

#### **EXAMEN FINAL**

María Fernández Morín

Usuario de github: fernandezmaria

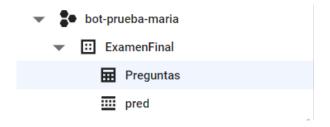
Usuario de gcp: maria@urigest.com

#### **ACLARACIONES:**

Nombre del proyecto del examen: bot-prueba-maria

En este proyecto hay dos conjuntos de datos diferentes en BigQuery, pero el correspondiente al examen es el conjunto que se llama ExamenFinal.

Todas las consultas correspondientes al examen se encuentran dentro del conjunto de datos ExamenFinal y las siguientes tablas:



En consultas de proyectos se encontrarán guardadas todas las utilizadas para el examen:





- 3. Leer y hacer EDA, usando DataStudio, responder:
- a Cuántas observaciones tiene el dataset (rows)? El dataset tiene 100000 observaciones.
- b Cuantas categorías tiene el atributo 'category'?

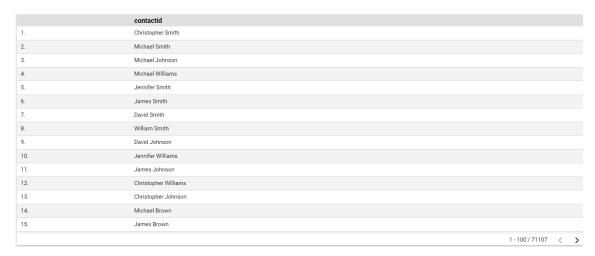
	category
1.	Performance
2.	Technical
3.	Authentication
4.	Billing

Gracias a DataStudio vemos que tiene 4 categorías.

## c Cuantas empleados diferentes hay en el dataset?

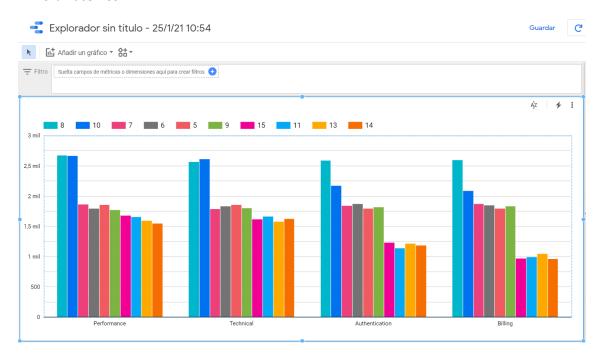






Como se puede ver en la esquina inferior derecha de ambas fotos (la query + datastudio), hay 71107 empleados diferentes.

## - Ahora hacemos EDA

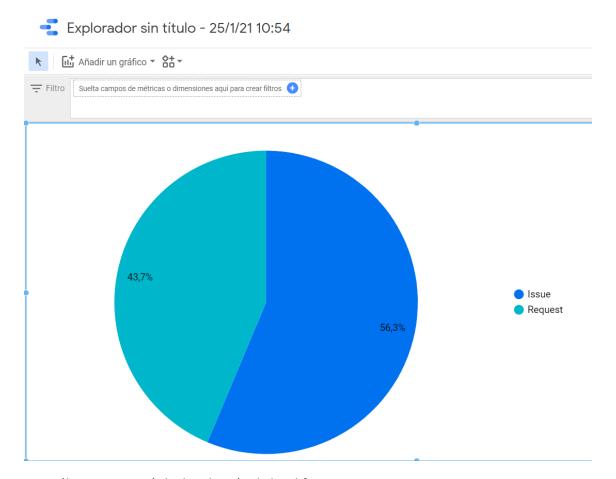


Vemos que este es el desglose de los diferentes niveles de seniority según category.

# Universidad Europea



En el gráfico superior podemos ver como se desglosan en categorías los diferentes niveles de experiencia. Podemos ver como la categoría Performance y Technical es superior en todos los niveles de experiencia.



Y por último, esta sería la distribución de los diferentes tipos.

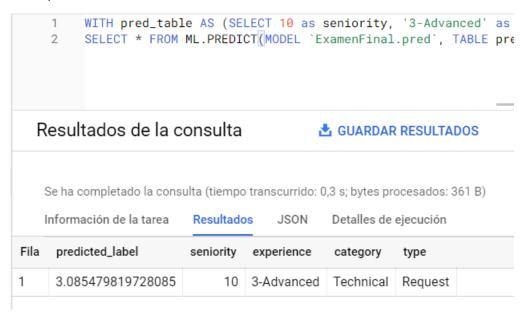


# 4. Realizar todo el proceso de entrenamiento, evaluación, predicción para los siguientes datos:

Todas las querys de entrenamiento, evaluación y predicción quedarán guardadas en BigQuery.

a Para un ticket: nivel-> 10 seniority, '3-Advanced' en experience, 'Technical' en category, 'Request' como type. CUANTO DIAS?

