

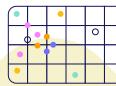


4th grade

Regresión Logística

Hoja de Trabajo 6

Diego Alberto Leiva Gustavo Andrés González Maria Marta Ramírez José Pablo Orellana Gabriel Estuardo García







Introducción al DataSet



Orígen de los datos y Propósito principal

- El dataset fue extraido de Kaggle, la cual contiene varios datos sobre el clima en Australia
- El principal objetivo de este trabajo es poder analizar todas las variables del dataset, para poder predecir el clima.



Datos

- Se cuenta con 145460 observaciones y 23 variables
- Datos de diciembre del 2008 hasta julio del 2017



Date	Fecha de la observación
Location	Ubicación geográfica
MinTemp	Temperatura mínima del día en grados Celsius.
MaxTemp	Temperatura máxima del dia en grados Celsius
Rainfall	Cantidad de precipitación registrada en el dia en milímetros
Evaporation	Tasa de evaporación del día en milímetros
Sunshine	Número de horas de sol durante el dia
WindGustDir	Direccion de la rafaga de viento mas fuerte en 16 puntos cardinales.
WindGustSpeed	Velocidad de la ráfa de viento mas fuerte en kilómetros por hora
WindDir9am	Dirección del viento a las 9am en puntos cardinales
WindDir3pm	Dirección del viento a las 3am en puntos cardinales
WindSpeed9am	Velocidad del viento a las 9am en kilómetros hora

0

0 0



O	WindSpeed3pm	Velocidad del viento a las 3pm en kilómetros hora	
	Humidity9am	Humedad a las 9am porcentaje	
	Humidity3pm	Humedad a las 3pm porcentaje	
•	Pressure9am	Presión atmosférica a las 9am en hectopascales	
	Pressure3pm	Presión atmosférica a las 9am en hectopascales	
	Cloud9am	Porcentaje de cobertura nubosa a las 9am en octavos	
	Cloud3pm	Porcentaje de cobertura nubosa a las 3pm en octavos	
	Temp9am	Temperatura a las 9am en grados Celsius	
	Temp3pm	Temperatura a las 3pm en grados Celsius	
	RainToday	Indicador si Ilovió o no (Sí/No)	
	RainTomorrow	Indicador si lloverá al dia siguiente (Si/No)	
	Nota: Se tradujeron los nombres de l	as columnas	\ <u> </u>
0 0			
0 0 0	Y	V	

Variables

Cuantitativas

- MinTemp
- MaxTemp
- Rainfall
- Evaporation
- Sunshine
- WindGustSpeed
- WindSpeed9m
- WindSpeed3pm
- Humidity9am
- Humidity3pm
- Pressure9am
- Pressure3pm
- Cloud9am
- Cloud3pm
- Temp9amTemp3pm

Categoricas

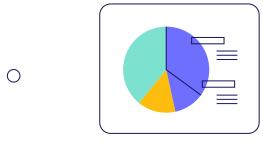
- Date
- Location
- WindGustDir
- WindDir9Am
- WindDir3pm
- RainToday
- RainTomorrow



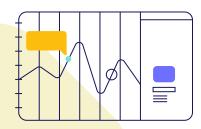








Objetivo de Análisis



Proposito Comercial

Este análisis proporciona información relevante para una amplia cantidad de industrias y negocios como:

- Agricultura: Ya que estos puede utilizar el pronóstico del tiempo para planificar la siembra, el riego y la cosecha de los cultivos, teniendo así una mayor eficiencia.
- Turismo: Las empresas turísticas requieren estos datos para poder anticipar patrones climaticos, cambiando así sus estrategias de marketing y operaciones en función de las condiciones.
- Seguros: Estas compañías pueden utilizar los pronósticos para evaluar los riesgos asociados con los eventos climáticos, ofreciendo una cobertura adecuada.

Entre otros tipos de negocios

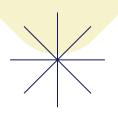


Objetivo de la Regresión Logística

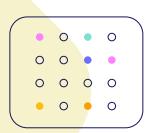
El objetivo principal de nuestra regresión logística es el saber el pronóstico del clima, con ayuda de las variables climáticas que tenemos disponibles.

Se buscó crear un modelo que pueda clasificar por medio de dos estado "Lluvia" o "No lluvia". Este modelo puede utilizarse para tomar decisiones informadas sobre actividades al aire libre, planificación de viajes, etc. La precisión del modelo se evalúa utilizando dos métricas como la exactitud del test y el entrenamiento, así como el área bajo la curva ROC, que indica la capacidad del modelo para distinguir entre clases positivas y negativas.





