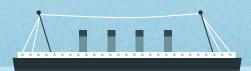
— Presentación de Reto —

TITANIC

Machine Learning from Disaster





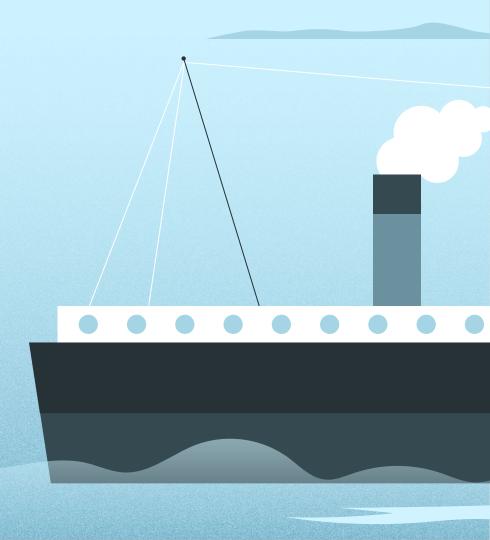
OVERVIEW

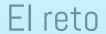
— La situación —

El 15 de abril de 1912, durante su primer viaje, el RMS Titanic se hundió tras chocar con un iceberg.

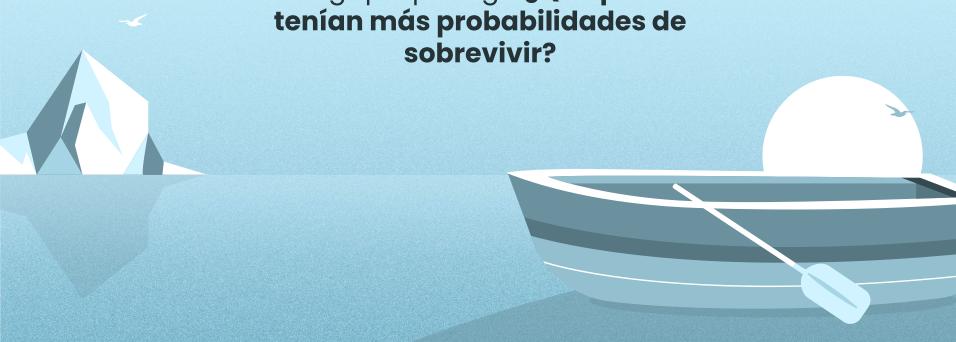
Desgraciadamente, no había suficientes botes salvavidas para todos, por lo que murieron 1,502 de los 2,224 pasajeros.

Aunque uno podría pensar que hubo cierto grado de suerte en la supervivencia, parece que algunos grupos de personas tuvieron más probabilidades de sobrevivir que otros.





Crear un modelo de Machine Learning que prediga ¿Qué personas tenían más probabilidades de



— Dataset —

Se tienen datos de pasajeros

CONJUNTOS DE DATOS Y NÚMERO DE REGISTROS

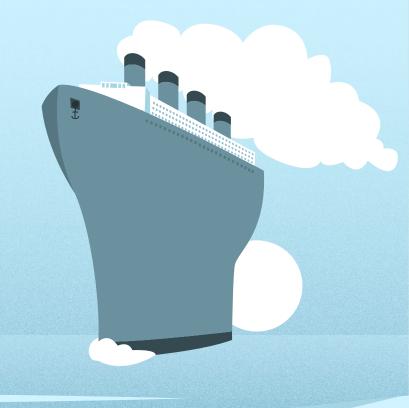
- Entrenamiento (712)
- Validación (179)
- Prueba (418)

COLUMNAS

(* Datos Faltantes)

•	Passengerld	Categórico	Integer
•	Survived	Categórico	Integer
•	Pclass	Categórico	Integer
•	Name	Categórico	String
•	Sex	Categórico	Integer
•	Age*	Numérico	Float
•	SibSp	Numérico	Integer
•	Parch	Numérico	Integer
•	Ticket	Categórico	String
•	Cabin*	Categórico	String
•	Fare	Numérico	Float
•	Embarked*	Categórico	String

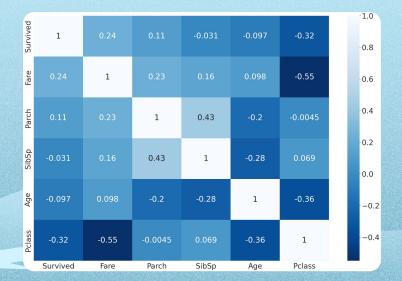
ANÁLISIS DE LOS DATOS

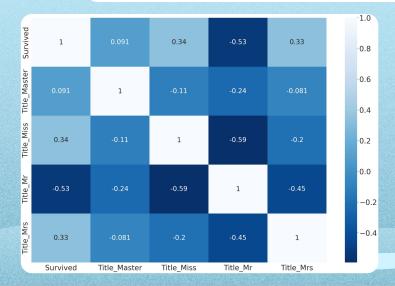


— Correlación entre variables —

- Clara relación entre supervivencia y clase
- Quienes sobrevivieron más, pagaron una tarifa mayor
- 81% de los hombres y el 25% de las mujeres fallecieron
- Títulos tienen una relación relevante con la supervivencia (Excepto "Master"), pues correlación con supervivencia es mayor a 0.34

							- 1.00		
Survived	1	0.11	-0.031	0.029	-0.22		- 0.75		
Parch	0.11	1	0.43	0.78	-0.59		- 0.50		
							- 0.25		
SibSp	-0.031	0.43	1	0.9	-0.57				
Name and the second of			-0.5-5-				- 0.00		
Family	0.029	0.78	0.9	1	-0.68		0.25		
			100 100 100	14000			0.50		
Alone	-0.22	-0.59	-0.57	-0.68	1		0.50		
g	Survived	l Parch	SibSp	Family	Alone				