En la siguiente foto podemos ver que para esos datos, la predicción nos devuelve 3.085, lo que correspondería a 3 días.



b Para un ticket: nivel-> 5 seniority, '4-Trainer' en experience, 'Billing' en category, 'Issue' como type. CUANTO DIAS?

En este caso podemos ver como sigue resultando en 3 días, debido a que la predicción devuelve 3.2407.





#### c Cuánto tiempo tardo el cluster de bigquery en responder a la pregunta del punto 4a?

En el punto 4a, como se ve en la imagen del apartado, el tiempo transcurrido es de 0.3 segundos y los stages del clúster son los siguientes:



# d Cuántos megabytes uso el cluster de bigquery en responder a la pregunta del punto 4b?

Como podemos ver también en la captura adjuntada en el apartado 4b, los bytes procesados son 361, que corresponde a 0,000361 megabytes.

# e Escriba la Query que uso para responder el punto 3C, así como el tiempo que tardo y los megabytes usados ?

```
La query utilizada es: SELECT DISTINCT `contactid` FROM `bot-prueba-maria.ExamenFinal.Preguntas`
```

Y el tiempo y mb utilizados son:

a (tiempo transcurrido: 2,0 s; bytes procesados: 1,5 MB)

## 5. Deberá usar diagflow para construir el BOT, que debera llamarse (su nombre)

Se llama 'Maria'

#### 6. Haga deploy y pruebe el bot

Al crear el Bot lo enlazo a mi proyecto 'bot-prueba-maria' y añado el conjunto de datos creado para el examen: 'ExamenFinal' (como se muestra en la imagen) dentro de la query para poder hacer deploy.

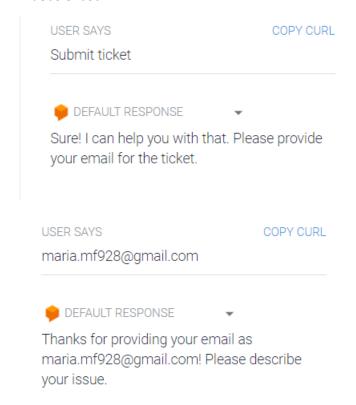
```
// The SQL Query to Run
const SQLQUERY = `WITH eval_table AS ( SELECT 5 as seniority, '3-Advanced'as experience,
    @category as category, 'Request' as type)
SELECT cast(predicted_label as INT64) as predicted_label
FROM ML.PREDICT(MODEL ExamenFinal.pred, TABLE eval_table)`;
```



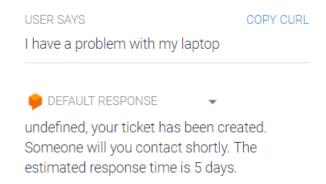
# El deploy funciona:

```
index.js package.json
    37
   38
         // The SQL Query to Run
    39 const SQLQUERY = `WITH eval_table AS ( SELECT 5 as seniority,'3-Advanced'as experience,
   @category as category, 'Request' as type)
41 SELECT cast(predicted_label as INT64) as predicted_label
   42 FROM ML.PREDICT(MODEL ExamenFinal.pred, TABLE eval_table);
   43
         const OPTIONS = {
   44
           query: SQLQUERY,
// Location must match that of the dataset(s) referenced in the query.
   45
   46
           location: "US",
   47
           params: {
   48
              category: ISSUE_CATEGORY
   49
  50
View execution logs in the Google Cloud Console
                                                     Last deployed on 01/25/2021 11:32
                                                                                                      DEPLOY
```

#### Pruebo el bot:







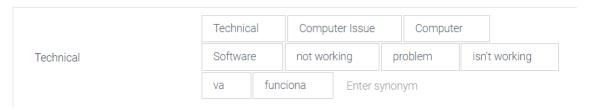
Funciona perfectamente y devuelve la predicción de la query que he introducido en el deploy.

## 7. Elegir y construir 3 (tres) intents, se deja al estudiante la elección de las mismas.

Para construir estos intents acudimos a "Intents" hasta llegar a "Submit Ticket – Issue Category" y en "add user expresión" añadimos lo que queremos escribir al bot. Pulsamos la palabra clave para añadirla como @category de manera que quede de la siguiente manera:

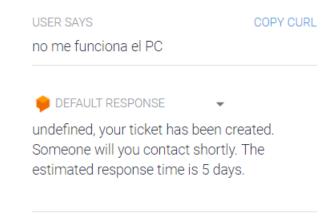


Ahora debemos registrar "funciona" en la entity @category.



