Caso práctico final módulo 5

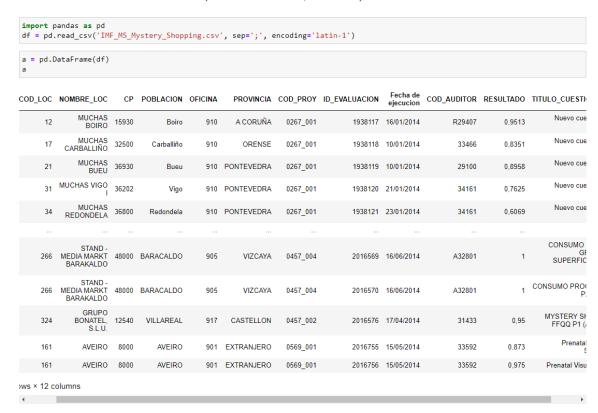
Se solicita:

- 1. Análisis de fuentes:
 - a. Descripción global de las fuentes
 - b. Descripción en detalle de cada campo
 - c. Tipo de campo, naturaleza, cardinalidad aproximada

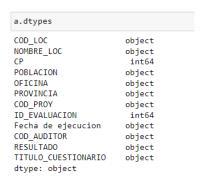
Los datos se obtienen de una fuente estática .csv, en la que se registran las encuestas realizadas y otros detalles relacionados con dichas encuestas.

La fuente principal donde se obtienen los datos es un archivo plano .csv, donde el delimitador es ";".

Para realizar el análisis de los campos de la fuente, utilizo Python:



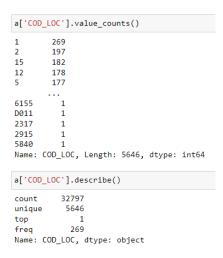
A pesar de lo que se observa en la imagen, Pandas (Python) reconoce la mayoría de las variables como cadena de texto, sólo reconoce a CP e ID_EVALUACION como números:



La base de datos está conformada por 32.797 filas y 12 variables, con las siguientes características:

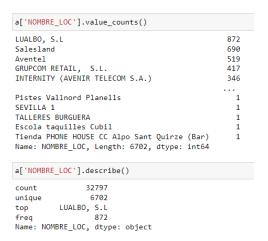
1. **COD_LOC**: código de localización del centro al que se le ha realizado la encuesta. Esta es una variable cualitativa y no responde a ningún orden, porque existen valores numéricos y alfanuméricos.

Como se puede observar, la cardinalidad de la variable es elevada porque existen 5.646 valores únicos, donde el valor que más se repite es "1" (269 veces).



2. NOMBRE_LOC: nombre de localización del centro al que se le ha realizado la encuesta.

Se trata de una variable cualitativa. Su cardinalidad es elevada, con 6.702 valores únicos, siendo el que más se repite "LUALBO, S.L.".



3. **CP**: código postal. Es una variable cualitativa. Existen 1.797 valores únicos, el que más se repite es el código postal "28000".

```
a['CP'].value_counts()
28000
          2321
8000
            908
43840
8820
            233
184
8028
            153
17834
33947
24411
29560 1
Name: CP, Length: 1797, dtype: int64
a['CP'].describe()
count
            32797
unique
top
freq
            1797
28000
            2321
Name: CP, dtype: int64
```

4. **POBLACION**: Es una variable cualitativa y con alta cardinalidad. Existen 2.045 valores únicos y el que más que repite es "MADRID".

```
a['POBLACION'].value_counts()
MADRID
                     1725
BARCELONA
                     1288
                     1013
Madrid
TE SIN FEE
                      782
                      745
Barcelona
Massalfasar
                        1
Funchal
PRIEGO
Viana Do Castelo
Name: POBLACION, Length: 2045, dtype: int64
a['POBLACION'].describe()
count
           32716
unique
            2045
top
freq
          MADRID
            1725
Name: POBLACION, dtype: object
```

5. OFICINA: oficina desde la cual se realizó la encuesta. Es una variable cualitativa y su cardinalidad es baja.

Está conformada por 13 valores únicos. El que más se repite es la oficina "911".

```
a['OFICINA'].value_counts()
911
       9221
901
       7915
915
       4469
917
       2392
922
       2171
910
       1970
905
       1554
908
       1314
919
        710
921
        640
SGS
        297
999
         91
959
         53
Name: OFICINA, dtype: int64
a['OFICINA'].describe()
count
          32797
unique
             13
top
            911
           9221
frea
Name: OFICINA, dtype: object
```

6. **PROVINCIA:** provincia en la que se realiza la encuesta

a['PROVINCIA'].value_cou	ints()
MADRID	6663
BARCELONA	5438
VALENCIA	1879
ALICANTE	1319
SEVILLA	988
ASTURIAS	941
A CORUÑA	928
TARRAGONA	874
MALAGA	859
MURCIA	793 716
PALMAS, LAS SANTA CRUZ DE TENERIFE	648
CADIZ	624
PONTEVEDRA	607
VIZCAYA	603
GIRONA	596
BALEARES	550
LLEIDA	487
ZARAGOZA	467
CORDOBA	431
GRANADA	397
CASTELLON	362
EXTRANJERO	358
GUIPUZCOA	353
ALMERIA	317
BADAJOZ	311
NAVARRA	309
VALLADOLID	308
JAEN	298
LEON	280
CANTABRIA	270
CIUDAD REAL	251
HUELVA	238
ALBACETE	233
TOLEDO	230
ORENSE	221
LUGO	211 171
SALAMANCA ALAVA	162
CACERES	140
BURGOS	128
RIOJA, LA	128
HUESCA	101
SEGOVIA	92
AVILA	85
CUENCA	80
PALENCIA	77
GUADALAJARA	70
ZAMORA	70
TERUEL	46
SORIA	33
MELILLA	31
CEUTA	25
Name: PROVINCIA, dtype:	int64
a['PROVINCIA'].describe()
count 32797	
unique 53	
top MADRID	
freq 6663	

Es una variable categórica y cardinalidad es relativamente baja. Existen 53 valores únicos y el que más se repite es "MADRID" (6.663 veces).

7. COD_PROY: código de proyecto, debido a que las encuestas responderán a las características descritas en cada proyecto.

