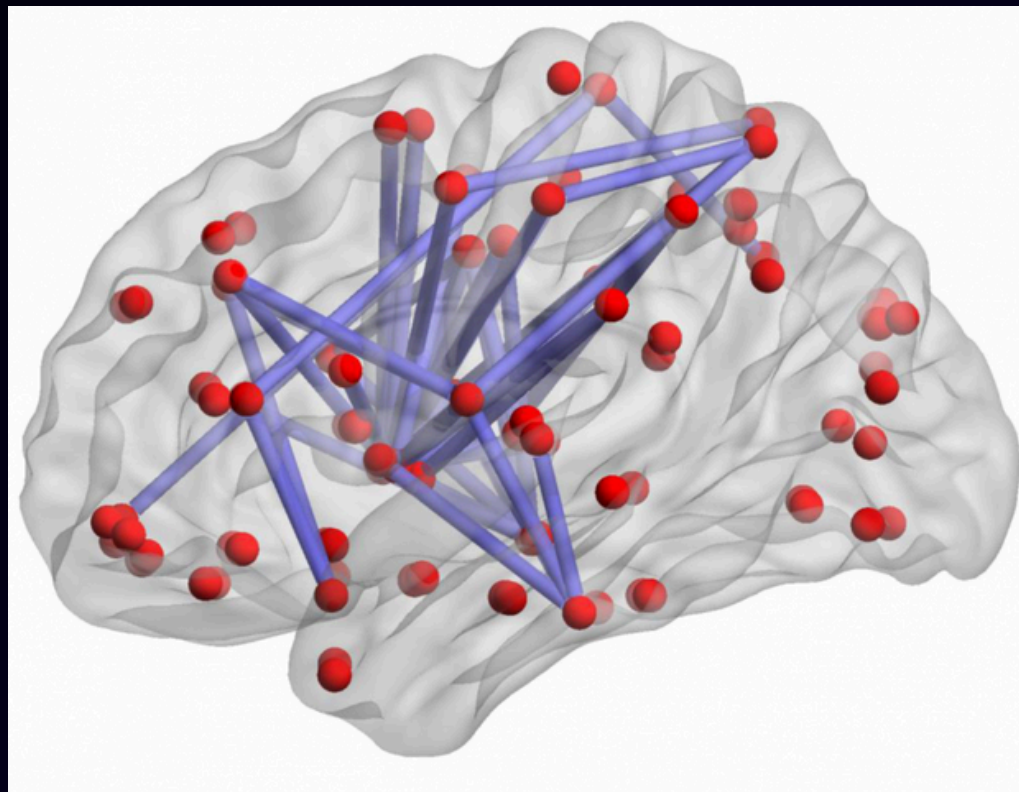
- **Interfaz cerebro-computadora**



Durante el entrenamiento se asocian señales cerebrales a intenciones motoras (pensar en mover la mano derecha) y se extraen características la activación de frecuencias o patrones especiales

**BUFFER DE VENTA MÓVIL (TIEMPO REAL)**

- **Conectividad cerebral**



A partir de matrices de correlación, se obtienen características del grado como número de conexiones o eficiencia, y cada individuo diagnosticado genera su vector de características y se compara con las nuevas redes cerebrales

**ÚTIL CON POCOS SUJETOS Y ALTA DIMENSIONALIDAD**



# VENTAJAS VS DESVENTAJAS

- Simple
- “algoritmo perezoso”
- Adaptable a problemas complejos
- Versatilidad
- Rendimiento competitivo en datos bien distribuidos

- Lento en datasets demasiado grandes
- sensibilidad al ruido y a los datos irrelevantes
- gran consumo de memoria





# Código\*

Clasificación de flores con Iris dataset.

Se busca predecir la especie de flor (setosa, versicolor, virginica) según el ancho y largo del pétalo y sépalo. Usar K-Nearest Neighbors (KNN) que predice la especie de una flor basada en sus características, y ver cómo cambia la exactitud al cambiar el número de vecinos



**\*Jupyter  
Notebook !**

```

import pandas as pd
from sklearn.datasets import load_wine
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.metrics import classification_report, accuracy_score

# Load Wine dataset
wine = load_wine()
wine_df = pd.DataFrame(data=wine.data, columns=wine.feature_names)
wine_df['target'] = wine.target

# Split data into training and test sets
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(
    wine.data, wine.target, test_size=0.3, random_state=42
)

```



**UCI Machine Learning Repository**  
 Discover datasets around the world!  
[ics.uci.edu](https://ics.uci.edu)



## Wine

Donated on 6/30/1991

Using chemical analysis to determine the origin of wines

### Dataset Characteristics

Tabular

### Feature Type

Integer, Real

### Subject Area

Physics and Chemistry

### # Instances

178

### Associated Tasks

Classification

### # Features

13

```
# KNN classifier with 3 neighbors
knn = KNeighborsClassifier(n_neighbors=3)
knn.fit(X_train, y_train)

# Predict the test set
y_pred = knn.predict(X_test)

# Evaluate model
accuracy = accuracy_score(y_test, y_pred)
print("Accuracy:", accuracy)
print(classification_report(y_test, y_pred, target_names=wine.target_names
```

|              | precision | recall | f1-score | support |
|--------------|-----------|--------|----------|---------|
| class_0      | 0.89      | 0.89   | 0.89     | 19      |
| class_1      | 0.75      | 0.71   | 0.73     | 21      |
| class_2      | 0.53      | 0.57   | 0.55     | 14      |
| accuracy     |           |        | 0.74     | 54      |
| macro avg    | 0.73      | 0.73   | 0.73     | 54      |
| weighted avg | 0.74      | 0.74   | 0.74     | 54      |



# Bibliografía

- <https://www.elastic.co/es/what-is/knn>
- <https://www.ibm.com/mx-es/think/topics/knn>
-

# Thank You