Ahora "Funciona", como se puede ver, está dentro de la category Technical.

Probamos todo de nuevo y afortunadamente funciona. Adjunto prueba:

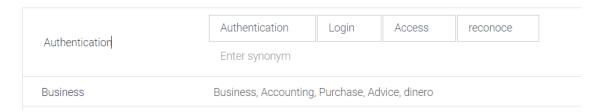


Hacemos lo mismo con las siguientes dos expresiones:

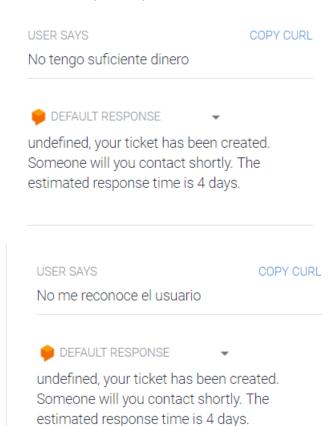




# Añado las palabras clave a las categorías:



# Y vamos a comprobar que funcionan:



#### ¡Funcionan!



# 8. RESPONDER : CUANTO TIEMPO TARDA UNA PREDICCION PARA UN EXPERTO NIVEL 7.( Estas respuestas debe obtenerlas del diálogo con el chat Bot )

```
// const SQLQUERY = `WITH eval_table AS ( SELECT 5 as seniority, '3-Advanced'as experience,
// @category as category, 'Request' as type)

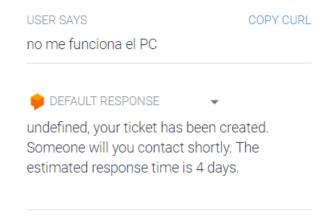
// SELECT cast(predicted_label as INT64) as predicted_label
// FROM ML.PREDICT(MODEL ExamenFinal.pred, TABLE eval_table)`;
//Query para la pregunta 8

const SQLQUERY = `WITH eval_table AS ( SELECT 7 as seniority, '3-Advanced'as experience,
@category as category, 'Request' as type)

SELECT cast(predicted_label as INT64) as predicted_label
FROM ML.PREDICT(MODEL ExamenFinal.pred, TABLE eval_table)`;
```

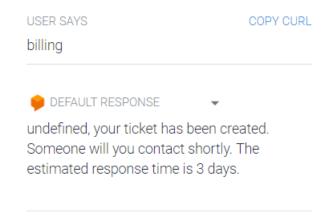
Como se puede ver, comento la query original e introduzco experto nivel 7. A continuación, hago el deploy.

Pruebo el bot con la expresión "No me funciona el PC" que anteriormente hemos visto y que tardaba 5 días.



Ahora, vemos que al incrementar el nivel de seniority, el tiempo de respuesta estimado es menor. Esto se debe a que hemos aumentado el nivel de experto, por tanto será más rápido.

En este caso obtengo 4 días porque he utilizado la categoría "Technical", pero si escribo otra categoría la predicción es diferente, debido a que para categoría diferente los tiempos estimados que se devuelvan cambiarán.



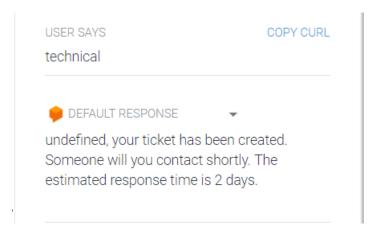
Para billing, por ejemplo el tiempo estimado es de 3 días. (Antes, era de 4 días)



9. RESPONDER: CUANTO TIEMPO TARDA UNA PREDICCION PARA UN EXPERTO NIVEL 13, y categoría TECHNICAL. (Estas respuestas debe obtenerlas del diálogo con el chat Bot)

```
//Query para la pregunta 9
const SQLQUERY = `WITH eval_table AS ( SELECT 13 as seniority,'3-Advanced'as experience,
@category as category, 'Request' as type)
SELECT cast(predicted_label as INT64) as predicted_label
FROM ML.PREDICT(MODEL ExamenFinal.pred, TABLE eval table)`;
```

Incrementamos el nivel a 13. Y ahora probamos cuánto tiempo tarda para la categoría technical:



El tiempo que tarda ahora para la categoría Technical es menor. Efectivamente comprobamos que al incrementar el nivel de seniority a 13 el tiempo disminuye enormemente. Hemos pasado de 5 días a 2 días.

**10.** Todo está guardado como he explicado al comienzo del documento.



# Añado al profesor como owner:



N