La variable COD_PROY es cualitativa y con cardinalidad elevada. Existen 223 proyectos, siendo el "0457_003" el que más se repite.

```
a['COD_PROY'].value_counts()
0457_003
              9633
0457_002
              2158
0457_004
              1414
0010 001
              1269
0111 001
               911
474 001
PHARMA MAR
ZOUK
0107_003
Name: COD_PROY, Length: 223, dtype: int64
a['COD_PROY'].describe()
             32797
count
unique
               223
top
          0457 003
freq
              9633
Name: COD_PROY, dtype: object
```

8. ID_EVALUACION: identificación de cada encuesta.

Se trata de una variable cualitativa, por tanto, se realiza un cambio de tipo de variable, transformándola de valor numérico a cadena, ya que no tiene sentido realizar operaciones matemáticas sobre esta variable. Este cambio de tipo de variable sólo afecta al DataFrame utilizado para el análisis inicial de las variables, y no a su transformación posterior con Pentaho.

Esta es la variable con más cardinalidad, habiendo 32.737 valores únicos, igual que el número de filas.

9. Fecha_de_ejecucion: Fecha de ejecución/realización de la encuesta

Fecha_de_ejecucion es una variable cualitativa, con cardinalidad elevada. Tiene 188 valores únicos y el valor que más se repite es 25/02/2014. La fecha más antigua es 05/03/1995 y la más reciente es 12/12/2014.

```
a['Fecha de ejecucion'].value_counts()
25/02/2014
19/02/2014
               519
21/02/2014
20/02/2014
               501
               497
23/04/2014
28/06/2014
                 1
18/06/2014
23/01/2013
30/06/2014
Name: Fecha de ejecucion, Length: 188, dtype: int64
a['Fecha de ejecucion'].describe()
                32796
count
unique
                  188
top
           25/02/2014
freq
                  520
Name: Fecha de ejecucion, dtype: object
a['Fecha de ejecucion'] = pd.to_datetime(a['Fecha de ejecucion'])
a['Fecha de ejecucion'].agg(['min', 'max'])
min 1995-03-05
      2014-12-12
max
Name: Fecha de ejecucion, dtype: datetime64[ns]
```

10. COD_AUDITOR: código del auditor que realizó la encuesta.

Es una variable cualitativa, con 1.169 valores únicos. El código de auditor que más se repite es "citi lop".

```
a['COD_AUDITOR'].value_counts()
citi_lop
            782
A32809
            412
R29502
            410
a02401
            380
33837
33974
32120
34288
34200
Name: COD_AUDITOR, Length: 1169, dtype: int64
a['COD_AUDITOR'].describe()
             32797
uniaue
              1169
          citi_lop
top
               782
Name: COD_AUDITOR, dtype: object
```

11. RESULTADO: resultado de la encuesta.

Es una variable cuantitativa, con valores entre [0, 1]. La media de valores es 0,797175. Su cardinalidad es elevada.

```
a['RESULTADO'].describe()
         32797.000000
count
             0.797175
mean
             0.275862
std
             0.000000
25%
             0.765300
50%
             0.900000
75%
             0.970000
             1.000000
max
Name: RESULTADO, dtype: float64
a['RESULTADO'].value_counts()
1.0000
          6174
0.0000
          1743
0.0100
           817
0.9500
           795
0.9667
           627
0.7426
0.7391
0.7607
0.5502
0.5436
Name: RESULTADO, Length: 4205, dtype: int64
```

12. TITULO_CUESTIONARIO: esta es una variable cualitativa y su cardinalidad es elevada.

TITULO_CUESTIONARIO está formada por 439 valores únicos. El valor que más se repite es: "MYSTERY SHOPPER ESPECIALISTA P6 (FEB 14)"

```
a['TITULO_CUESTIONARIO'].describe()
                                              32797
count
unique
                                                439
          MYSTERY SHOPPER ESPECIALISTA P6 (FEB_14)
                                                979
Name: TITULO CUESTIONARIO, dtype: object
a['TITULO_CUESTIONARIO'].value_counts()
MYSTERY SHOPPER ESPECIALISTA P6 (FEB_14)
                                                 979
MYSTERY SHOPPER ESPECIALISTA P1 (ABR_14)
                                                 936
MYSTERY SHOPPER ESPECIALISTA P5 (ENE_14)
                                                 859
Areas Compra Programada Abril 2012
                                                 847
RESUMEN ESPECIALISTAS PEC - P6 (13.14)
                                                 843
Cuestionario MS Perfumerías Gilgo Junio 2014
CONTACTO WEB - FACEBOOK
TTPP NUEVA IMAGEN - P6 (13.14)
Rolex
LIAOLIAO AUDITORTAS (FFB 14)
Name: TITULO_CUESTIONARIO, Length: 439, dtype: int64
```

Es importante conocer la existencia de valores nulos para que no limiten el análisis de los datos. Al diseñar el Data Warehouse, durante el proceso ETL se puede notificar a la empresa la existencia de celdas de información vacía, y como en este caso no han especificado qué quieren hacer con datos, se les puede notificar para que conozcan de su existencia.

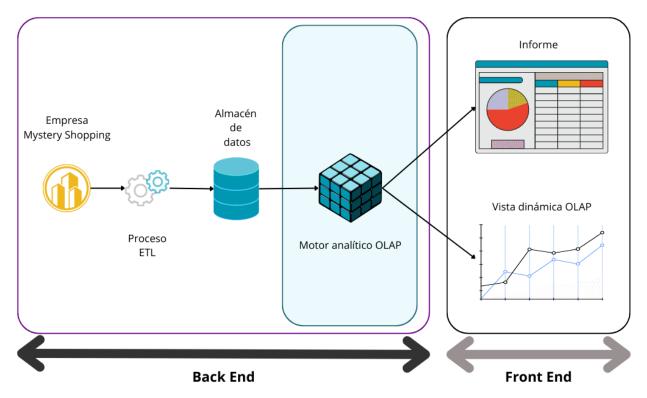
El conjunto de datos presenta 82 valores nulos, en su mayoría presentes en la variable **POBLACIÓN** (81) y un solo valor nulo en la variable **Fecha de ejecución.**

a.isnull().sum()	
COD_LOC	0
NOMBRE_LOC	0
CP	0
POBLACION	81
OFICINA	0
PROVINCIA	0
COD_PROY	0
ID_EVALUACION	0
Fecha de ejecucion	1
COD_AUDITOR	0
RESULTADO	0
TITULO_CUESTIONARIO	0
dtype: int64	

2. Análisis funcional y diagrama de arquitectura de flujo de datos

El objetivo fundamental de la compañía Mystery Shopping es poder realizar un seguimiento y analizar la información obtenida de las encuestas que ellos realizan en los centros de sus clientes.

