# Despliegue Completo de un Algoritmo de Machine Learning en AWS SageMaker.

#### 1. Entendimiento del negocio y diseño del Caso de Uso

Nuestro objetivo será desarrollar un modelo de lm que pueda predecir si el equipo azul ganara la partida de este videojuego (League of Legends), utilizando estadísticas de los primeros 10 minuto de cada partida.

Es de vital importancia para los intereses de un equipo competitivo saber si puedes ganar una partida dependiendo de distintas estadísticas que puedas evaluar. En nuestro caso y en la mayoría de los que me he encontrado en Internet, falta calidad en los dataset. Hay muchos detalles en las partidas actualmente que deberían de ser evaluados para poder predecir el análisis de una manera más exacta, pero este era el más acorde para desempeñar esta entrega.

¿Para qué nos puede servir y por qué hemos elegido este tipo de dataset?

Básicamente te permitirá ajustar estrategias en futuras partidas, mejorar sistemas de búsqueda en el juego, dar información valiosa a jugadores.

Si conseguimos predecir después de ver solo los 10 primeros minutos de una partida estaremos logrando generar unas ventajas respecto los demás altísimas.

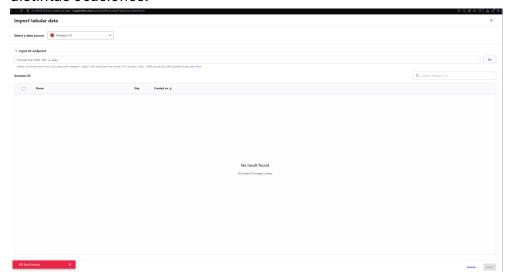
El dataset contiene datos de partidas que se representa cada una en una fila y en cada columna datos como el oro, visión, kills etc.

Utilizaremos como target la columna de blueWins. Esta indica si el equipo azul gana o pierde (1 o 0).

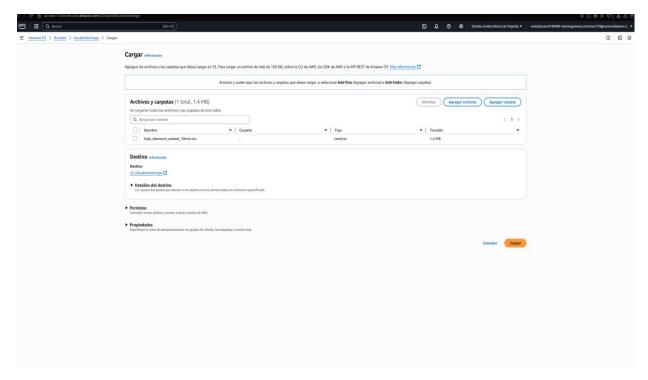
En cuanto a los casos de uso como he comentado anteriormente, cualquier equipo de competitivo podría usar la herramienta para realizar el análisis predictivo y sacar conclusión de sus partidas en los primeros 10 minutos. Si conseguimos que el modelo obtenga buenos resultados la herramienta aportará diferencias competitivas que no podrán ser contrarrestadas.

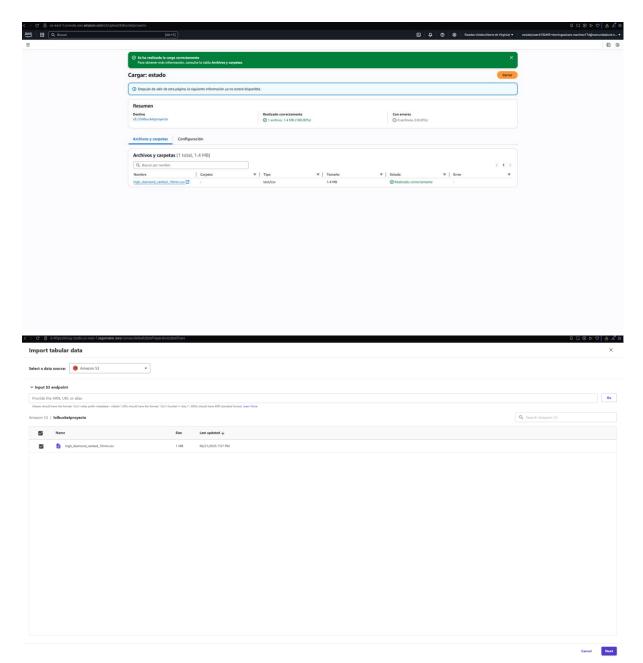
2. EDA (Exploratory Data Analysis) para obtener una comprensión más profunda.