Metodología







Visualizar data faltante

Se buscó realizar un mapa de calor para poder observar los datos faltantes en el dataset, en donde podemos encontrar que las columnas numéricas como horas_sol, evaporacion, nubosidad_3pm y nubosidad_9am tienen data faltante de hasta el 40%



Eliminar datos nulos

El eliminar todos los datos nulos tendría un gran impacto en el dataset, ya que esto nos dejaría con un 38% de los datos originales, en consecuencia se ha determinado que esta no es una acción viable para el análisis

Evaluación de correlación entre las variables numéricas

Se asume que la variable objetivo será la variable lluvia_manana, que servirá para poder predecir si el dia de mañana habrá lluvia. Es por ello que es necesario que esta sea una variable numérica para poder evaluar la correlación de esta con las demas variables.



Matriz de Correlación de variables numericas 0.10 0.47 0.07 0.18 0.18 0.18 0.23 0.01 0.45 0.46 0.08 0.02 0.90 0.71 0.06 0.08 0.74 1.00 -0.07 0.59 0.47 0.07 0.01 0.05 0.50 0.51 0.33 0.43 0.29 0.28 0.89 0.98 0.23 0.16 0.10 -0.07 100 -0.06 -0.23 0.13 0.09 0.06 0.22 0.26 -0.17 -0.13 0.20 0.17 0.01 -0.08 0.50 0.24 0.47 0.59 -0.06 1.00 0.37 0.20 0.19 0.13 -0.50 -0.39 -0.27 -0.29 -0.18 -0.18 0.55 0.57 -0.19 -0.12 0.07 0.47 -0.23 0.37 1.00 -0.03 0.01 0.05 -0.49 -0.63 0.04 -0.02 -0.68 -0.70 0.29 0.49 -0.33 -0.45 0.07 0.13 0.20 -0.03 1.00 0.61 0.69 -0.22 -0.03 0.46 0.41 0.07 0.11 0.15 0.03 0.16 0.23 1.00 0.52 -0.27 -0.03 -0.23 -0.18 0.03 0.05 0.13 0.00 0.10 0.09 0.18 0.05 0.06 0.13 0.05 0.69 0.52 1.00 -0.15 0.02 -0.30 -0.26 0.05 0.03 0.16 0.03 0.08 0.09 -0.23 -0.50 0.22 -0.50 -0.49 -0.22 -0.27 -0.15 1.00 0.67 0.14 0.19 0.45 0.36 -0.47 -0.50 0.35 0.26 0.01 0.51 0.26 0.39 0.63 0.03 0.03 0.02 0.67 1.00 0.03 0.05 0.52 0.52 0.52 0.56 0.38 0.45 0.45 0.33 -0.17 -0.27 0.04 0.46 0.23 0.30 0.14 -0.03 1.00 0.96 -0.13 -0.15 0.42 0.29 -0.19 0.25 -0.46 -0.43 -0.13 -0.29 -0.02 -0.41 -0.18 -0.26 0.19 0.05 0.96 1.00 -0.06 -0.08 -0.47 -0.39 -0.11 -0.23 008 -0.29 0.20 -0.18 -0.68 0.07 0.03 0.05 0.45 0.52 -0.13 -0.06 1.00 0.60 -0.14 -0.30 0.31 0.32 0.02 -0.28 0.17 -0.18 -0.70 0.11 0.05 0.03 0.36 0.52 -0.15 -0.08 0.60 1.00 -0.13 -0.32 0.27 0.38 090 089 001 055 029 015 013 016 047 022 042 047 0.14 0.13 1.00 086 0.10 0.03 0.06 -0.23 0.50 -0.19 0.33 0.16 0.10 0.08 0.35 0.38 -0.19 -0.11 0.31 0.27 -0.10 -0.24 1.00 0.31 0.08 -0.16 0.24 -0.12 -0.45 0.23 0.09 0.09 0.26 0.45 -0.25 -0.23 0.32 0.38 -0.03 -0.19 0.31 1.00

Aquí podemos observar como las variables problemáticas detectadas anteriormente tiene si mucho una correlación ligeramente moderada con las variables objetivo de lluvia.

