# Practica Machine Learning:Árbol de decisión(ID3)

Cielo Coyotl Juan Pablo.

# Índice

1.	DESCRIPCIÓN DEL ALGORITMO	<b>2</b>
	1.1. Introducción	2
2.	METODOLOGÍA DEL ALGORITMO ID3	2
	2.1. Descripción de Datos	2
	2.2. Particion del conjunto de datos	3
	2.3. Construcción del árbol de decisión con datos de prueba $\dots \dots \dots \dots$	
3.	Rendimiento del modelo	24
4.	Clasificacion de objetos desconocidos	25
	4.1. Generación de objetos nuevos	25
	4.2. Clasificación	
<b>5.</b>	Herramienta Weka	29
	5.1. Cargar Conjunto de Datos	29
	5.2. Seleccionar el Algoritmo ID3	29
	5.3. Ejecutar el Algoritmo ID3	
	5.4. Paso 6: Visualizar el Árbol de Decisión	30
6.	Referencias.	32
7.	Detalles Técnicos	32

## 1. DESCRIPCIÓN DEL ALGORITMO

#### 1.1. Introducción

En el campo de la inteligencia artificial y el aprendizaje automático, los árboles de decisión son una herramienta fundamental para la toma de decisiones basadas en datos. El algoritmo ID3 (Iterative Dichotomiser 3) es un método popular para la construcción de árboles de decisión que se basa en el concepto de entropía.

El propósito de este documento es proporcionar una explicación detallada de cómo se genera un árbol de decisión utilizando el algoritmo ID3, paso a paso, y cómo se utiliza la medida de entropía para seleccionar los atributos más relevantes en cada paso del proceso.

Para ilustrar este proceso, utilizaremos un conjunto de datos específico que contiene información sobre comportamientos relacionados con la salud y evaluaremos cómo se toman decisiones basadas en estos datos para llegar a una clasificación de cada paciente.

Funcionamiento general del algoritmo ID3:

- Paso 1: Selección del Atributo Principal
  - El primer paso del algoritmo ID3 es seleccionar el atributo que mejor divide el conjunto de datos en función de ciertos criterios, como la ganancia de información o la entropía. Este atributo se convierte en el nodo raíz del árbol de decisión.
- Paso 2: División del Conjunto de Datos
  - Una vez que se ha seleccionado el atributo principal, el conjunto de datos se divide en subconjuntos basados en los valores de este atributo. Cada valor del atributo crea una rama en el árbol de decisión.
- Paso 3: Recursión
  - El algoritmo ID3 se aplica de manera recursiva a cada uno de los subconjuntos resultantes. Se repiten los pasos 1 y 2 para cada subconjunto hasta que se cumpla una condición de parada, como la profundidad máxima del árbol o la pureza de los nodos hoja.
- Paso 4: Asignación de Etiquetas
  - Cuando se llega a un nodo hoja, se le asigna una etiqueta que representa la clase o valor más común en el subconjunto correspondiente.
- Paso 5: Construcción del Árbol
  - El proceso de construcción del árbol continúa hasta que se alcanza la condición de parada definida. El resultado es un árbol de decisión que puede utilizarse para clasificar nuevas instancias según las reglas aprendidas.

## 2. METODOLOGÍA DEL ALGORITMO ID3

#### 2.1. Descripción de Datos

Esta base de datos contiene un conjunto de atributos(18) que representan diferentes aspectos del comportamiento y la percepción de un grupo de individuos(58). Estos atributos se utilizan para predecir una variable objetivo o clase que en este caso corresponde a la ultima columna ca\_cervix con valores 1 y 0, lo que significa que el encuestado tiene cancer de cuello uterino, o no respectivamente.

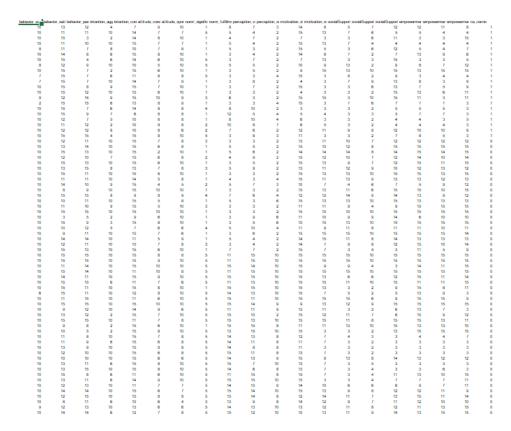


Figura 1: BD formato  $\operatorname{csv}$  .

## 2.2. Particion del conjunto de datos

Para el entrenamiento del modelo se van a utilizar el 80 % de los objetos totales elegidos aleatoriamente , mientras que el porcentaje restante de objetos serán usados como datos de prueba . Partiendo de lo anterior nuestros datos a utilizar ahora son:

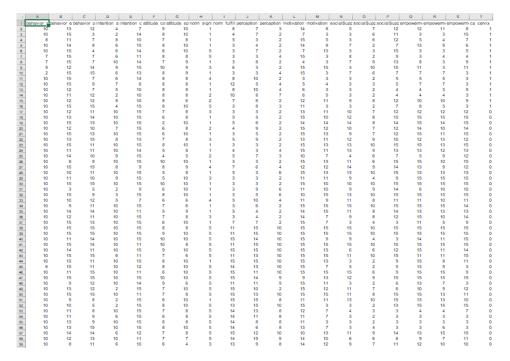


Figura 2: Datos entrenamiento.

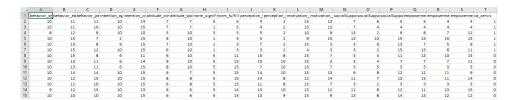


Figura 3: Datos prueba .

#### 2.3. Construcción del árbol de decisión con datos de prueba

Para realizar el árbol de decisión mediante el algoritmo ID3 con medidas de entropía, primero calcularemos la entropía para la clase (ça\_cervix") y luego seleccionaremos el atributo con la mayor ganancia de información .

Paso 1: Cálculo de la Entropía Inicial (Entropía de la Variable Objetivo ça\_cervix")
 La fórmula de la entropía es:

$$E(S) = -p_1 \log_2(p_1) - p_2 \log_2(p_2) - \dots - p_k \log_2(p_k)$$
(1)

donde  $p_i$  es la proporción de instancias en la clase i en el conjunto de datos.