Empezaremos abriendo el laboratorio para realizar las cargas del dataset desde Amazon s3. En el primer laboratorio de los dos que tuve extras, nos salía este error en distintas ocasiones:



Hay veces que si no tienes permisos de administrador en el acceso a s3 y demás carpetas locales te dará 502 Bad GateWay. En teoría se puede activar desde el administrador del laboratorio, pero no me hizo falta ya que el otro laboratorio que tenía disponible no salía este error y pude cargar perfectamente desde s3.



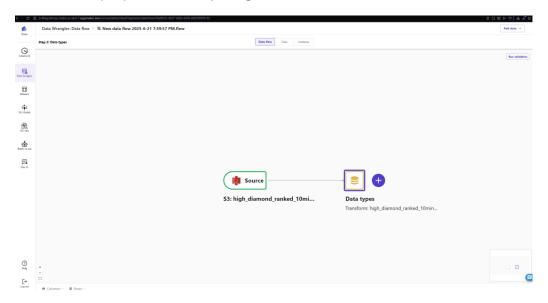


Dataset perfectamente cargado desde Amazon s3.

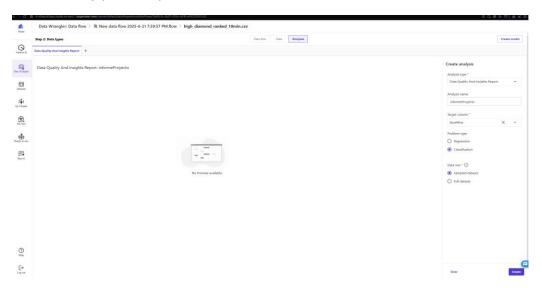
A continuación, seguiremos con la parte de generar los informes.

Utilizaremos Data Wrangler para este proceso.

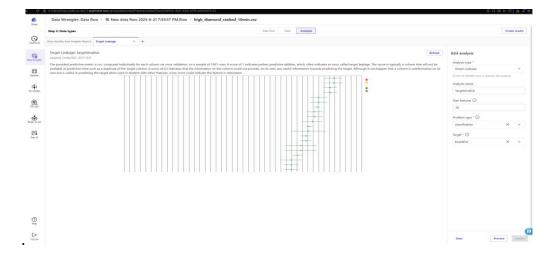
Ya tenemos preparado todo para genera los informes. Dándole al + saldrá la opción.



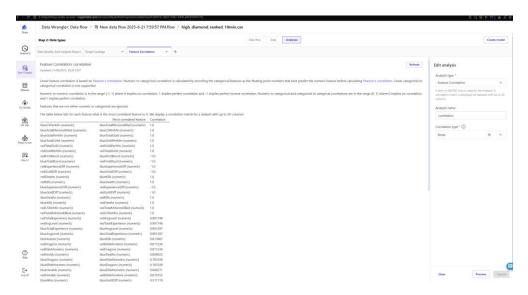
Data Quality para empezar.



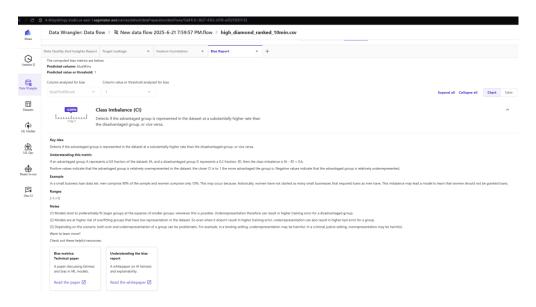
Seguimos con target leak



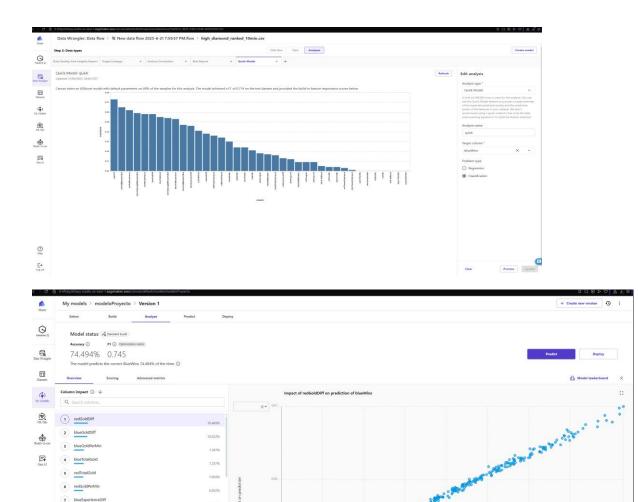
Seguimos con correlación de características.