-0.4

- 0.2

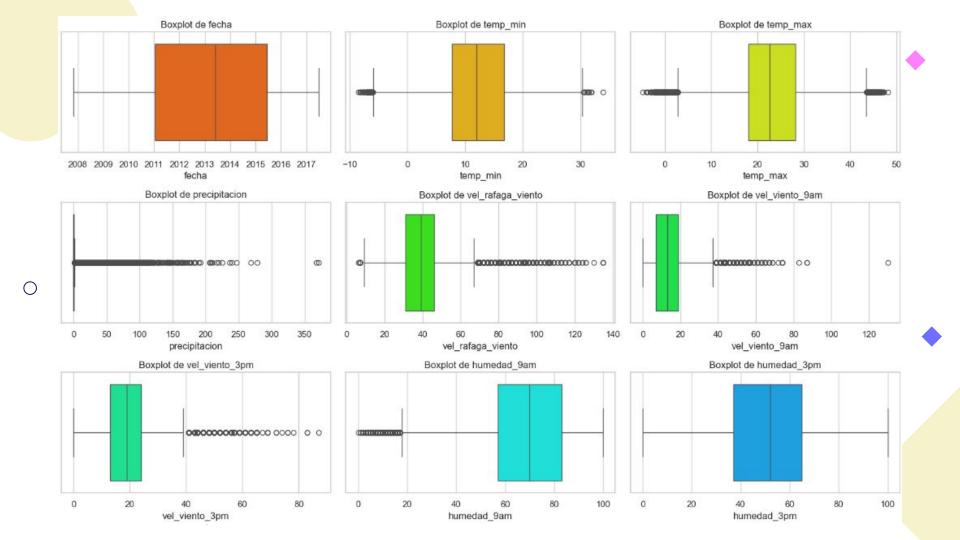
- -0.2

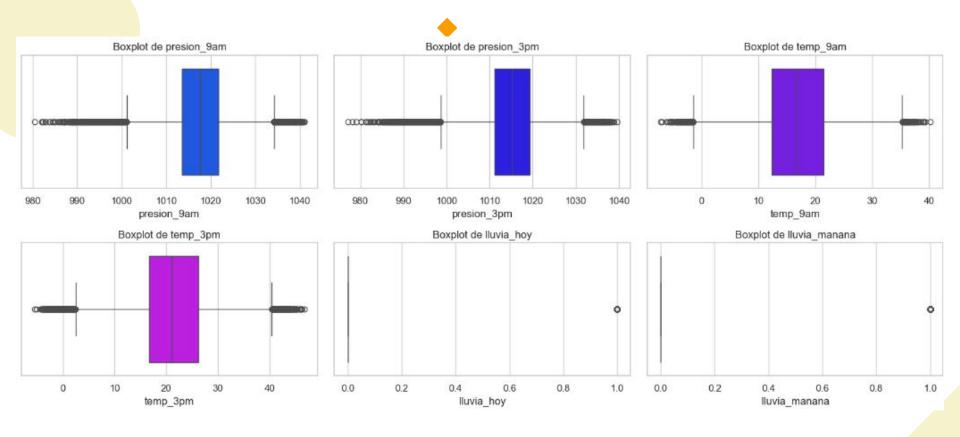
- -0.4

Dado que imputar más del 40% de los valores a estas variables puede llevar a un sesgo significativo, se concluye que la mejor opción es eliminar 4 variables horas_sol, Evaporacion, nubosidad_3pm, nubosidad_9am.

Datos atipicos

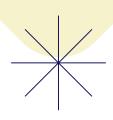
- 'fecha' tiene 0 (0.00%) valores atípicos
- 'temp_min' tiene 82 (0.06%) valores atípicos
- 'temp_max' tiene 544 (0.37%) valores atípicos
- 'precipitacion' tiene 28938 (19.89%) valores atípicos
- 'vel_rafaga_viento' tiene 5523 (3.80%) valores atípicos
- 'vel_viento_9am' tiene 1817 (1.25%) valores atípicos
- 'vel_viento_3pm' tiene 2523 (1.73%) valores atípicos
- 'humedad_9am' tiene 1425 (0.98%) valores atípicos
- 'humedad_3pm' tiene 0 (0.00%) valores atípicos
- 'presion_9am' tiene 2758 (1.90%) valores atípicos
- 'presion_3pm' tiene 2524 (1.74%) valores atípicos
- 'temp_9am' tiene 307 (0.21%) valores atípicos
- 'temp_3pm' tiene 988 (0.68%) valores atípicos
- 'lluvia_hoy' tiene 31880 (21.92%) valores atípicos
- 'lluvia_manana' tiene 31877 (21.91%) valores atípicos



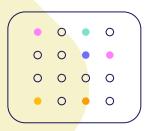


Se utilizará el método de Turkey para identificar los valores atípicos en las variables numéricas. Este método indica que un valor atípico cuando se encuentra más de 1.5 veces el rango intercuartílico por encima del tercer cuartil o por debajo del primer cuartil.