El diagrama de arquitectura de flujo de datos es el siguiente:



Back-End:

- <u>Fuente de datos</u>: El conjunto de datos se obtiene de fuentes internas, porque es la empresa Mystery Shopping quien realiza las encuestas en los centros de sus clientes, por tanto, considero que la misma empresa almacena la información.
- <u>Proceso ETL:</u> Incluye la extracción de los datos, su transformación y carga en el Data Warehouse.
 - Aquí se procede a optimizar el estado de los datos, realizando (por ejemplo) un filtrado de datos nulos.

- <u>Data Warehouse:</u> Aquí se guardan los datos, una vez aplicado el proceso ETL, para que estén disponibles para responder las preguntas que los usuarios (departamento antifraude de Mystery Shopping) tengan sobre su negocio.
- Motor OLAP: El motor analítico OLAP se utiliza para el análisis y consultas de los datos.

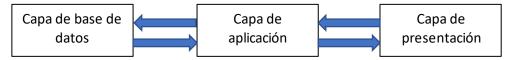
Front-End:

La empresa no especifica qué quiere hacer con los datos, así que propongo que puedan obtener un informe sobre los datos suministrados, en caso de que quieran tener un informe automatizado al nivel de detalle que ellos quieran.

Además, de una vista dinámica OLAP para que puedan realizar análisis de datos según su conveniencia.

3. ¿Qué arquitectura de referencia usaría? Justifique la respuesta

Se realizará una arquitectura de inteligencia de negocio de tres pasos porque, además de ser el sistema de inteligencia de negocio estándar tradicional, creo conveniente que cumpla con los requisitos de la empresa de acceso a la información, porque no especifica que necesite acceder a datos actuales, sino que son datos históricos.



Si cambian sus necesidades relacionadas con el acceso y tratamiento de la información, se valorará la implementación de otro sistema de inteligencia de negocio.

4. ¿Qué tecnología OLAP usaría? Justifique la respuesta

La tecnología a utilizar sería ROLAP, porque es un sistema eficaz en las consultas con alto nivel de detalle, su rendimiento es mayor con grandes volúmenes de datos, no necesita copia de datos por lo que necesita menos espacio en disco si se compara con el sistema MOLAP.

Es adecuado en los casos donde el usuario final necesite o quiera realizar consultas ad-hoc de cualquier atributo, siendo más limitado en el caso de MOLAP porque este último realiza precálculos y los guarda, siendo poco flexible para crear nuevos.

5. Si se utiliza ROLAP, ¿Cuál de estos dos modelos se ajustaría mejor: el modelo en estrella o el de copo de nieve?

Modelo en estrella porque, la búsqueda de información es más sencilla a pesar de que las tablas de dimensiones sean más grandes. Además, en este caso no existen tantas variables como para tener que usar el esquema de copo de nieve, con la consiguiente relación entre tablas de dimensiones, tener que realizar joins para relacionar las tablas de dimensiones y que la consulta tarde más en ejecutarse.

6. Si se utiliza ROLAP, hay que identificar y justificar si existe algún proceso de desnormalización de información que se deba realizar

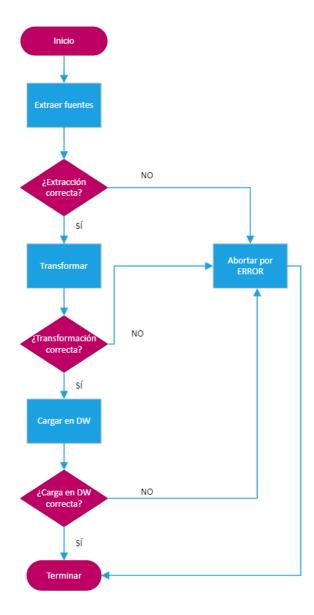
En principio, considero que no es necesario ningún proceso de desnormalización, porque existe redundancia de datos en algunas variables, por ejemplo, en localización y en el ID que identifica cada entrada.

A parte de la redundancia de datos, se pueden observar valores vacíos, lo que se puede dar al desnormalizar los datos.

Al usarse el modelo de estrella, se necesitan normalizar las distintas tablas de dimensiones, asignándoles una clave primaria y un ID.

7. Si se utiliza ROLAP, se debe incluir un diseño conceptual a modo explicativo junto con un diagrama

En el diseño conceptual que se muestra a continuación, explico cómo se van a procesar los datos suministrados.



8. Si se utiliza ROLAP, se debe incluir un diseño modelo lógico

Dimensiones:

- 1. Localización
- 2. Proyecto
- 3. Auditor
- 4. Tiempo

Hechos:

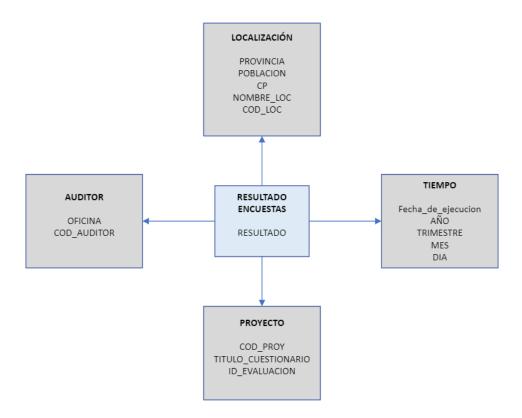
1. Resultado encuestas

Métricas directas:

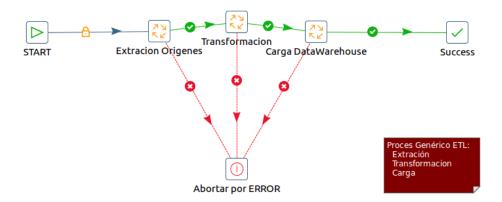
- 1. Resultado → Función de agregación: Promedio
- 2. Resultado → Función de agregación: Valor mínimo
- 3. Resultado → Función de agregación: Valor máximo
- 4. Resultado → Función de agregación: Número de cuestionarios

Jerarquías y niveles de jerarquía:

- 1. Localización:
 - 1.1. Provincia
 - 1.2. Población
 - 1.3. CP
 - 1.4. Nombre localización
 - 1.5. Código localización
- 2. Proyecto:
 - 2.1. Código proyecto
 - 2.2. Título cuestionario
 - 2.3. ID evaluación
- 3. Auditor:
 - 3.1. Oficina
 - 3.2. Código auditor
- 4. Tiempo:
 - 4.1. Fecha de ejecución
 - 4.2. Año
 - 4.3. Trimestre
 - 4.4. Mes
 - 4.5. Día
- 9. Si se utiliza ROLAP, se debe incluir un diseño modelo físico



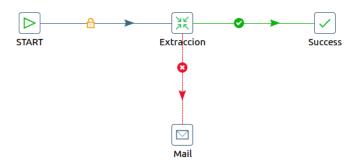
10. Realizar la implementación del proceso ETL para generar y poblar el modelo multidimensional diseñado en los apartados anteriores. Para ellos, se partirá del JOB/Trabajo global "Global_IMF.kjb". Para la creación del DM/DW, hay que usar la base de datos MySQL de la máquina virtual master_imf.



El job "Global_IMF", además de los steps de inicio, fin y abortar la ejecución del job, incluye tres steps: Extracción Orígenes, Transformación, y Carga DataWarehouse. Estos steps enlazan con su respectivo job que se detallará a continuación.

1. Extracción:

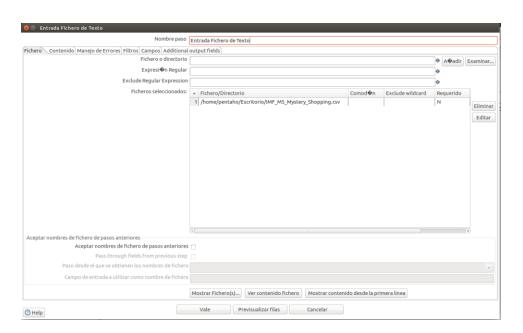
Dentro del job "Extracción Orígenes", se encuentra la siguiente secuencia de steps:



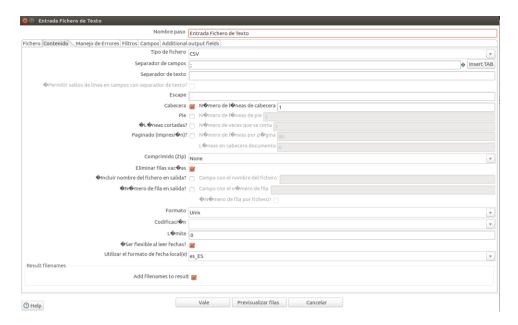
Dentro del step "Extracción" del job "Extracción Orígenes" se encuentra la siguiente transformación:



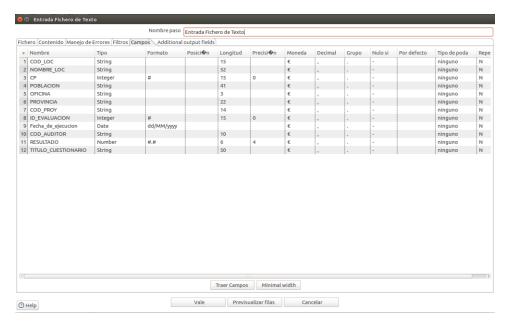
1.1. El primer paso es la **entrada del fichero de texto**, se cambia el nombre del paso, se selecciona el archivo .csv con el botón **Examinar** y posteriormente se pulsa en **Añadir**.



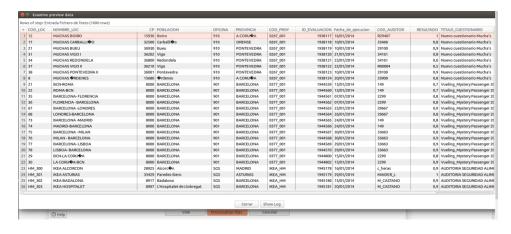
En la pestaña Contenido, se escoge el **Formato** Unix, se vuelve a la pestaña **Fichero** y se pulsa sobre **Mostrar contenido desde la primera línea** para visualizar el contenido del archivo. Aquí se puede observar si hay cabecera, el separador de campos y el separador de textos. Una vez observado, se coloca en el separador de campos ";".



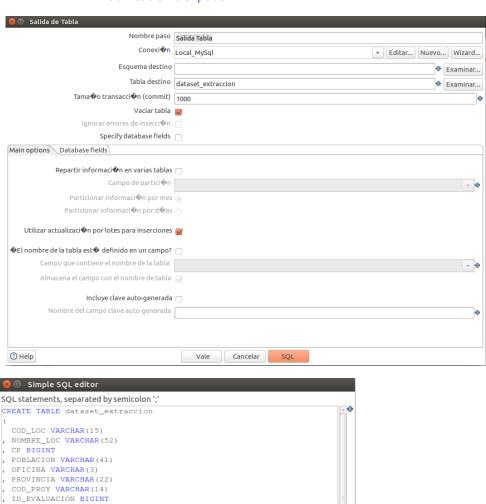
En la pestaña **Campo** se pulsa sobre **Traer campos**, dando como resultado 12 variables con sus características.



Por último, se clica sobre **Previsualizar filas** para saber si los datos se leen correctamente:



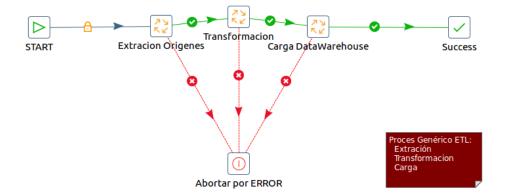
1.2. Se crea el paso salida de tabla y se utiliza la conexión Local_mySql predeterminada en la máquina virtual master_imf para almacenar la base de datos obtenida en el primer paso del ETL. Se comprueba que la conexión a la base de datos es correcta, se habilita la opción vaciar tabla y se clica en SQL para crear la tabla de destino; se clica en Execute para ejecutar la instrucción y por último en Vale para terminar la modificación del paso.