### Informe BIAS.



Terminamos con Quick Model.

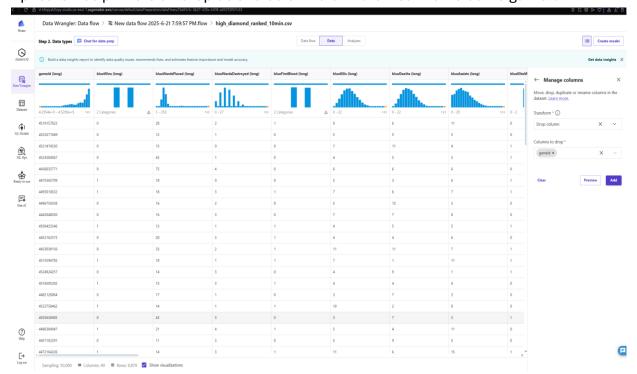


Añado esta captura para ver la correlación de la diferencia de oro en el impacto en predecir blueWins. A medida que la diferencia de oro roja es un fuerte predictor de blueWins.

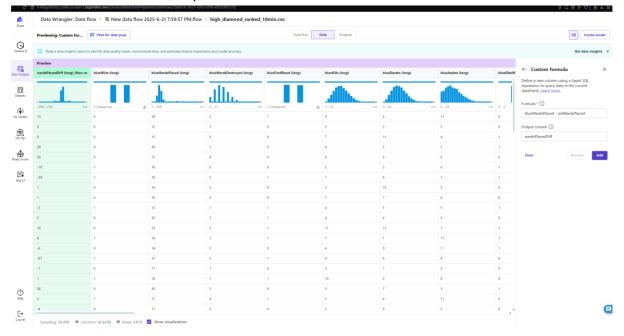
## 3. Ingeniería de características

Vamos a hacer un par de transformaciones al dataset para facilitar su modelado.

Aplicaremos primero un drop de una columna sin valor realmente como gameld.

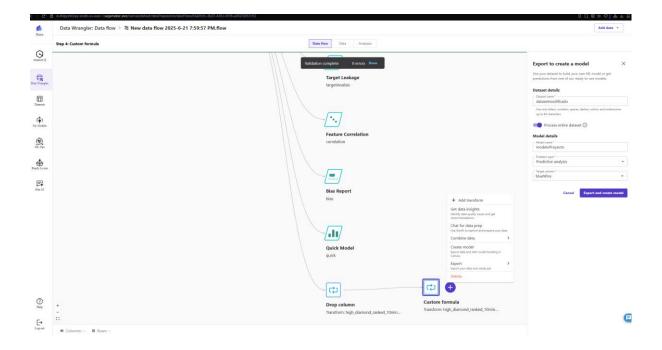


Y ahora seguimos con la creación de una columna adicional que aportara valor añadiendo información importante acerca de la visión.

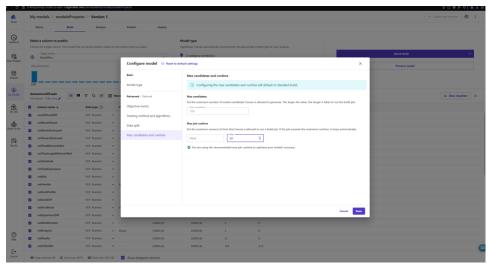


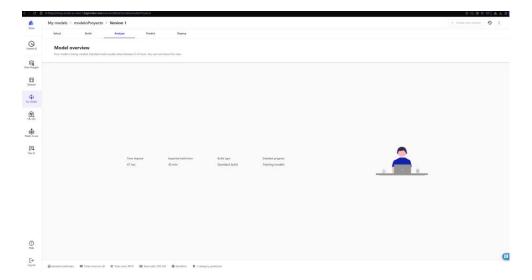
4. Entrenamiento del Modelo en AWS SageMaker.