Primero, calculamos la entropía inicial:

La clase ça\_cervix" tiene dos valores posibles: 0 y 1.

Contamos cuántas instancias pertenecen a cada clase:

"ca\_cervix = 0" tiene 20 ejemplos.

"ca\_cervix = 1" tiene 38 ejemplos.

Calcula la probabilidad de cada clase:

Probabilidad de "ca\_cervix = 0" (P0) = 20 / (20 + 38) = 20 / 58  $\approx$  0.3448

Probabilidad de "ca\_cervix = 1" (P1) = 38 / (20 + 38) = 38 / 58  $\approx$  0.6552 Calculamos la entropía de la clase ça\_cervixütilizando la fórmula de entropía:

$$Entrop\'a(ca\_cervix) = -[P0\log_2(P0) + P1\log_2(P1)](2)$$

$$Entrop\'ia(ca\_cervix) = -[(0.3448)\log_2(0.3448) + (0.6552)\log_2(0.6552)](3)$$

Realizamos los cálculos numéricos:

$$Entropía(ca\_cervix) \approx -[0.3448 \cdot (-1.847997) + 0.6552 \cdot (-0.622877)](4)$$

Calculamos la entropía general:

$$Entropiageneral = Entropia(ca\_cervix)(5)$$

$$Entropiageneral \approx 0.873(6)$$

Paso 2: Cálculo de la Ganancia de Información para cada Atributo
 Ahora calculamos la ganancia de información para cada atributo utilizando la fórmula:

$$Gain(S, A) = E(S) - \sum_{v \in Values(A)} \left(\frac{|S|}{|S_v|}\right) E(S_v)$$
 (7)

Donde A es un atributo, Values(A) son los valores únicos del atributo A,  $S_v$  es el subconjunto de ejemplos en S que tienen el valor v para el atributo A, |S| es el número total de ejemplos en S, y  $E(S_v)$  es la entropía del subconjunto  $S_v$ .

Vamos a calcular la ganancia de información para cada atributo:

Ganancia de Información para el atributo 'behavior $_sexualRisk'$	
Valor '10'	Entropía = 0.706
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '2'	Entropía = 0.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.192

Ganancia de Información para el atributo 'behavior $_eating'$	
Valor '13'	Entropía = 0.65
Valor '15'	Entropía = 0.932
Valor '11'	Entropía = 0.811
Valor '14'	Entropía = 0.722
Valor '12'	Entropía = 0.985
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.095

Ganancia de Inf	formación para el atributo 'behavior $_personal Hygine'$
Valor '12'	Entropía = 1.0
Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '8'	Entropía = 0.918
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '14'	Entropía = 0.65
Valor '15'	Entropía = 0.65
Valor '9'	Entropía = 0.722
Valor '11'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.41

Ganancia de Infe	ormación para el atributo 'intention $_a ggregation'$
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '2'	Entropía = 0.918
Valor '8'	Entropía = 1.0
Valor '6'	Entropía = 0.991
Valor '10'	Entropía = 0.216
Valor '9'	Entropía = 0.918
Valor '7'	Entropía = 1.0
Valor '5'	Entropía = 1.0
Valor '3'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.283

Ganancia de Información para el atributo 'intention $_{c}ommitment'$	
Valor '7'	Entropía = 1.0
Valor '14'	Entropía = 0.918
Valor '10'	Entropía = 0.722
Valor '15'	Entropía = 0.459
Valor '11'	Entropía = 0.592
Valor '13'	Entropía = 1.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '12'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.282

Ganancia de Información para el atributo 'attitude <sub>c</sub> onsistency'		
Valor '9'	Entropía = 0.811	
Valor '8'	Entropía = 0.998	
Valor '7'	Entropía = 0.65	
Valor '6'	Entropía = 0.439	
Valor '10'	Entropía = 0.65	
Valor '2'	Entropía = 0.0	
Valor '5'	Entropía = 0.0	
Valor '4'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.157	

Ganancia de Infe	ormación para el atributo 'attitude <sub>s</sub> pontaneity'
Valor '10'	Entropía = 0.722
Valor '8'	Entropía = 0.881
Valor '9'	Entropía = 0.971
Valor '6'	Entropía = 0.722
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '4'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.064

Ganancia de Infe	Ganancia de Información para el atributo 'norm $_significantPerson'$	
Valor '1'	Entropía = 0.932	
Valor '5'	Entropía = 0.575	
Valor '3'	Entropía = 0.65	
Valor '4'	Entropía = 0.918	
Valor '2'	Entropía = 1.0	
Ganancia total	0.054	

Ganancia de Infe	ormación para el atributo 'norm $_fulfillment'$
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '4'	Entropía = 0.918
Valor '5'	Entropía = 0.544
Valor '3'	Entropía = 0.954
Valor '6'	Entropía = 0.0
Valor '12'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.918
Valor '11'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Valor '14'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.392

Ganancia de Infe	ormación para el atributo 'perception $_vulnerability'$
Valor '7'	Entropía = 0.971
Valor '3'	Entropía = 0.946
Valor '4'	Entropía = 0.918
Valor '8'	Entropía = 0.811
Valor '10'	Entropía = 1.0
Valor '5'	Entropía = 0.811
Valor '6'	Entropía = 0.722
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Valor '14'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '11'	Entropía = 0.0
Valor '12'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.271

Ganancia de Info	ormación para el atributo 'perception <sub>s</sub> everity'
Valor '3'	Entropía = 0.918
Valor '2'	Entropía = 0.932
Valor '4'	Entropía = 0.985
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '8'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.289

Ganancia de Infe	ormación para el atributo 'motivation $_strength'$
Valor '14'	Entropía = 0.863
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.605
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Valor '12'	Entropía = 0.918
Valor '11'	Entropía = 0.592
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.32

Ganancia de Información para el atributo 'motivation $_willingness'$	
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '3'	Entropía = 0.764
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.503
Valor '15'	Entropía = 0.469
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '11'	Entropía = 0.592
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '14'	Entropía = 0.0
Valor '12'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.476

