

Análisis de Satisfacción de Usuario

ServicIA

Equipo 2: La Máquina de Soporte Vectorial

PM
Diseñadora UX/UI
CDO
Desarrollador web
Decarrollador web

Ángel Azahel Ramírez Cabello Annette Pamela Ruiz Abreu Luis Angel López Chávez Jorge Raúl Rocha López Franco Mendoza Muraira A01383328 A01423595 A01571000 A01740816 A01383399

ServicIA











Introducción



Problemática

Alumnos insatisfechos y mejoras no conocidas que se pueden hacer a los proyectos



Hipótesis

Con un modelo de aprendizaje se podrán formar grupos de tipos de comentarios o OSF e identificar mejoras



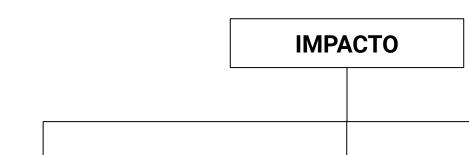
Objetivo

Crear un modelo de aprendizaje para analizar los comentarios y categorizar a las OSF



Solución: Entrenar un modelo de aprendizaje no supervisado







#4 ODS

Mejorar la experiencia y educación del estudiante.



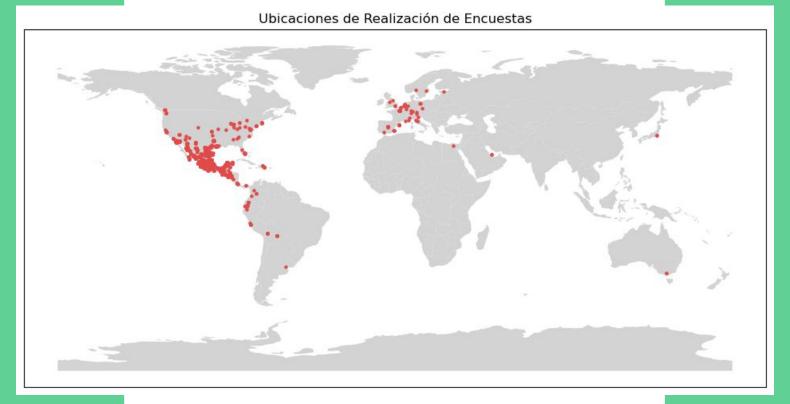
#9 ODS

Uso de páginas web y modelos de aprendizaje para mejorar la experiencia.



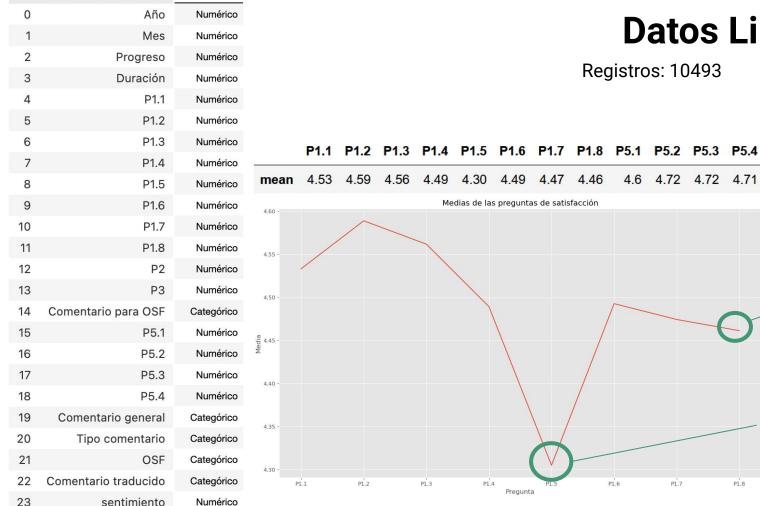
#17 ODS

Colaboración entre el Tec, OSF y los estudiantes por el bienestar social.