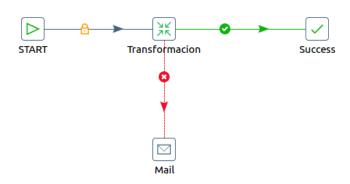


2. <u>Transformación:</u>

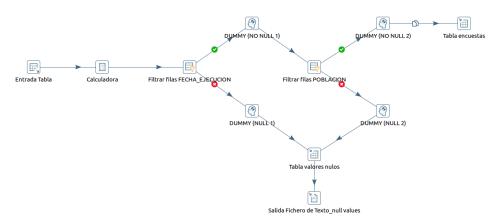
Volviendo al Job principal, se observa que el siguiente step es "Transformación":



Job del step "Transformación":

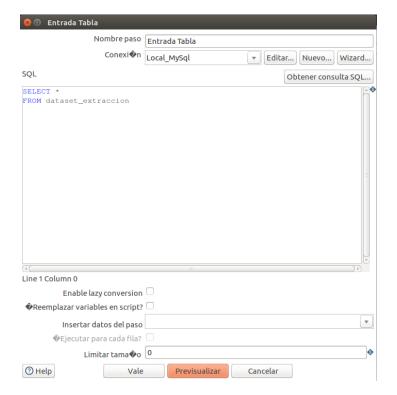


Transformación del step "Transformación":



2.1. Dentro de la transformación, lo primero que se crea es el paso **Entrada Tabla** con el fin de recuperar la tabla del job "Extracción".

Se escoge la conexión donde está guardada la base de datos y se comprueba que dicha conexión sea correcta. Clicando sobre **Obtener consulta SQL** para seleccionar la base de datos (también se puede escribir a mano la búsqueda).



Se previsualiza para ver si los datos son correctos y finalmente se clica en **Vale** para dar por terminada la modificación de este paso.

2.2. Con el step **Calculadora** se divide la variable "Fecha_de_ejecucion" en otras variables nuevas: AÑO, TRIMESTRE, MES y DÍA; escogiendo el cálculo necesario y la variable sobre la que se realiza el cálculo. Con este step no se pierde la variable inicial "Fecha_de_ejecucion".



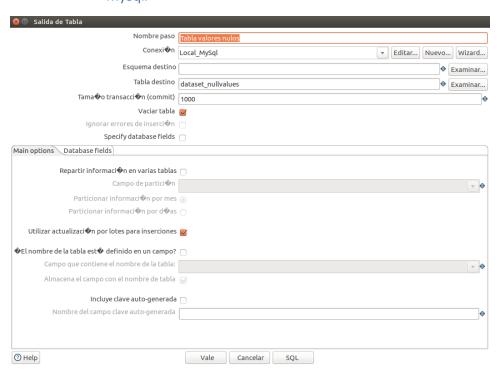
2.3. Lo siguiente es filtrar las filas sin valores, primero escojo la variable **FECHA_EJECUCION** enviando las filas a una u otra dummy dependiendo de si tiene valores nulos o no.



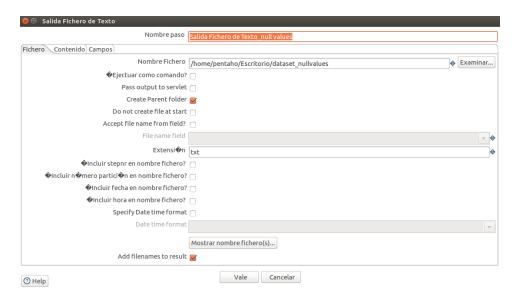
2.4. A partir del paso **DUMMY (NO NULL 1)** se hace el filtrado de la variable **POBLACION.**



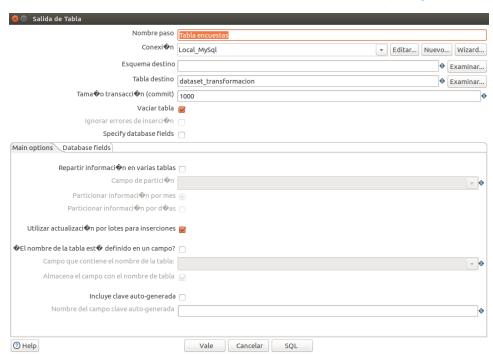
2.5. Los steps **DUMMY (NULL 1)** y **DUMMY (NULL 2)** incluyen las filas con valores nulos. Estas filas se envían al paso **Tabla valores nulos**, guardando los datos en la conexión MySql.



Posteriormente, se guarda en un archivo .txt



2.6. Las filas sin valores nulos (DUMMY (NO NULL 2)) se guardan en otra tabla:



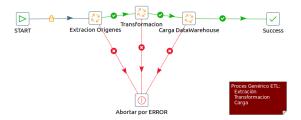
Igual que con las tablas anteriores, se verifica que la conexión con MySQL sea correcta y se clica en la opción **vaciar tabla** y en el botón **SQL.**

El resultado del step "Transformación" del job principal es una tabla plana con los datos "limpios", es decir, sin valores nulos y con la fecha fragmentada para poder realizar análisis en base a mes, día, año y trimestre.

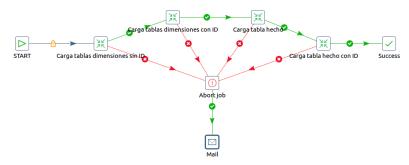
También se obtiene un archivo .txt con las filas que incluyen valores nulos para que la empresa decida qué hacer con ellos: completar la información o desecharlo.

3. Carga:

Recordando el job principal, el siguiente step corresponde a "Carga DataWarehouse":

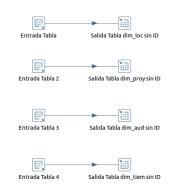


Dentro del step "Carga DataWarehouse" está el job que se detalla a continuación:

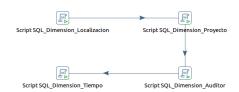


A su vez, este job se divide en cuatro steps principales:

• Carga tablas dimensiones sin ID



• Carga tablas dimensiones con ID



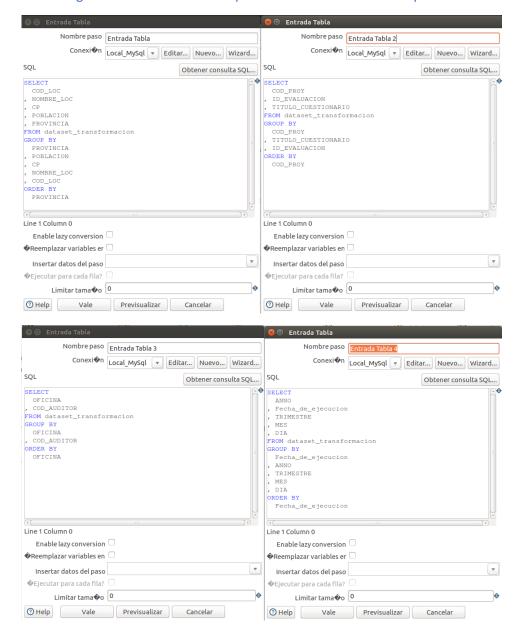
Carga tabla hecho



• Carga tabla hecho con ID



3.1. Carga tabla dimensiones sin ID: se utiliza el step "Entrada tabla" cuatro veces para elegir las variables de la tabla plana en función de su correspondiente dimensión:

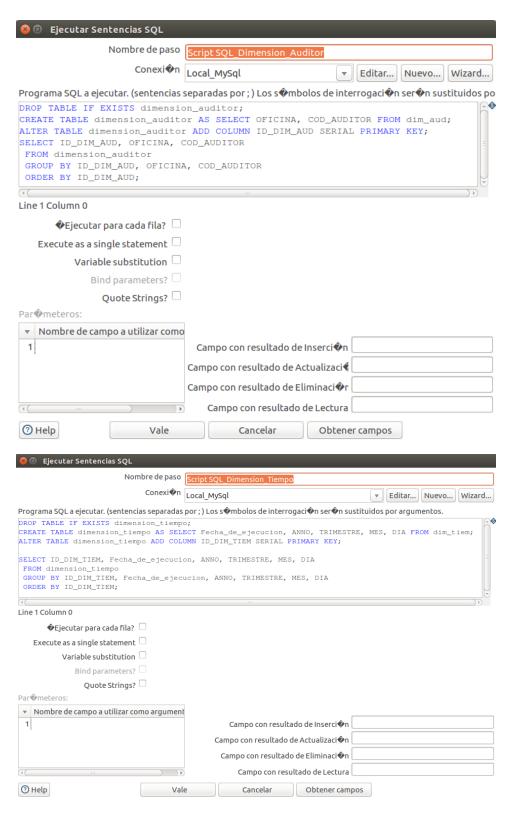


Después de la entrada de las tablas se procede a usar el step "salida tabla". Las tablas se almacenan sin clave primaria, siendo necesario ejecutar un script sobre cada tabla para colocar esa clave primaria y poder conectar las tablas de dimensiones con la tabla de hechos.

3.2. Carga tablas dimensiones con ID: En este step se ejecuta una secuencia de steps del tipo "Ejecutar sentencias SQL", donde se ejecuta un script para cada tabla de dimensión especificando:

- Si la tabla definitiva de la dimensión existe, se debe borrar, así evitamos la duplicidad de datos al ejecutar el job del proceso ETL.
- Crear la tabla de dimensión correspondiente, tomando las variables de cada tabla de dimensión, creada en el punto 3.1.
- Crear una llave primaria para la tabla de dimensión creada.

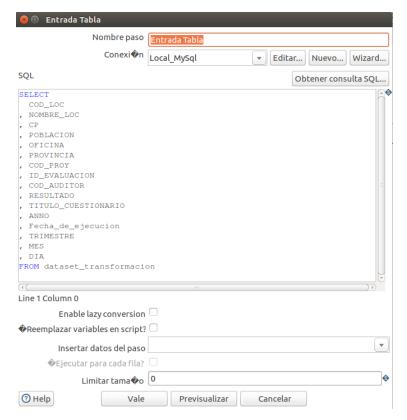
🔞 🗉 Ejecutar Sentencias SQL						
Nom	ore de paso	Script SQ	L_Dimension_Localizac	on		
	Conexi � n	Local_My	Sql		~	Editar Nuevo Wizard
Programa SQL a ejecutar. (sentencias s			🏿 mbolos de interrogaci	🏟n ser🏟n sustituid	os por a	rgumentos.
DROP TABLE IF EXISTS dimensic CREATE TABLE dimension_localiz ALITER TABLE dimension_localiz SELECT ID_DIM_LOC, PROVINCIA, FROM dimension_localizacion GROUP BY ID_DIM_LOC, PROVINC ORDER BY ID_DIM_LOC;	zacion AS acion ADE POBLACIO	S SELECT COLUMN ON, CP, N	ID_DIM_LOC SERIAL NOMBRE_LOC, COD_LO	PRIMARY KEY;	_LOC,	COD_LOC FROM dim_loc;
Line 1 Column 0			m .) b
© Ejecutar para cada fila? □						
Execute as a single statement						
Variable substitution						
Bind parameters?						
Quote Strings?						
Par�meteros:						
Nombre de campo a utilizar como	argumento		Campo con resulta			
			Campo con resultado d			
			Campo con resultado			
(1)			Campo con resu	ltado de Lectura 🔃		
1 Help	Va	ale	Cancelar	Obtener campos		
🗵 📵 Ejecutar Sentencias SQL						
	re de paso	Delibe 26	L_Dimension_Proyecto	D		
	Conexi � n	Local_My	rsql		₩	Editar Nuevo Wizard
Programa SQL a ejecutar. (sentencias			s�mbolos de interrog	aci�n ser�n susti	tuidos p	oor argumentos.
DROP TABLE IF EXISTS dimension CREATE TABLE dimension_proyec ALTER TABLE dimension_proyec SELECT ID_DIM_PROY, COD_PROY	cto AS Si	ELECT CO	_DIM_PROY SERIAL	PRIMARY KEY;	_EVALU	ACION FROM dim_proy;
FROM dimension_proyecto GROUP BY ID_DIM_PROY, COD_F ORDER BY ID_DIM_PROY;	ROY, TIT	ULO_CUES	TIONARIO, ID_EVAL	UACION		
Line 1 Column 0						
Ellie i cottaniii o						
Ejecutar para cada fila?)					
� Ejecutar para cada fila? □						
)					
∲ Ejecutar para cada fila? ☐ Execute as a single statement ☐						
Ejecutar para cada fila?Execute as a single statementVariable substitution						
◆Ejecutar para cada fila? Execute as a single statement Variable substitution Bind parameters?						
◆Ejecutar para cada fila? Execute as a single statement Variable substitution Bind parameters? Quote Strings?						
◆Ejecutar para cada fila? Execute as a single statement Variable substitution Bind parameters? Quote Strings? Par ◆meteros:			Campo con resulta	do de Inserci ∳ n		
Execute as a single statement Variable substitution Bind parameters? Quote Strings? Par meteros: Nombre de campo a utilizar com			Campo con resulta Campo con resultado d			
Execute as a single statement Variable substitution Bind parameters? Quote Strings? Par meteros: Nombre de campo a utilizar com			•	e Actualizaci�n		
Execute as a single statement Variable substitution Bind parameters? Quote Strings? Par meteros: Nombre de campo a utilizar com			Campo con resultado d	e Actualizaci�n		