Empezamos entrenando el modelo a raíz del dataset resultante de hacer la ingeniería de características.

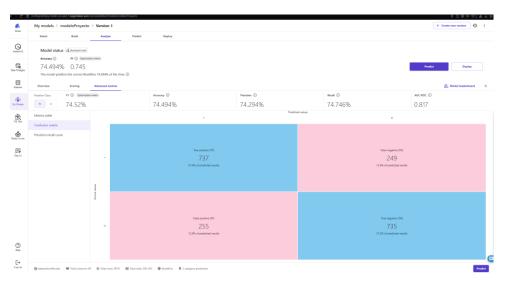


Cambiamos en la pestaña de max candidates and runtime a 30 min y se nos activa el botón de standard build .



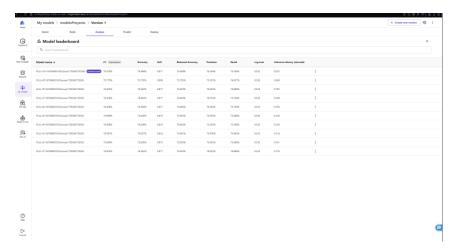


A esperar unos 30 minutos para que esté listo el entrenamiento.

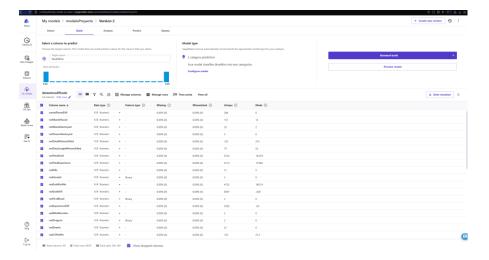


Vemos la matriz de confusión del modelo

Y aquí la lista de los distintos modelos generados.

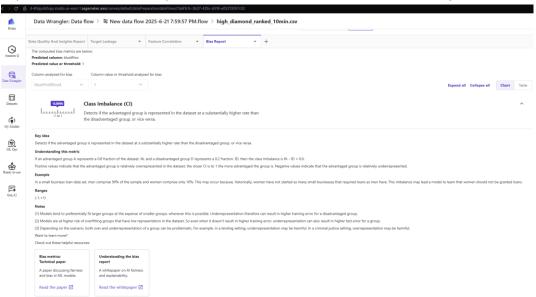


Una vez ya completo creamos una segunda versión del modelo.



### 5. Evaluación y Registro del Modelo

Aquí mostramos una captura de BIAS en sustitución a lo de Clarify.

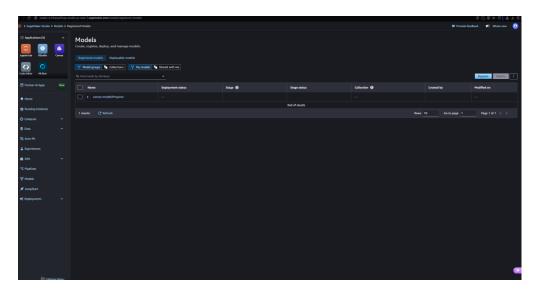


Y una vez ya tenemos las dos versiones disponibles registramos la mejor.

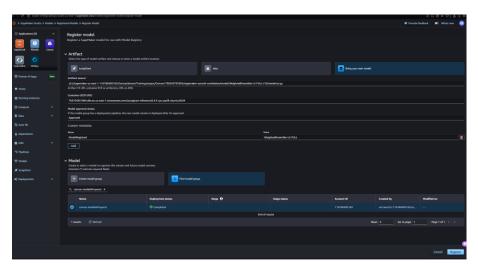


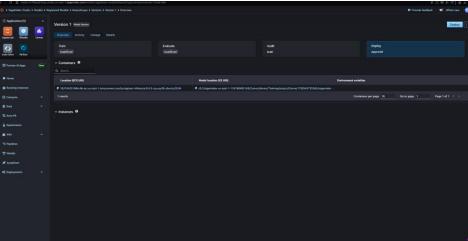
Ademas de hacer esto desde aquí, hemos utilizado la herramienta de SageMaker Model Registry para registrar versiones para hacer el registro del modelo.

Lo primero es ir a SageMaker Studio.