Ganancia de Infe	Ganancia de Información para el atributo 'social $Support_e motionality'$	
Valor '5'	Entropía = 1.0	
Valor '3'	Entropía = 0.989	
Valor '7'	Entropía = 0.0	
Valor '8'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.592	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Valor '12'	Entropía = 0.0	
Valor '14'	Entropía = 0.0	
Valor '13'	Entropía = 0.0	
Valor '4'	Entropía = 0.0	
Valor '11'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Valor '6'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.446	

Ganancia de Infe	formación para el atributo 'social $Support_appreciation'$
Valor '7'	Entropía = 0.65
Valor '6'	Entropía = 0.954
Valor '2'	Entropía = 1.0
Valor '3'	Entropía = 0.918
Valor '9'	Entropía = 0.592
Valor '10'	Entropía = 0.439
Valor '8'	Entropía = 0.592
Valor '4'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.146

Ganancia de Info	ormación para el atributo 'social $Support_i nstrumental'$
Valor '12'	Entropía = 0.954
Valor '11'	Entropía = 0.918
Valor '7'	Entropía = 0.811
Valor '15'	Entropía = 0.544
Valor '9'	Entropía = 0.811
Valor '13'	Entropía = 0.918
Valor '5'	Entropía = 0.918
Valor '4'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.289

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_k nowledge'$	
Valor '12'	Entropía = 0.811
Valor '3'	Entropía = 1.0
Valor '5'	Entropía = 0.918
Valor '13'	Entropía = 0.503
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '11'	Entropía = 0.811
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '4'	Entropía = 0.918
Valor '10'	Entropía = 1.0
Ganancia total	0.402

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment_abilities'	
Valor '11'	Entropía = 0.722
Valor '3'	Entropía = 0.863
Valor '4'	Entropía = 0.811
Valor '9'	Entropía = 0.722
Valor '7'	Entropía = 1.0
Valor '5'	Entropía = 0.918
Valor '10'	Entropía = 0.592
Valor '12'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.353

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_desires'$	
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.323
Valor '7'	Entropía = 1.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 1.0
Valor '11'	Entropía = 0.722
Valor '3'	Entropía = 1.0
Valor '12'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.392

■ Paso 3: Seleccionar el atributo con mayor ganancia de información: Ahora calculamos la ganancia de información para cada atributo utilizando la fórmula antes mencionada. El atributo con la mayor ganancia de información es "motivation\_willingness" con aproximadamente 0.476 Por lo tanto, lo seleccionaremos como el primer nodo del árbol de decisión.

# motivation\_willingness

Figura 4: Nodo raíz .

Luego, repetiremos estos pasos para hallar el mejor atributo para los subconjuntos de datos resultantes de acuerdo con los valores de "motivation\_willingness"

Subconjuntos motivation\_willingness = 10,14,12,7,9 (clase:0):

No hay más atributos para dividir.

Subconjuntos motivation\_willingness =8,5,4 (clase:1):

No hay más atributos para dividir.

Dado que los subconjuntos antes mencionados son homogéneos y no contienen más atributos para dividir, no necesitamos realizar más divisiones en esos subconjuntos.



Figura 5: hojas.

Sin embargo, para los siguientes subconjuntos , continuaremos calculando la ganancia de información para los atributos restantes:

#### Subconjunto motivation\_willingness =3:

Entrop'iageneral = Entrop'ia(3)(8)

## $Entrop\'ia general\approx 0{,}764(9)$

Ganancia de Información para el atributo 'behavior $_sexualRisk'$	
Valor '10'	Entropía = 0.918
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '2'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.152

Ganancia de Información para el atributo 'behavior $_eating'$	
Valor '15'	Entropía = 0.0
Valor '12'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.764

Ganancia de Inf	Ganancia de Información para el atributo 'behavior $_personalHygine'$	
Valor '3'	Entropía = 0.0	
Valor '7'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Valor '5'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.764	

Ganancia de Información para el atributo 'intention $_a ggregation'$	
Valor '2'	Entropía = 1.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 1.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '4'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.32

Ganancia de Infe	ormación para el atributo 'intention $_{c}ommitment'$
Valor '14'	Entropía = 0.0
Valor '11'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.918
Ganancia total	0.458

Ganancia de Información para el atributo 'attitude $_{c}$ onsistency'	
Valor '8'	Entropía = 0.811
Valor '7'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.043

Ganancia de Información para el atributo 'attitude <sub>s</sub> pontaneity'	
Valor '10'	Entropía = 0.918
Valor '8'	Entropía = 0.811
Valor '9'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.098

Ganancia de Información para el atributo 'norm $_significantPerson'$	
Valor '1'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 1.0
Valor '4'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.32

Ganancia de Información para el atributo 'perception $_vulnerability'$	
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '8'	Entropía = 0.918
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.458

Ganancia de Información para el atributo 'perception $_severity'$	
Valor '2'	Entropía = 0.0
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '8'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.764

Ganancia de Información para el atributo 'motivation $_s trength'$	
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.918
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Valor '11'	Entropía = 1.0
Ganancia total	0.236

Ganancia de Información para el atributo 'social Support $emotionality'$	
Valor '3'	Entropía = 0.918
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.152

Ganancia de Información para el atributo 'social Support_appreciation'	
Valor '6'	Entropía = 0.0
Valor '2'	Entropía = 0.918
Valor '9'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.152

Ganancia de Infe	ormación para el atributo 'social $Support_i nstrumental'$
Valor '11'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 1.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '3'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.542

Ganancia de Infe	ormación para el atributo 'empowerment $_k nowledge'$
Valor '3'	Entropía = 0.918
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.458

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_abilities'$	
Valor '3'	Entropía = 0.811
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.404

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_desires'$		
Valor '15'	Entropía = 1.0	
Valor '4'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Valor '3'	Entropía = 0.811	
Valor '5'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.181	

Dado que "behavior\_eating" tiene la mayor ganancia de información en el subconjunto  ${\bf 3}$  , seleccionaremos este atributo como el siguiente nodo del árbol de decisión. Ahora, dividimos el subconjunto  ${\bf 3}$  en los posibles subconjuntos según los valores de "behavior\_eating":

#### Subconjuntos "behavior\_eating- 10,13 (clase:0):

No hay más atributos para dividir.