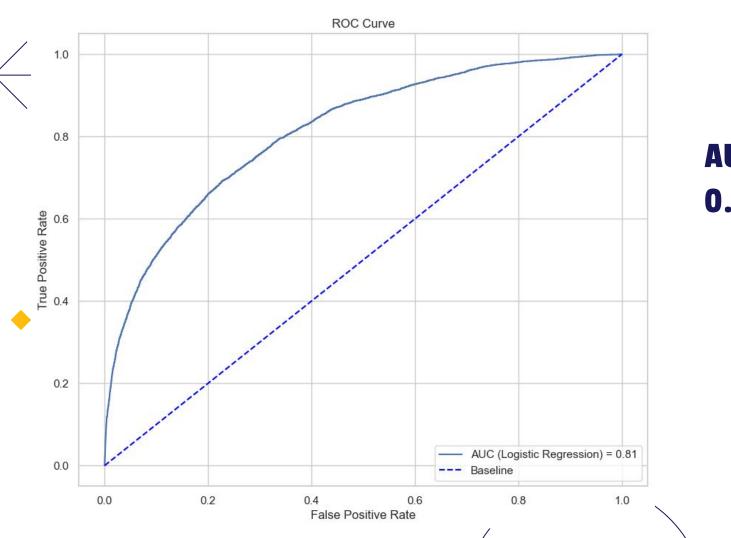




Resultados







AUC: 0.81338

Precisión

Precisión de la prueba

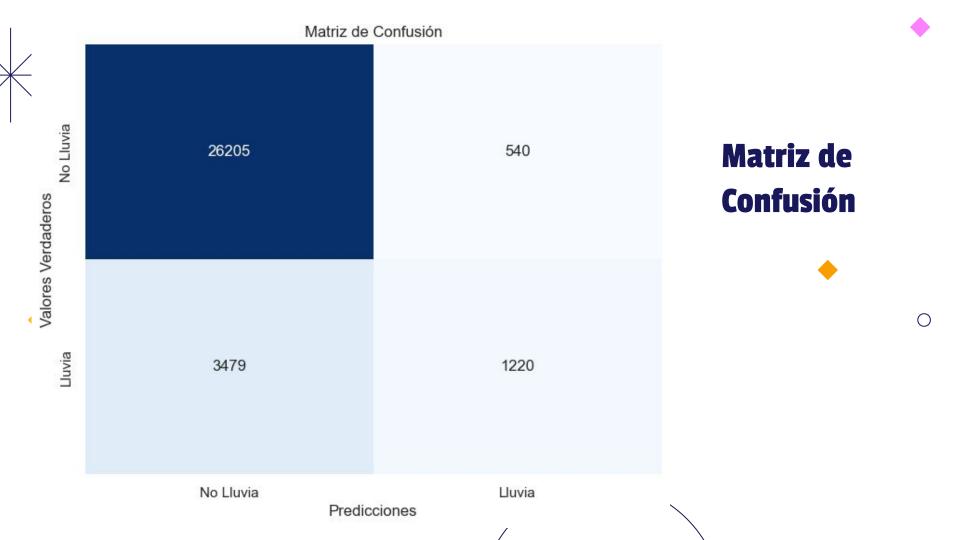
Precisión del entrenamiento:

87%

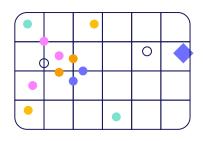
87%

Esta métrica indica la proporción de predicciones positivas correctas (lluvia) en relación con todas las predicciones positivas realizadas por el modelo.









Verdaderos positivos (TP):

El modelo predijo correctamente que llovería y efectivamente llovió al día siguiente en 1,220 casos.

Falsos positivos (FP):

El modelo predijo incorrectamente que llovería cuando en realidad no lo hizo en 540 casos.

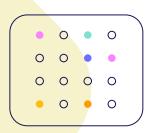
Falsos negativos (FN):

El modelo predijo incorrectamente que no llovería cuando sí llovió al día siguiente en 3,479 casos.

Falsos negativos (FN):

El modelo predijo correctamente que no llovería y efectivamente no llovió al día siguiente en 26,205 casos.

Implicaciones para negocio



Agricultura



En base a los resultados obtenidos, se puede deducir que los agricultores pueden tomar decisiones proactivas sobre cuándo regar los cultivos o protegerlos contra posibles inundaciones o erosión del suelo. Y existen ciertas regiones que son más óptimas para poder tener ciertos cultivos, como lo son las siguientes regiones.