— Selección de variables —

Seleccionadas

- Sex
- Fare
- Pclass
- Alone
- Title
- Age
- Embarked

NO seleccionadas

- Cabin
- Ticket
- Parch
- SibSp
- Name



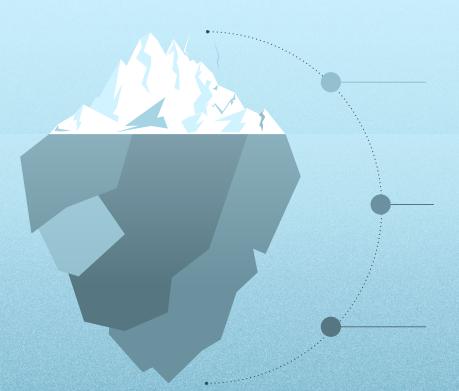
PREPARACIÓN DE LOS DATOS



— Transformación de datos —

- Se obtuvieron variables dummies de título
- Se creó la variable "Alone", utilizando los datos de Parch y Sibsp, y se transformó a binaria
- Variable sexo se transformó a binaria
- Se separaron edades por intervalos
- Variable Embarked se cambió a numérica





Manejo de valores faltantes

Se eliminaron reglones donde Embarked = NaN y se rellenaron edades faltantes con base al sexo, título y clase.

Escalamiento

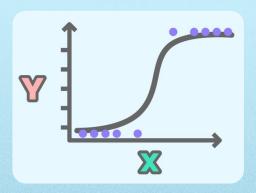
Se realizó un escalamiento a todas las variables con StandardScaler().

Eliminación de columnas

Se eliminaron columnas no utilizadas (Cabina, Ticket, SibSp, Parch y Name)

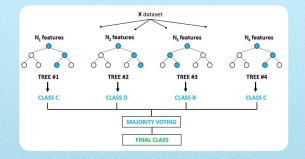
ENTRENAMIENTO DEL MODELO

— Prueba de modelos —



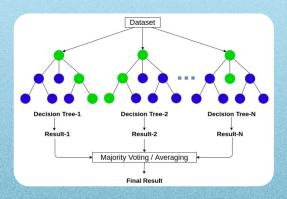
Random Forest Regressor

Accuracy = 0.78



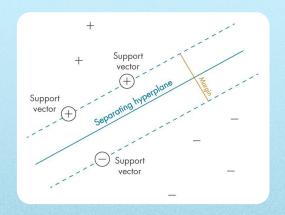
Regresión Logística

Accuracy = 0.83



Random Forest Classifier

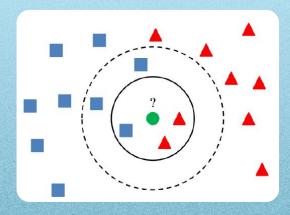
— Prueba de modelos —



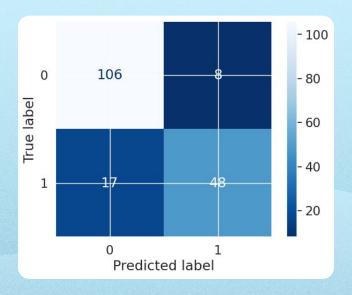
Support Vector Machine

Accuracy = 0.82

K-nearest Neighbors (KNN)



— Elección del modelo —



Tras comparar modelos, se eligió aquel con mayor accuracy para el conjunto de validación

K-nearest Neighbours

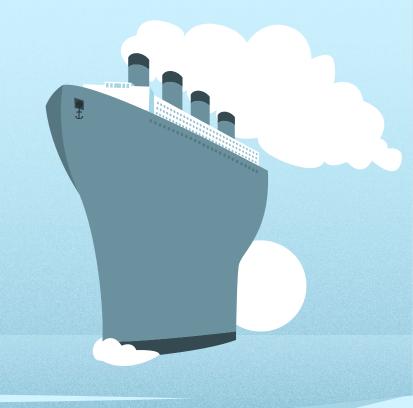


Ajuste de hiperparámetros

Se probaron diferentes hiperparámetros como n_neighbors, p y leaf_size con GridSearchCV

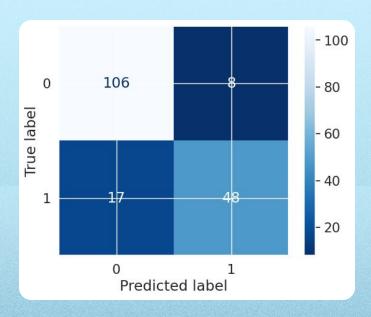
n_neighbors = 23 tuvo el mejor desempeño

EVALUACIÓN DEL MODELO



— Conjunto de validación —

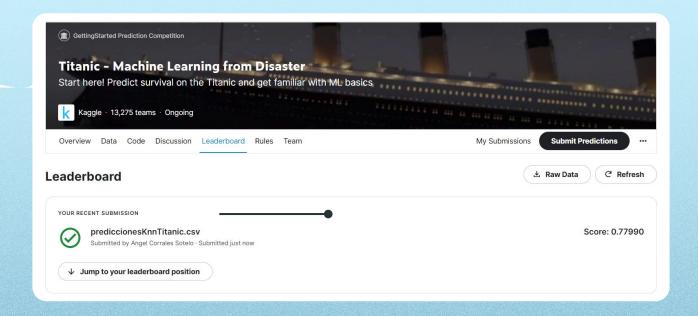






Optimal K = 23

— Conjunto de prueba —



Score: 0.77990

Gracias

Equipo 5

Ángel Corrales

Aralí Mata

Daniel Cázares

Izael Rascón

Yolanda Elizondo