#### Subconjuntos "behavior\_eating- 15,12 (clase:1):

No hay más atributos para dividir.

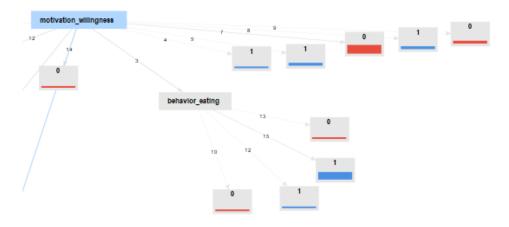


Figura 6: Nodo 1

Ahora continuamos con el

#### Subconjunto motivation\_willingness =13:

Entropiageneral = Entropia(13)(10)

 $Entrop\'ia general\approx 0{,}503(11)$ 

Ganancia de Información para el atributo 'behavior $_sexualRisk'$		
Valor '10'	Entropía = $0.503$	
Ganancia total	0.0	

Ganancia de Información para el atributo 'behavior $_eating'$		
Valor '15'	Entropía = 0.722	
Valor '8'	Entropía = 0.0	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Valor '14'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.102	

Ganancia de Información para el atributo 'behavior $_personalHygine'$		
Valor '4'	Entropía = 0.0	
Valor '13'	Entropía = 0.0	
Valor '11'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Valor '14'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.503	

Ganancia de Información para el atributo 'intention $_a ggregation'$		
Valor '6'	Entropía = 1.0	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.281	

Ganancia de Información para el atributo 'intention<sub>c</sub>ommitment'

F F C		
Valor '14'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Valor '12'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.503	

Ganancia de Información para el atributo 'attitude <sub>c</sub> onsistency'		
Valor '6'	Entropía = 1.0	
Valor '8'	Entropía = 0.0	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Valor '5'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Valor '7'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.281	

Ganancia de Información para el atributo 'attitude <sub>s</sub> pontaneity'		
Valor '10'	Entropía = 0.592	
Valor '8'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.043	

Ganancia de Información para el atributo ' $norm_s ignificant Person'$ 

	1	0 0	J
Valor '5'		Entropía = $0.811$	
Valor '1'		Entropía = $0.0$	
Ganancia total		0.143	

Ganancia de Información para el atributo 'norm $_fulfillment'$ 

Valor '3'	Entropía = 0.811
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.143

Ganancia de Información para el atributo 'perception<sub>v</sub>ulnerability'

garantee de información para el activado perception y activity		
Valor '7'	Entropía = 0.0	
Valor '5'	Entropía = 0.0	
Valor '3'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Valor '14'	Entropía = 0.0	
Valor '12'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.503	

Ganancia de Información para el atributo 'perception <sub>s</sub> everity'		
Valor '2'	Entropía = 0.811	
Valor '6'	Entropía = 0.0	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.143	

## Ganancia de Información para el atributo 'motivation $_s trength'$

Ganancia de información para el acribado motivaciónsos engun		
Valor '7'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.503	

#### Ganancia de Información para el atributo 'socialSupport<sub>e</sub> motionality'

Ganan	Ganancia de información para el autibuto social apportemotionatity	
Valor	'3'	Entropía = 1.0
Valor	'9'	Entropía = 0.0
Valor	'13'	Entropía = 0.0
Valor	'11'	Entropía = 0.0
Valor	'6'	Entropía = 0.0
Valor	'12'	Entropía = 0.0
Ganan	icia total	0.281

#### Ganancia de Información para el atributo 'socialSupportappreciation'

Ganancia de información para el atributo social suppor $t_a ppreciation$		
Valor '3'	Entropía = 0.0	
Valor '7'	Entropía = 0.0	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Valor '6'	Entropía = 0.0	
Valor '2'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.503	

#### Ganancia de Información para el atributo 'social Support<br/>instrumental'

Galianola de información para el activado sociale apporquest amentan		
Valor '15' $Entropía = 0.722$		
Valor '12'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Valor '14'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.102	

#### Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_k$ nowledge'

	T
Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.503

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment_abilities'		
Valor '3'	Entropía = 0.0	
Valor '11'	Entropía = 0.0	
Valor '13'	Entropía = 0.0	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Valor '8'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.503	

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_desires'$		
Valor '5'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Valor '13'	Entropía = 0.0	
Valor '14'	Entropía = 0.0	
Valor '11'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.503	

En este caso "behavior\_personalHygine" tiene la mayor ganancia de información en el subconjunto 13, seleccionaremos este atributo como el siguiente nodo del árbol de decisión .

Ahora, dividimos el subconjunto  ${\bf 13}$ en los posibles subconjuntos según los valores de "behavior\_personalHygine" :

Subconjuntos "behavior $_personal Hygine$ " = 11, 13, 9, 15, 14(clase:0):

No hay más atributos para dividir.

Subconjuntos "behavior<sub>p</sub>ersonalHygine" = 4(clase:1):

No hay más atributos para dividir.

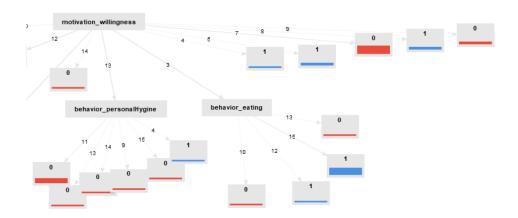


Figura 7: Nodo 2

Ahora continuamos con Subconjunto motivation\_willingness =15:

Entropiageneral = Entropia(15)(12)

 $Entropiageneral \approx 0.469(13)$ 

Ganancia de	Información	para el	atributo	'behavior.	exualRisk'

0.01-01-01-01-01-01-01-01-01-01-01-01-01-0	
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.469

#### Ganancia de Información para el atributo 'behavior<sub>e</sub> atinq'

Canadicia de Información para el acribación senavior entring		
Valor '12'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Valor '14'	Entropía = 0.0	
Valor '11'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.469	

#### Ganancia de Información para el atributo 'behavior<sub>n</sub>ersonalHugine'

Ganancia de información para el acribado senaviorper conacti gginte		
Valor '14'	Entropía = 0.918	
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Valor '11'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.469	