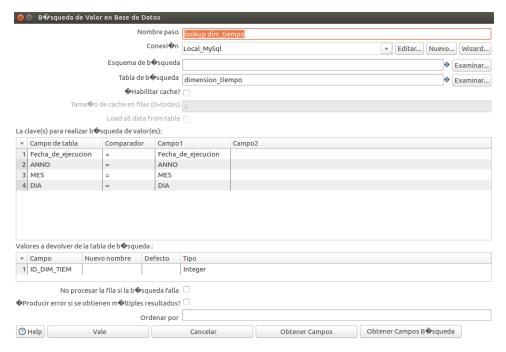
3.3. Carga tabla hecho: aquí se procede a crear la tabla de hechos sin ID. En resumen, se da de entrada a la tabla plana de datos "limpios" para compararlo con las tablas de dimensiones, buscando las variables que corresponden tanto en la tabla de dimensión como en la tabla plana y dando como resultado el ID de la tabla de dimensión; esto se hará con todas las tablas de dimensiones.

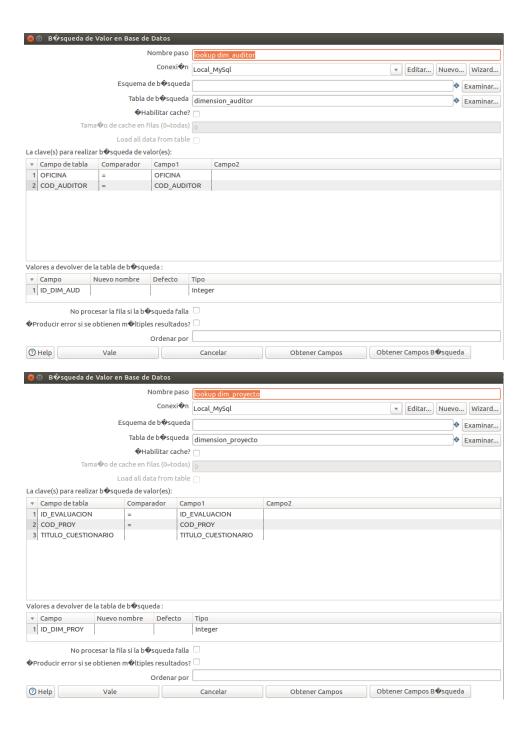
El objetivo de esta secuencia de steps es establecer una relación entre los ID de las tablas de dimensiones para obtener una única tabla donde aparezca dicha relación.

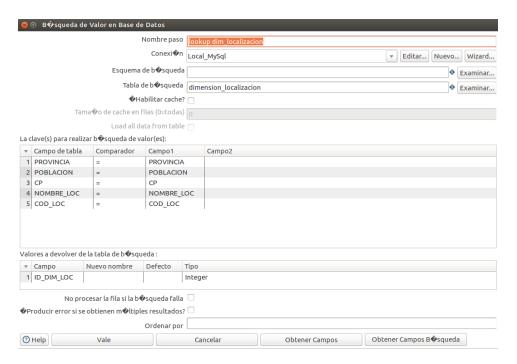
El primer paso es traer la tabla plana de datos "limpios".



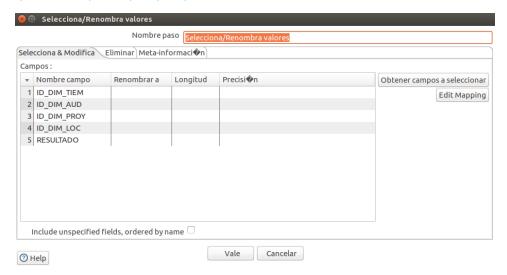
Lo siguiente es insertar el paso **"Búsqueda de valor en Base de Datos"**, será así con cada dimensión, conectando con Local_MySql, insertando las variables que coinciden en la tabla de dimensiones y en la tabla plana, y devolviendo la variable ID correspondiente a cada tabla de dimensión.



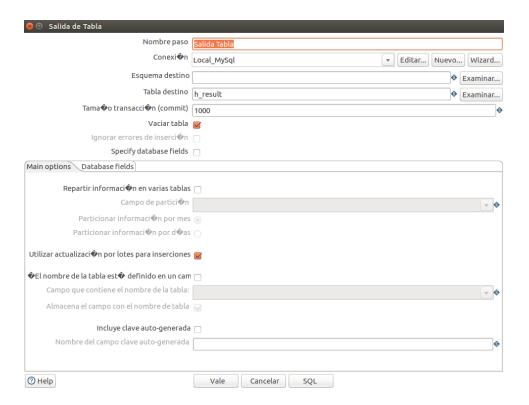




Después de realizar la búsqueda, se utiliza el step "selecciona/renombra valores" para seleccionar las variables ID de las dimensiones, porque en caso de no usar este step, la tabla de salida sería igual que la tabla plana, y lo que queremos es la tabla de hechos con los ID de las dimensiones.



Por último, se selecciona el step "salida tabla" para almacenar la tabla resultante, se escoge la conexión, la tabla destino, seleccionar variar tabla para que no se añadan datos repetidos, se clica en SQL para ejecutar la sentencia que permita crear la tabla con los ID de las dimensiones y la variable "RESULTADO", y se clica en Vale.



- 3.4. Carga tabla hecho con ID: en esta transformación hay un único step "Ejecutar Sentencia SQL", especificando:
 - Eliminar la tabla de hechos si ya está creada, para evitar duplicidad de datos.
 - Crear la tabla de hechos, seleccionando la tabla resultante en el punto 3.4.
 - Crear una llave primaria en la tabla de hechos.

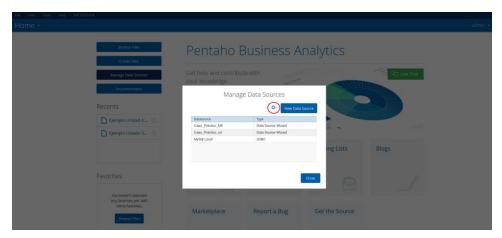


El resultado del step "Carga" del job principal es crear las tablas de dimensiones y la tabla de hechos. A pesar de que se han realizado modificaciones de tablas (al crear llaves primarias), es un proceso que, según mi entender, sería más apropiado realizarlo de esta manera.