Datos Crudos

Registros: 10499 Columnas: 43



Nombre de columna

Tipo de dato

Datos Limpios

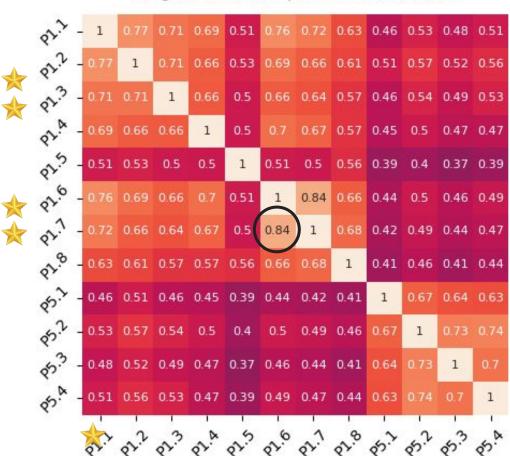
Registros: 10493 Columnas: 24

P1.8

Satisfacción con la **atención** de Servicio Social

Satisfacción con las actividades de Canvas

Correlación entre valores de Preguntas de Respuestas Numéricas



Correlación

- 1.0

0.6

- 0.2

-0.0

P1.1 - satisfacción general

P1.2 - relacionado a un ODS

_{0.4} P1.3 - valor aportado por alumno

P1.6 - colaboración con OSF

P1.7 - seguimiento y liderazgo de OSF

Análisis de Sentimiento

Promedio de sentimiento

0.43

ESPAÑOL INGLÉS

Buenos	Neutros	Malos
7475	434	2584
	.51	

¿Qué dicen estos comentarios malos?

¿Cómo los podemos aprovechar?

Rango Sentimiento = [-1, 1]

7

Análisis básico de comentarios

Comentarios buenos

Comentarios malos



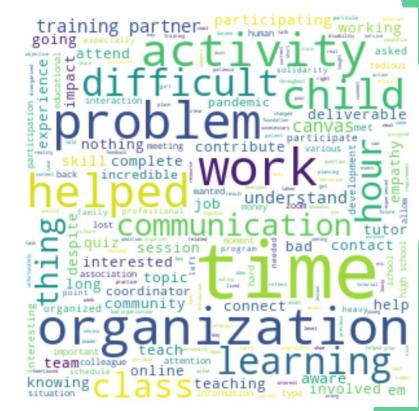


Diagrama de barras frecuencia de Pregunta 6.1 7000 6000 5000 2263 2000 1000 Reconocimiento Área de oportunidad

Categoría	Cantidad Comentarios		ntarios tivos	Promedio de satisfacción de los negativos (P1.1)
tiempo	701	265	35 %	3.8
impacto	431	47	10 %	3.8
quizzes	504	196	40 %	4.0
actitud	35	12	30 %	3.1

Áreas de Oportunidad



Modelación

80 % datos de entrenamiento 20 % datos de prueba

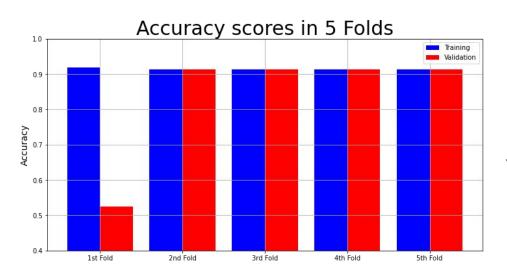


Columna Objetivo: P1.1: 1. Evalúa tu nivel de satisfacción en los siguientes aspectos: - a) Al concluir este Proyecto Solidario.

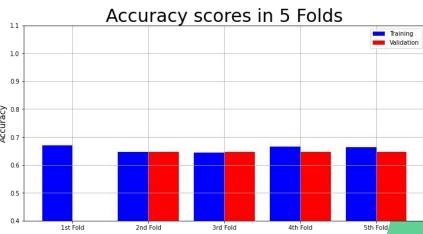
Modelación Supervisada

Los modelos supervisados son algoritmos de aprendizaje automático que utilizan datos etiquetados para realizar tanto clasificación como regresión, con el objetivo de predecir valores o categorías en nuevos datos.