#### Ganancia de Información para el atributo 'intention, agregation'

Ganancia de información para el atributo intentionaggi egutión		
Valor '9'	Entropía = 0.0	
Valor '3'	Entropía = 0.0	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Valor '6'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.469	

#### Ganancia de Información para el atributo 'intention<sub>c</sub>ommitment'

	Gananeia de información para el activado intención communitario		
	Valor '15'	Entropía = 0.722	
	Valor '11'	Entropía = 0.0	
ĺ	Ganancia total	0.108	

#### Ganancia de Información para el atributo 'attitude<sub>c</sub>onsistency'

Ganancia de im	ormación para el acribaco accitado constitución
Valor '10'	Entropía = 1.0
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.269

#### Ganancia de Información para el atributo 'attitude<sub>s</sub> pontaneity'

Valor '9'	Entropía = 1.0	
Valor '10'	Entropía = 0.0	
Valor '6'	Entropía = 0.0	
Valor '8'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.269	

Ganancia de Inf	ormación para e	l atributo	'norm <sub>s</sub> $ignificantPerson'$
Valor '3'		Entrop	0.0 - e

Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '1'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.469

## Ganancia de Información para el atributo 'norm $_fulfillment'$

F ==== j == j == j == j == j == j == j		
Valor '6'	Entropía = 0.0	
Valor '3'	Entropía = 0.0	
Valor '5'	Entropía = 0.0	
Valor '11'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.469	

#### Ganancia de Información para el atributo 'perception<sub>v</sub>ulnerability'

canadicia de información para el acristaco perception/acrico accivirg		
Valor '3'	Entropía = 0.0	
Valor '5'	Entropía = 0.0	
Valor '6'	Entropía = 0.0	
Valor '4'	Entropía = 0.0	
Valor '15'	Entropía = 0.0	
Valor '13'	Entropía = 0.0	
Valor '11'	Entropía = 0.0	
Ganancia total	0.469	

#### Ganancia de Información para el atributo 'motivation, trength'

Gandhold de illioningelon para el actionato illotivationgel eligibility			
Valor '15'	Entropía = 0.544		
Valor '10'	Entropía = 0.0		
Valor '14'	Entropía = 0.0		
Ganancia total	0.034		

## Ganancia de Información para el atributo 'socialSupport<sub>e</sub>motionality'

	J
Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Valor '11'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.469

#### Ganancia de Información para el atributo 'socialSupport<sub>a</sub>ppreciation'

	1 11 411
Valor '10'	Entropía = 0.592
Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.055

#### Ganancia de Información para el atributo 'socialSupport<sub>i</sub>nstrumental'

	• • • • • • • • • • • • • • • • • • • •
Valor '15'	Entropía = 0.544
Valor '14'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.034

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_k nowledge'$			
Valor '11'	Entropía = 1.0		
Valor '15'	Entropía = 0.0		
Valor '13'	Entropía = 0.0		
Ganancia total	0.269		

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_abilities'$			
Valor '3'	Entropía = 0.0		
Valor '15'	Entropía = 0.0		
Valor '13'	Entropía = 0.0		
Valor '11'	Entropía = 0.0		
Ganancia total	0.469		

Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_desires'$			
Valor '11'	Entropía = 1.0		
Valor '15'	Entropía = 0.0		
Valor '14'	Entropía = 0.0		
Valor '13'	Entropía = 0.0		
Valor '9'	Entropía = 0.0		
Ganancia total	0.269		

En este caso "behavior\_SexualRisk" tiene la mayor ganancia de información en el subconjunto 15, seleccionaremos este atributo como el siguiente nodo del árbol de decisión

Ahora, dividimos el subconjunto  ${f 15}$  en los posibles subconjuntos según los valores de "behavior\_SexualRisk" :

#### Subconjuntos "behavior\_SexualRisk- 10 (clase:0 ):

No hay más atributos para dividir.

#### Subconjuntos "behavior\_SexualRisk- 9 (clase:1):

No hay más atributos para dividir.

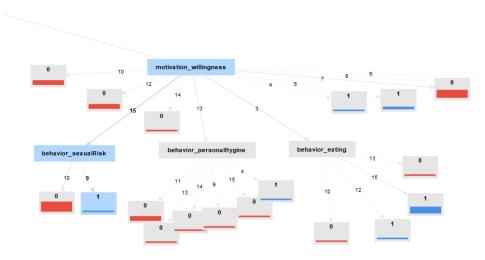


Figura 8: Nodo 3

Por ultimo seguimos con Subconjunto motivation\_willingness =11:

#### Entrop'ia general = Entrop'ia(11)(14)

#### $Entrop\'ia general\approx 0.592(15)$

	Ganancia de	Información	para el	atributo	'behavior,	exualRisk'
--	-------------	-------------	---------	----------	------------	------------

Valor '10'	Entropía = 0.592
Ganancia total	0.0

### Ganancia de Información para el atributo 'behavior<sub>e</sub> ating'

Valor '12'	Entropía = 1.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '11'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.306

#### Ganancia de Información para el atributo 'behavior<sub>p</sub>ersonal Hygine'

	<i>p</i> 33
Valor '12'	Entropía = 1.0
Valor '11'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '8'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.306

## Ganancia de Información para el atributo 'intention<sub>a</sub> qqreqation'

Ganancia ac im	ormación para el acrisació intención <sub>a</sub> ggi egación
Valor '8'	Entropía = 1.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '2'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.306

## Ganancia de Información para el atributo 'intention $_{c}ommitment'$

	T C C C C C C C C C C C C C C C C C C C
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '14'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.592

## Ganancia de Información para el atributo 'attitude consistency'

Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '5'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '6'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.592

Ganancia de Información para el atributo 'attitude <sub>s</sub> pontaneity'			
Valor '6'	Entropía = 1.0		
Valor '8'	Entropía = 0.0		
Valor '10'	Entropía = 0.0		
Ganancia total	0.306		

Ganancia de Información para el atributo 'norm<sub>s</sub>ignificantPerson'

Canadicia de Información para el autilisado horingograf teatable el con-			
Valor '2'	Entropía = 0.0		
Valor '3'	Entropía = 0.0		
Valor '1'	Entropía = 0.0		
Valor '5'	Entropía = 0.0		
Ganancia total	0.592		