Una vez aquí hace falta rellenar los campos con sus valores de s3 correspondientes a tu modelo.

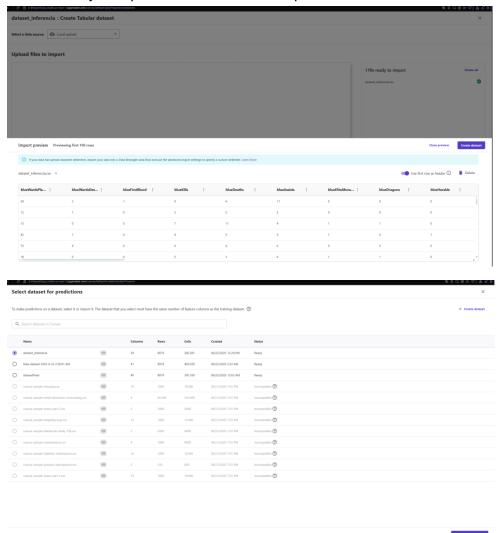




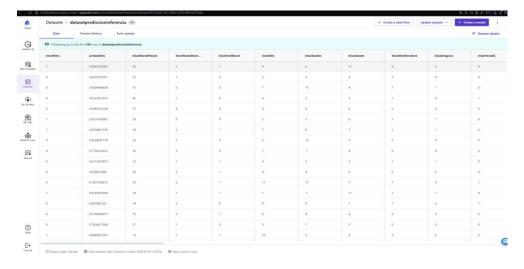
Registro finalizado.

6. Despliegue del Modelo en AWS SageMaker

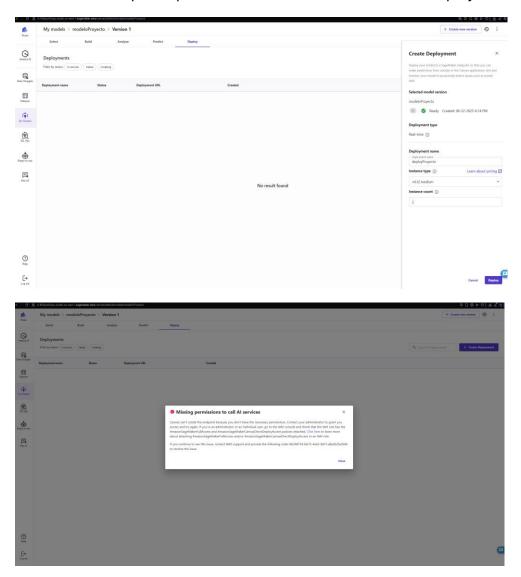
Vamos a realizar primero la parte de la inferencia. Añadimos el dataset inferencia sin la columna objetivo para realizar bien este apartado.



Y, por último, realizamos la inferencia y vemos el dataset resultado que hemos cargado en el apartado de datasets.

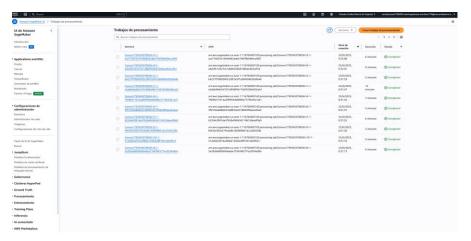


Y para la parte del deploy obtenemos un error ya que no podemos realizarlo aun así mostramos la captura que nos muestra cuando le damos al deploy.

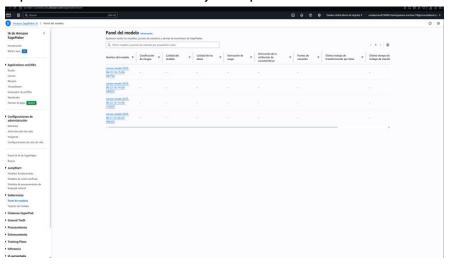


7. Implementar estrategias de monitorización del modelo en producción

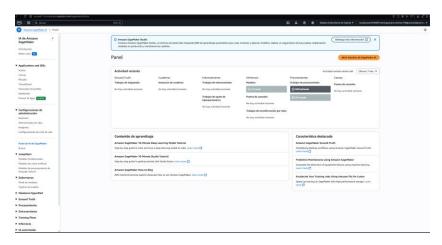
Vamos a empezar enseñando algunas capturas de la zona de SageMaker estudio para ver el modelo y sus distintas versiones etc.