1. Clasificador bayesiano ingenuo: Accuracy: 83 % [0 = (1,2,3) / 1 = (4,5)]



2. Clasificador bayesiano ingenuo: Accuracy: **59** % **[0** = **(1,2,3,4)** / **1** =**(5)]**



Columna Objetivo: P1.1: 1. Evalúa tu nivel de satisfacción en los siguientes aspectos: - a) Al concluir este Proyecto Solidario.

Modelación Supervisada

Los modelos supervisados son algoritmos de aprendizaje automático que utilizan datos etiquetados para realizar tanto clasificación como regresión, con el objetivo de predecir valores o categorías en nuevos datos.

3. Regresión lineal:

Accuracy: 73 %

4. Árbol de decisión: Accuracy: **81.16** %

5. SVM (Columna objetivo Tipo comentario): Accuracy: **78.94** %

	Peso			precision	recall	f1-score	support
P2	9.681780e-01	Retroalimentaci	ón	precision	recutt	11 30010	заррот с
DE 4	7000040- 04	Volence	1	0.62	0.62	0.62	21
P5.1	7.983216e-01	Valores	2	0.40	0.20	0.27	20
P5.4	5.740651e-01	Soluciones	3	0.54	0.51	0.53	120
1 0.4	0.7400010 01		4	0.75	0.75	0.75	600
P5.3	5.171782e-01	Diversidad	5	0.91	0.92	0.92	1338
DE 0	0.07000404	Responsabilidad	4				
P5.2	3.279804e-01	псороновыная	accuracy			0.84	2099
Р3	2.676261e-01	Interesante	macro avg	0.64	0.60	0.62	2099
10	2.0702010 01	Actividades	weighted avg	0.84	0.84	0.84	2099
P1.5	7.389383e-04	Actividades					

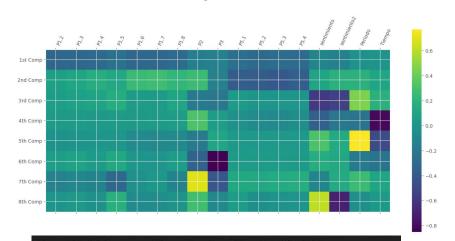
Classificatio	n Report: precision	recall	f1-score	support
0.0 1.0	0.62 0.80	0.22 0.96	0.33 0.88	484 1615
accuracy macro avg weighted avg	0.71 0.76	0.59 0.79	0.79 0.60 0.75	2099 2099 2099

Modelación No Supervisada

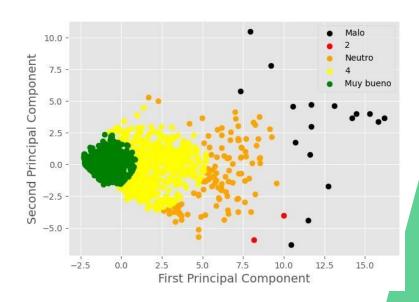
Los modelos no supervisados son algoritmos de aprendizaje automático que se utilizan cuando no se dispone de datos etiquetados o de información sobre los resultados deseados. A diferencia de los modelos supervisados, en los modelos no supervisados no se tiene una variable objetivo predefinida.

Principal Component Analysis (PCA)

Correlación entre nuevos componentes y dimensiones originales:



2 Componentes Principales

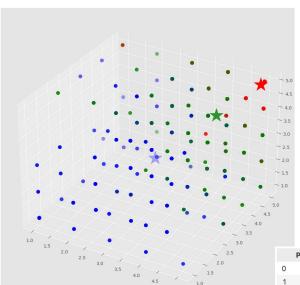


Precisión en el set de Test: 0.79

Modelación No Supervisada

Los modelos no supervisados son algoritmos de aprendizaje automático que se utilizan cuando no se dispone de datos etiquetados o de información sobre los resultados deseados. A diferencia de los modelos supervisados, en los modelos no supervisados no se tiene una variable objetivo predefinida.

Kmeans Puntuación de silueta: 0.43



	cantidad	cluster	
Excelente	6709	grupo1	0
Bueno	3086	grupo2	1
Malo	698	grupo3	2

- 1. San Pedro Parques
- 2. Dirección de Servicio Social
- 3. Fundación Enrique Yturria García, A.B.P.