Ganancia de Información para el atributo 'norm $_f ul fillment'$ 

Ganancia de información para el autibuto hornifaci termeno				
Valor '7'	Entropía = 0.0			
Valor '3'	Entropía = 0.0			
Valor '5'	Entropía = 0.0			
Valor '4'	Entropía = 0.0			
Valor '11'	Entropía = 0.0			
Valor '15'	Entropía = 0.0			
Ganancia total	0.592			

Ganancia de Información para el atributo 'perception $_vulnerability'$ 

0.01-01-01-01-01-01-01-01-01-01-01-01-01-0	g F f g						
Valor '6'	Entropía = 0.0						
Valor '3'	Entropía = 0.0						
Valor '9'	Entropía = 0.0						
Valor '11'	Entropía = 0.0						
Valor '15'	Entropía = 0.0						
Valor '13'	Entropía = 0.0						
Ganancia total	0.592						

Ganancia de Información para el atributo 'perception $_severity'$ 

Valor '2'	Entropía = 0.811
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '8'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.129

Ganancia de Información para el atributo 'motivation $_s trength'$ 

Ganancia de información para el autibuto motivations in crigin							
Valor '12'	Entropía = 0.0						
Valor '13'	Entropía = 0.0						
Valor '15'	Entropía = 0.0						
Valor '11'	Entropía = 0.0						
Ganancia total	0.592						

Ganancia de	Información	para el	atributo	'socialSupport,	.motionality'
Gairanoia ac	111101111001011	para cr	action	bootato appor o	gridottoriation

Entropía = 1.0
Entropía = 0.0
0.306

#### Ganancia de Información para el atributo 'social Support $_appreciation'$

Valor '8'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '4'	Entropía = 0.0
Valor '2'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.592

## Ganancia de Información para el atributo 'social $Support_i nstrumental'$

Ganancia de im-	Ganancia de información para el atributo social apport, instrumenta						
Valor '12'	Entropía = 1.0						
Valor '10'	Entropía = 0.0						
Valor '13'	Entropía = 0.0						
Valor '9'	Entropía = 0.0						
Valor '6'	Entropía = 0.0						
Valor '15'	Entropía = 0.0						
Ganancia total	0.306						

## Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_k nowledge'$

Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '12'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.592

## Ganancia de Información para el atributo 'empowerment $_abilities'$

0.01-01-0-01 000	
Valor '10'	Entropía = 0.0
Valor '12'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Valor '7'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.592

#### Ganancia de Información para el atributo 'empowerment<sub>d</sub>esires'

Ganancia de im	ormación para el acribado empowermentacon es
Valor '9'	Entropía = 0.0
Valor '12'	Entropía = 0.0
Valor '13'	Entropía = 0.0
Valor '15'	Entropía = 0.0
Valor '3'	Entropía = 0.0
Valor '10'	Entropía = 0.0
Ganancia total	0.592

Aqui intention\_Commitment" tiene la mayor ganancia de información en el subconjunto 11, seleccionaremos este atributo como el siguiente nodo del árbol de decisión.

Ahora, dividimos el subconjunto  ${f 11}$  en los posibles subconjuntos según los valores de  ${f intention\_Commitment}$ ":

#### Subconjuntos intention\_Commitment- 15,13,14 (clase:0):

No hay más atributos para dividir.

#### Subconjuntos intention\_Commitment- 10 (clase:1):

No hay más atributos para dividir.

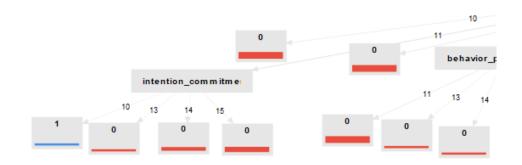


Figura 9: Nodo 4

En este punto ya se ha completado la construcción del árbol de decisión para este conjunto de datos y el arbol completo se observa de la siguiente manera :

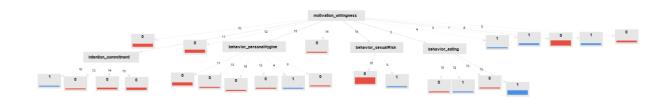


Figura 10: Árbol de decisión completo

#### 3. Rendimiento del modelo

Para calcular el rendimiento del modelo previamente construido tenemos los siguientes objetos de prueba enumerados:

No.objeto	behavior_sex b	ehavior_ea	t behavior_p	er intention_ag	intention_co	attitude_con	attitude_spo	norm_signific	norm_fulfillm	perception_v	perception_	motivation_s	motivation_v	socialSupport	socialSupport	socialSupport	empowermer	empowermen	empowermen
1	10	1	1 :	1 10	14	7	7	5	5	4	2	15	13	7	6	5	5	4	4
2	10	1	1 :	10 10	15	7	7	1	. 5	4	2	15	13	7	4	4	4	4	4
3	8	1	2	9 10	10	5	10	5	5	5	2	10	9	13	2	9	8	7	12
4	10	1	5	7 2	15	6	10	1	. 3	5	2	9	15	13	10	15	13	15	15
5	10	1	5	8 9	15	7	10	1	. 3	7	2	15	3	3	6	13	7	5	9
6	10	1	5 :	12 10	15	6	10	1	. 3	3	2	4	. 3	3	2	15	13	6	11
7	10	1	5	8 6	11	. 6	10	5	11	15	8	15	7	3	4	11	13	10	15
8	10	1	3	11 6	14	. 9	10	5	15	15	10	15	3	3	4	7	7	7	11
9	10	1	3 :	1 6	15	8	10	5	15	7	10	13	7	3	5	3	3	3	3
10	10	1	4	14 10	15	6	7	5	15	14	10	15	13	9	8	12	12	11	9
11	10	1	2 :	15 10	15	8	8	5	15	14	8	12	14	11	7	13	15	11	14
12	10	1	2	10 10	15	6	8	5	15	11	8	13	7	3	2	3	3	3	3
13	9	1	2 :	13 10	13	6	6	5	14	13	10	13	12	11	8	12	11	13	15
14	10	1	0 :	10 10	15	6	6	5	14	13	9	15	9	13	8	14	13	12	12

Figura 11: Objetos de prueba

Ahora, siguiendo la estrucutura de el árbol de decisión construido en los pasos anteriores podemos iniciar con el primer objeto :

Comenzamos en el nodo raíz del árbol, que se basa en la variable "motivation-willingness". Este atribibuto en el objeto de prueba es 13, por lo tanto tenemos que avanzar al nodo "behavior-personalHygiene".