Regiones agrícolas

1. Albury

Esta se considera una región desfavorable para poder tener cultivos por las siguientes razones:

- Alta Humedad (100% a las 9 am y 3 pm):
 Puede promover la proliferación de enfermedades fúngicas, lo que dificulta el cultivo de especies sensibles a la humedad.
- Alta Velocidad de Viento (37 km/h):
 Riesgo de daño físico a los cultivos y
 dificultad en la aplicación de tratamientos
 como pesticidas.
- Temperaturas y Presiones Variadas:
 Condiciones fluctuantes que pueden
 afectar la previsibilidad del crecimiento de
 los cultivos.

2. Cobar

Esta se considera una región muy favorable para poder tener cultivos por las siguientes razones:

- Baja Humedad (19% a las 9 am): Menor riesgo de enfermedades fúngicas, favorable para cultivos que requieren ambientes más secos.
- Presión Estable y Alta: Menor riesgo de eventos climáticos severos que podrían afectar los cultivos.
- **Temperaturas Altas:** Adecuado para cultivos resistentes al calor, como el trigo o el sorgo (maicillo).



Turismo



En el sector turístico, el poder adaptarse a las condiciones climáticas es crucial para poder garantizar tanto la seguridad con la satisfacción del cliente, los datos climáticos como las temperaturas extremas, presión atmosférica y velocidades del viento son de mucha importancia para empresas dedicadas al turismo y en base a los datos se pudo deducir lo siguiente.

Regiones turísticas

1. Cobar

Esta se considera una región desfavorable para poder tener cultivos por las siguientes razones:

- Temperaturas extremas de hasta 43.4°C
- En este caso se deben Limitar las actividades al aire libre durante las horas de máximo calor. Promover actividades en interiores o en áreas con suficiente sombra y climatización.

2. Sydney

Esta se considera una región muy favorable para poder tener cultivos por las siguientes razones:

- Velocidad del Viento: Aunque las velocidades de viento no suelen ser extremas, es importante monitorizarlas especialmente para actividades como el turismo náutico
- Temperaturas Moderadas: La relativa moderación en las temperaturas, comparado con otras regiones más interiores, hace de Sydney un lugar ideal para actividades turísticas durante todo el año.
- Presiones atmosféricas bajas que pueden indicar clima más templado



Seguros



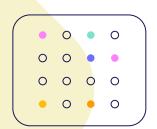
la integración de datos climáticos detallados es fundamental para evaluar y gestionar los riesgos asociados con eventos climáticos extremos. Los resultados obtenidos de un análisis minucioso de variables como temperaturas extremas, presión atmosférica, humedad y velocidad del viento proveen a las aseguradoras una base sólida para ajustar las políticas de cobertura, en base a los resultados algunas de dichas políticas pueden ser aplicadas en estas regiones:

1. Albury y Cobar

Son regiones con altas temperaturas y velocidades de viento bajas, por lo que son regiones con mayor riesgo de incendios y daños por tormentas.

- Presiones Bajas: Indicativo de posibles tormentas y eventos climáticos severos.
- **Recomendación**: Ajustar las primas de seguros y revisar las coberturas para incluir adecuadamente los riesgos asociados con estas variables.

Conclusiones y Recomendaciones



Rendimiento

El modelo de regresión logística tiene una precisión del 87.22% en el conjunto de prueba y del 87.39% en el conjunto de entrenamiento, indicando una buena capacidad de generalización.

El área bajo la curva ROC (AUC-ROC) es del 81.34%, lo que sugiere que el modelo es eficaz para distinguir entre las clases positiva y negativa.

Matriz de Confusión

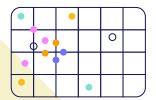
Se observa un número significativo de falsos positivos y falsos negativos, lo que indica cierta dificultad del modelo para clasificar correctamente algunas instancias.

Recomendaciones

Explorar nuevas variables o técnicas de ingeniería de características para mejorar la captura de la relación entre las variables meteorológicas y la lluvia.

Investigar modelos más avanzados y analizar detalladamente los errores de clasificación para encontrar patrones comunes y áreas de mejora.

Mantener una actualización y recalibración regular del modelo para adaptarse a los cambios en los datos y condiciones ambientales.



¡Gracias!



CREDITS: This presentation template was created by <u>Slidesgo</u>, and includes icons by <u>Flaticon</u>, and infographics & images by <u>Freepik</u>