	P1.1	P1.2	P1.3	P1.4	P1.5	P1.6	P1.7	P1.8	P2	Р3	P5.1	P5.2	P5.3	P5.4	USF	sentimiento	ciuste
0	5	5	5	5	5	5	5	5	1	1	5	5	5	5	San Pedro Parques	0.4779	(
1	4	4	4	4	4	4	4	4	1	1	4	4	4	4	Dirección de Servicio Social	0.4019	_
2	3	3	3	3	3	2	3	3	1	1	4	4	4	4	Fundación Enrique Yturria García, A.B.P.	0.0000	14

Resultados

Regresión lineal múltiple (73%), árboles de decisión (81%), K-Means (0.43)



Variables Más Importantes



Análisis de clusters malos

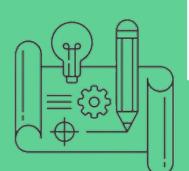


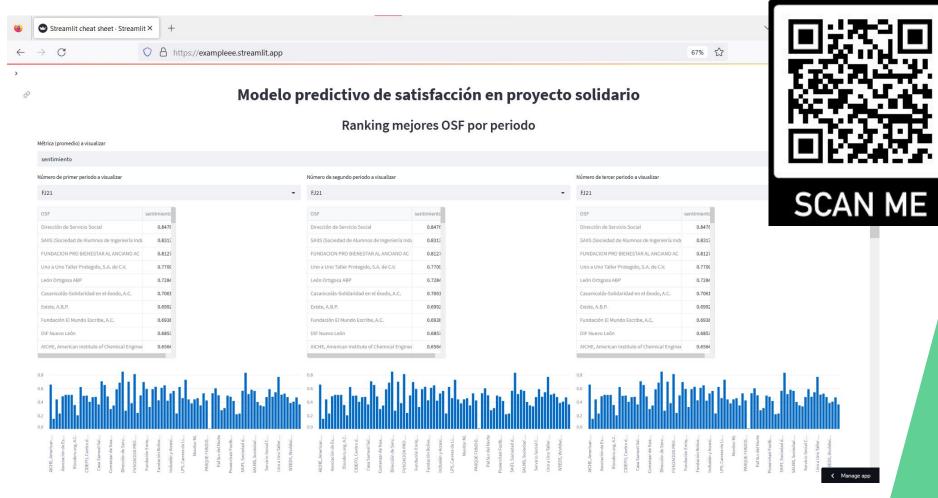
	cluster	cantidad	
0	grupo1	6709	Excelente
1	grupo2	3086	Bueno
2	grupo3	698	Malo

- Organización
- Tiempo
- Actividades
- Interés
- Ayuda



PROTOTIPO





Recomendaciones (Servicios)









Actividades

Asegurarse que las actividades/tareas impartidas no sean tediosas ni demasiadas (cambiar quizzes en Canvas)

Comunicación

Establecer una buena comunicación con los participantes sobre su rol y mantener contacto para ofrecer apoyo

Tiempo

El tiempo de la experiencia debe ser congruente con la carga de trabajo

Impacto

Haz que los participantes sientan que sus acciones son relevantes al objetivo del proyecto

Recomendaciones (Dirección Servicio Social)



Preguntas negativas

Poner preguntas
más enfocadas
hacia las
experiencias
negativas por parte
de los estudiantes.



Giro de la OSF

Poner una pregunta en la encuesta para elegir de una lista el tema que se trabaja en la OSF.



Respuestas completas

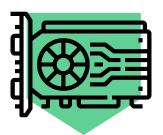
Cambiar las preguntas más importantes a ser obligatorias. Por ejemplo, nombre de OSF en la que se participó con opciones cerradas

Siguientes pasos



Chat/Foros

Se podría implementar un especie de chat o foro en donde los estudiantes podrían poner comentarios anónimos sobre las OSF.



Modelos más rigurosos

Creación de modelos más rigurosos como redes neuronales con una búsqueda exhaustiva de hiperparámetros haciendo uso de herramientas más poderosas



Sistema de Recomendación

A partir de las respuestas de los estudiantes se podría recomendar otras OSF en base a la similitud de otras respuestas o comentarios



