ARBOL DE DECISIÓN PARA PREDICCIÓN DEL ÉXITO EN PRUEBAS SABER PRO



Presentación del Equipo





Tomas Atehortua



Sebastian Velez



Miguel Correa

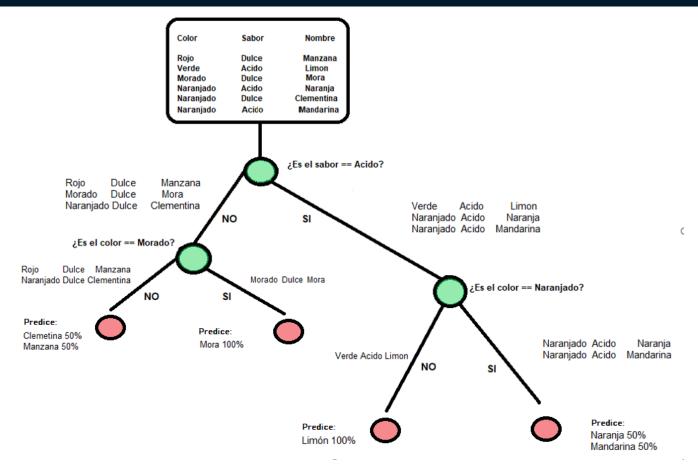


Mauricio Toro



Diseño del Algoritmo





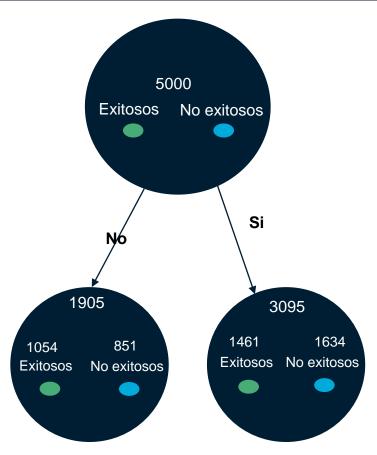


Algoritmo para construir un árbol binario de decision usando (CART). En este ejemplo, mostramos un modelo para predecir que fruta comer en base al sabor y al color distintivo de cada una de las seleccionadas.

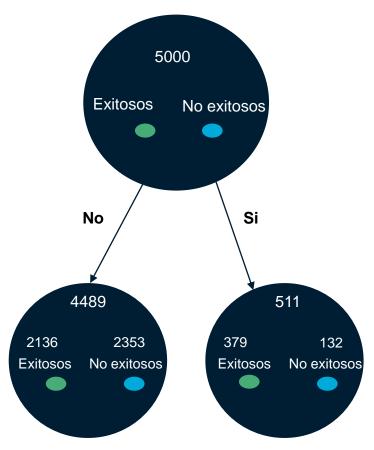


División de un nodo





Esta división está basada en la condición "Genero == F." Para este caso, la impureza Gini de la izquierda es 0.49, la impureza Gini de la derecha es 0.49 y la impureza ponderada es de 0.49.



Esta división está basada en la condición "estrato == 4." Para este caso, la impureza Gini de la izquierda es 0.49, la impureza Gini de la derecha es 0.38 y la impureza ponderada es 0.47.



Complejidad del Algoritmo



	Complejidad en tiempo	Complejidad en memoria
Entrenamiento del modelo	O(N ² *M*2 ^M)	O(N*M*2 ^M)
Validación del modelo	O(N*M)	O(1)

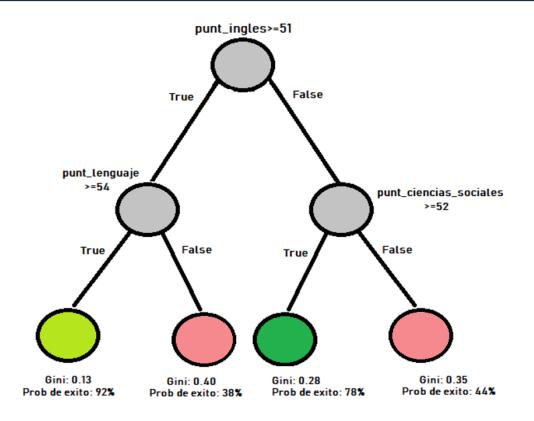
Complejidad en tiempo y memoria del algoritmo CART que diseñamos, dónde n es la cantidad de estudiantes y m la cantidad de columnas (numero de nodos)





Modelo de Árbol de Decisión





Este es un ejemplo de un árbol de decisión para predecir el resultado del Saber Pro usando los resultados del Saber 11. Verde lima representa nodos con alta probabilidad de éxito; verde oscuro media probabilidad; y rosado baja probabilidad.

Características Más Relevantes



Ciencias Sociales



Inglés

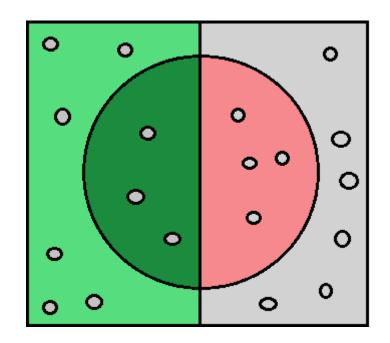


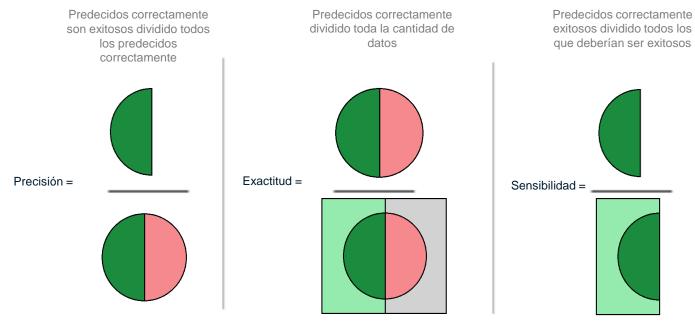
Lenguaje (Lectura critica)



Métricas de Evaluación







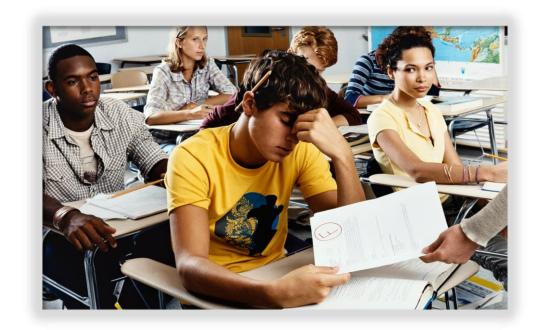


Métricas de Evaluación



	Conjunto de entrenamiento	Conjunto de validación
Exactitud	0.714	0.738
Precisión	0.651	0.649
Sensibilidad	0.743	0. 742

Métricas de evaluación obtenidas con el conjunto de datos de entrenamiento de 135,000 estudiantes y el conjunto de datos de validación de 45,000 estudiantes.





Consumo de tiempo y memoria