La siguiente división se basa en el atributo "behavior-personalHygiene". El valor de este atributo en el objeto de prueba es 11. Según el árbol de decisión, la clasificación es 0.

del mismo modo podemos seguir clasificando los otros objetos de prueba para poder tener la clase predicha por el modelo y la clase real del obejo.

#objeto	Etiqueta Real	Etiqueta Predicha
1	1	0
2	1	0
3	1	0
4	1	0
5	1	0
6	1	0
7	0	0
8	0	0
9	0	0
10	0	0
11	0	0
12	0	0
13	0	0
14	0	0

Cuadro 1: Comparación de Etiquetas Reales y Predichas

Partiendo de la información anterior, con una simple regla de 3 podemos decir que el rendiemiento del modelo es  $\approx 57{,}14\,\%$ 

## 4. Clasificacion de objetos desconocidos

#### 4.1. Generación de objetos nuevos

Para generar objetos desconocidos para nuestro modelo primero debemos determinar el rango de cada atributo. El rango se define como el conjunto de valores posibles para cada atributo. A partir de ahí, podremos generar al menos cinco objetos que no estén en la base de datos.

Rango de cada atributo:

■ behavior\_sexualRisk: Rango de 1 a 15.

■ behavior\_eating: Rango de 2 a 15.

■ behavior\_personalHygine: Rango de 3 a 15.

■ intention\_aggregation: Rango de 1 a 15.

■ intention\_commitment: Rango de 2 a 15.

■ attitude\_consistency: Rango de 5 a 10.

■ attitude\_spontaneity: Rango de 1 a 10.

■ norm\_significantPerson: Rango de 1 a 15.

■ norm\_fulfillment: Rango de 3 a 15.

■ perception\_vulnerability: Rango de 2 a 15.

■ perception\_severity: Rango de 2 a 15.

■ motivation\_strength: Rango de 3 a 15.

■ motivation\_willingness: Rango de 2 a 15.

■ socialSupport\_emotionality: Rango de 2 a 10.

• socialSupport\_appreciation: Rango de 2 a 15.

• socialSupport\_instrumental: Rango de 3 a 15.

• empowerment\_knowledge: Rango de 2 a 15.

■ empowerment\_abilities: Rango de 3 a 15.

■ empowerment\_desires: Rango de 3 a 15.

Ahora podemos generar nuestros nuevos objetos que serán clasificados por nuestro modelo :

Cuadro 2: Objeto 1

Atributo	Valor
behavior_sexualRisk	9
behavior_eating	7
behavior_personalHygine	8
$intention\_aggregation$	3
$intention\_commitment$	9
$attitude\_consistency$	7
$attitude\_spontaneity$	4
$norm\_significantPerson$	2
${ m norm\_fulfillment}$	4
perception_vulnerability	3
perception_severity	4
$motivation\_strength$	7
${\it motivation\_willingness}$	15
$social Support\_emotionality$	5
$social Support\_appreciation$	7
$social Support\_instrumental$	4
$empowerment\_knowledge$	5
$empowerment\_abilities$	6
${\it empowerment\_desires}$	6

Cuadro 3: Objeto 2

Atributo	Valor
behavior_sexualRisk	7
behavior_eating	10
behavior_personalHygine	5
intention_aggregation	4
intention_commitment	12
attitude_consistency	7
attitude_spontaneity	3
norm_significantPerson	10
norm_fulfillment	7
perception_vulnerability	5
perception_severity	4
motivation_strength	11
motivation_willingness	7
socialSupport_emotionality	4
socialSupport_appreciation	8
socialSupport_instrumental	6
empowerment_knowledge	7
empowerment_abilities	8
empowerment_desires	6

Cuadro 4: Objeto 3

Atributo	Valor
behavior_sexualRisk	6
behavior_eating	6
behavior_personalHygine	6
intention_aggregation	5
$intention\_commitment$	10
attitude_consistency	8
attitude_spontaneity	5
norm_significantPerson	6
norm_fulfillment	9
perception_vulnerability	4
perception_severity	5
motivation_strength	9
motivation_willingness	11
socialSupport_emotionality	7
socialSupport_appreciation	9
socialSupport_instrumental	8
empowerment_knowledge	6
empowerment_abilities	8
empowerment_desires	7

Cuadro 5: Objeto 4

Atributo	Valor
behavior_sexualRisk	4
behavior_eating	12
behavior_personalHygine	4
intention_aggregation	10
intention_commitment	11
attitude_consistency	6
attitude_spontaneity	8
norm_significantPerson	3
norm_fulfillment	10
perception_vulnerability	7
perception_severity	4
motivation_strength	9
motivation_willingness	3
socialSupport_emotionality	6
socialSupport_appreciation	7
socialSupport_instrumental	9
empowerment_knowledge	5
empowerment_abilities	7
empowerment_desires	8

Cuadro 6: Objeto 5

Atributo	Valor
behavior_sexualRisk	8
behavior_eating	12
behavior_personalHygine	14
intention_aggregation	8
intention_commitment	15
attitude_consistency	9
attitude_spontaneity	10
$norm\_significantPerson$	6
$norm\_fulfillment$	10
perception_vulnerability	9
perception_severity	8
$motivation\_strength$	14
$motivation\_willingness$	13
socialSupport_emotionality	8
socialSupport_appreciation	10
socialSupport_instrumental	9
empowerment_knowledge	8
empowerment_abilities	9
empowerment_desires	10

#### 4.2. Clasificación

Siguiendo nuestro arbol de decisión obtenemos la siguiente clasificación para nuestros objetos :

Objeto 1: motivation Willingness=15 , entonces nos movemos a Behavior Sexual Risk=9 por lo tanto la clase es  $\bf 1$ 

Objeto 2: Motivation Willingness=7 por lo tanto la clase es  ${\bf 0}$ 

- Objeto 3: Motivation Willingness=11 , entonces nos movemos a Intention Commitmen=10 por lo tanto la clase es  ${\bf 1}$
- Objeto 4: Motivation Willingness=3 , entonces nos movemos a Behavior Eating=12 por lo tanto la clase es  ${\bf 1}$
- Objeto 5: Motivation Willingness=13 , entonces nos movemos a Behavior Personal Hygiene=14 por lo tanto la clase es  ${\bf 0}$

#### 5. Herramienta Weka

#### 5.1. Cargar Conjunto de Datos

Primero abrimos WEKA y Utilizamos la opción .<sup>Ex</sup>plorer.<sup>en</sup> Weka para abrir el entorno de trabajo. Luego, cargamos el conjunto de datos en Weka. Esto se hace mediante la opción .<sup>o</sup>pen File.<sup>o</sup> .<sup>o</sup>pen Database.<sup>en</sup> el menú "File".