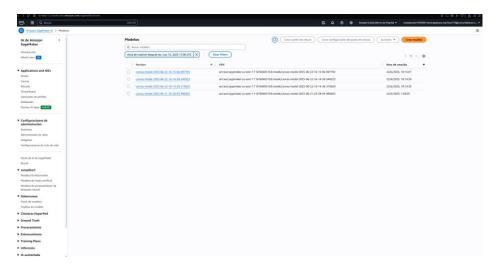
Aquí monitoreamos los trabajos de procesamiento de datos.



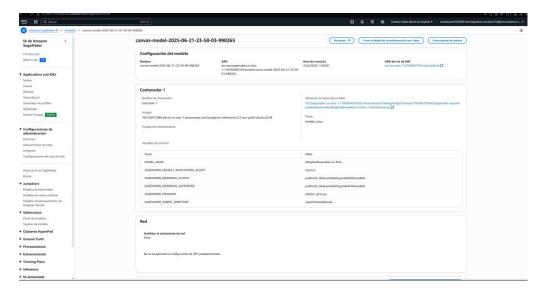
En este caso veríamos el panel donde se listan los modelos.



Este sería el panel de SageMakerla.



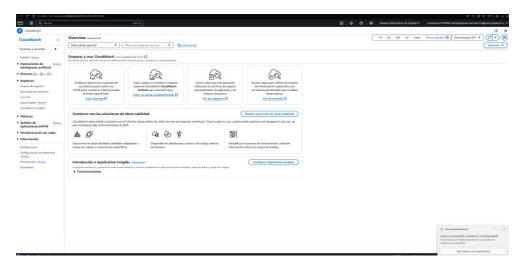
Aquí los modelos creados.



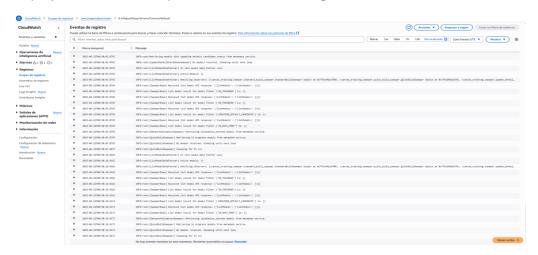
Y esta la vista de uno de los modelos del panel.

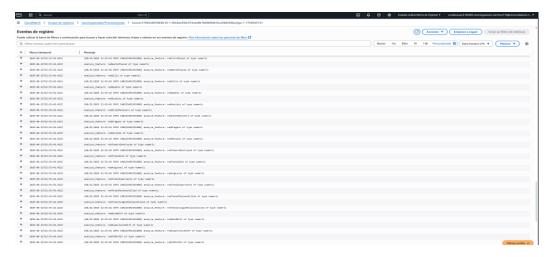
En cuanto a las métricas de CloudWatch adjuntaremos algunas capturas de pantalla.

Empezaremos entrando al menú de CloudWatch.



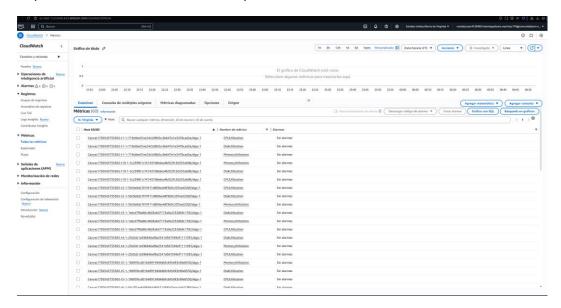
Aquí ya entramos a la parte de eventos de registro.





Aquí ya vemos algunos registros importantes como el análisis de características de columnas.

Y, por último, enseñamos una captura de las métricas de CloudWatch.



Conclusión de la entrega 4 del proyecto.

Tenemos un modelo con unos resultados bastante buenos que mejorarían a niveles insospechados si tuviéramos tanto más tiempo y recursos para hacerlo como por supuesto un dataset con columnas de más relevancia que las que tiene este mismo. Hoy, no son muchos los equipos que tienen analistas de datos con IA sino que simplemente usan analistas de graficas o datos de manera básica. Esta en crecimiento y cada día más equipos lo implementan, pero aún falta desarrollar más herramientas.