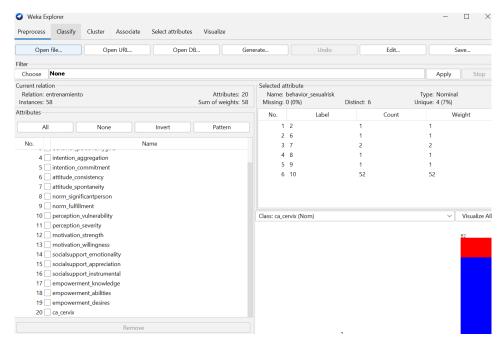


Figura 12: cargar datos weka

#### 5.2. Seleccionar el Algoritmo ID3

Una vez que hayas cargado el conjunto de datos, selecciona el algoritmo ID3 como el algoritmo de aprendizaje. Por default WEKA no tiene este algoritmo , sin embargo se puede cargar externamente por medio de un paquete en la herramienta de tools/package manager en weka.

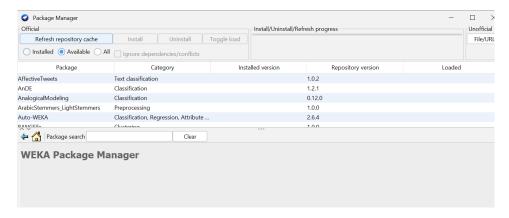


Figura 13: importar ID3

#### 5.3. Ejecutar el Algoritmo ID3

Una vez que hayas configurado todas las opciones, ejecuta el algoritmo ID3 en Weka. Weka procesará el conjunto de datos y generará un árbol de decisión basado en el algoritmo ID3. ASi como las medidas de su rendimiento

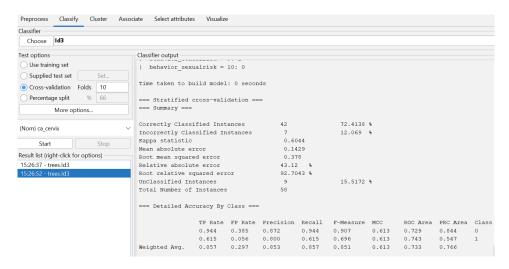


Figura 14: rendimiento weka

## 5.4. Paso 6: Visualizar el Árbol de Decisión

Después de que Weka haya completado el proceso, podrás visualizar el árbol de decisión generado. Este algoritmo no tiene la opcion de visualizacion grafica pero te da como salida un arbol creado con caracteres :

```
Classifier output
motivation willingness = 3
| behavior eating = 3: null
  behavior eating = 8: null
   behavior eating = 9: null
  behavior eating = 10: 0
  behavior eating = 11: null
| behavior eating = 12: 1
  behavior eating = 13: 0
| behavior eating = 14: null
   behavior eating = 15: 1
motivation willingness = 4: 1
motivation willingness = 5: 1
motivation willingness = 7: 0
motivation willingness = 8: 1
motivation willingness = 9: 0
motivation willingness = 10: 0
motivation willingness = 11
   intention commitment = 6: null
  intention commitment = 7: null
  intention commitment = 9: null
  intention commitment = 10: 1
| intention commitment = 11: null
  intention commitment = 12: null
   intention commitment = 13: 0
   intention commitment = 14: 0
   intention commitment = 15: 0
motivation willingness = 12: 0
motivation_willingness = 13
```

Figura 15: primera parte del arbol

```
motivation willingness = 13
  behavior personalhygine = 3: null
  behavior personalhygine = 4: 1
  behavior personalhygine = 5: null
  behavior personalhygine = 7: null
  behavior personalhygine = 8: null
  behavior personalhygine = 9: 0
  behavior personalhygine = 10: null
  behavior personalhygine = 11: 0
  behavior personalhygine = 12: null
  behavior personalhygine = 13: 0
  behavior personalhygine = 14: 0
  behavior personalhygine = 15: 0
motivation willingness = 14: 0
motivation willingness = 15
  behavior sexualrisk = 2: null
  behavior sexualrisk = 6: null
  behavior sexualrisk = 7: null
  behavior sexualrisk = 8: null
  behavior sexualrisk = 9: 1
  behavior sexualrisk = 10: 0
Time taken to build model: 0 seconds
```

Figura 16: segunda parte del arbol

#### 6. Referencias.

- 1. **Machine Learning: A Probabilistic Perspective** by Kevin P. Murphy A comprehensive textbook on machine learning concepts and techniques.
- 2. **Decision Trees: An Overview and Their Use in Data Mining** by Leonidas Pappas and Panagiotis E. Pintelas A research paper that delves into decision tree algorithms, including ID3.

#### 7. Detalles Técnicos

En este proyecto, se utilizó un conjunto de herramientas y tecnologías para llevar a cabo el análisis de datos:

- Python: Se utilizó Python como el lenguaje de programación principal para todo el análisis de datos.
- Data:Para esta practica se usó la base de datos "CERVICAL CANCER BEHAVIOR RISK" del repositorio UCI: https://archive.ics.uci.edu/dataset/537/cervical+cancer+behavior+risk

- $\blacksquare$   $\mathbf{NumPy:}$  NumPy se utilizó para operaciones numéricas y matriciales en Python.
- Latex: Para la creación de este informe técnico se utilizó LaTeX, un sistema de composición de documentos de alta calidad.
- Weka: Weka es una herramienta de software de minería de datos que se utilizó para realizar análisis de datos y modelado.