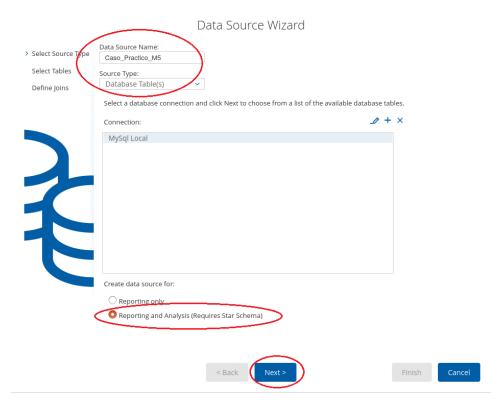
- 11. Implementación del modelo multidimensional diseñado mediante los puntos anteriores. Se debe realizar con la herramienta wizard facilitada y mostrada en videos anteriores.
- 1) Se accede a la PUC de Pentaho. Una vez dentro, para crear el modelo multidimensional hay que buscar la fuente de datos, para ello, hay que acceder a **Manage Data Sources.**



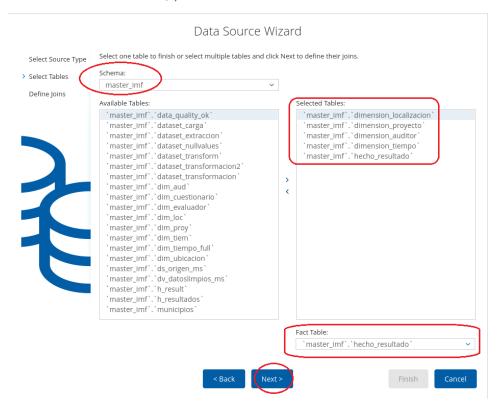
2) Una vez dentro, se clica sobre New Data Source. (cambiar captura pantalla, quitando CASO PRACTICO FINAL)



3) Ahora, hay que darle un nombre a la nueva fuente de datos, escoger el tipo fuente que será **Database Table(s)**, la conexión será **MySql Local** porque es la única que se encuentra disponible y, donde están almacenadas las tablas de dimensiones y la tabla de hecho. Clicar en Next.

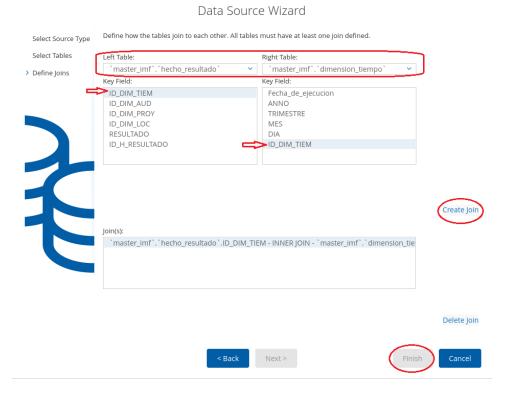


4) En la siguiente pantalla hay que elegir dónde están almacenadas las tablas, y pasar a la derecha las tablas de dimensiones y la tabla de hechos. En la parte inferior hay que designar la tabla de hechos, y clicar en Next.

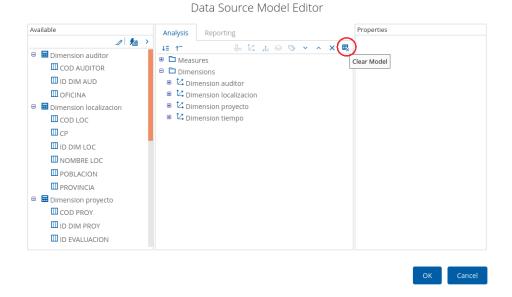


5) En la última pantalla de la creación de la fuente de datos hay que determinar la relación entre la tabla de hechos y las tablas de dimensiones a partir de joins. A la izquierda está la tabla de hecho, a la derecha la tabla de dimensión, para cada tabla de izquierda y derecha

hay que elegir la variable con la que se relacionarán las distintas tablas, siendo los IDs que se crearon en la fase de carga. Una vez localizados los IDs, se clica en **Create join** para crear el punto de unión entre ambas tablas; con todos los joins realizados, se clica en **Finish.**

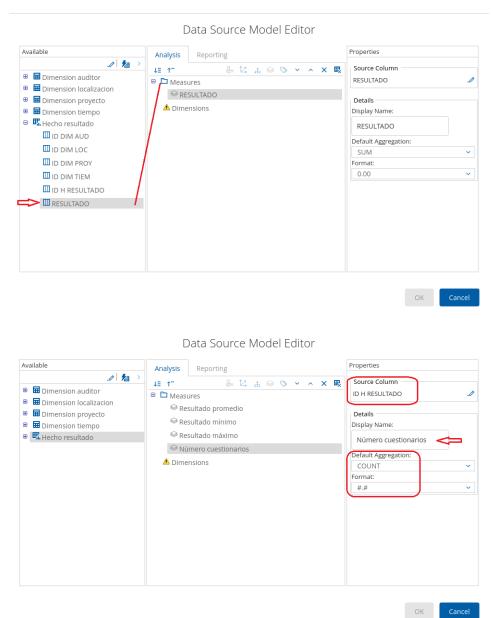


6) Una vez creada la fuente de datos, se clica en **Clear Model** porque el modelo multidimensional que creó Pentaho no se ajusta a lo que necesito.



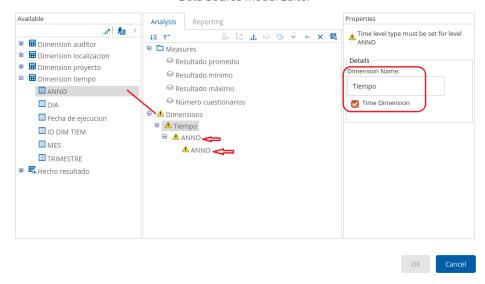
7) Después de borrar el modelo preestablecido, comenzamos llevando la variable RESULTADO al apartado MEASURES, se cambia el nombre, la función de agregación que queramos y el

formato. Se repite el proceso hasta obtener todas las funciones de agregación establecidas en el modelo lógico.



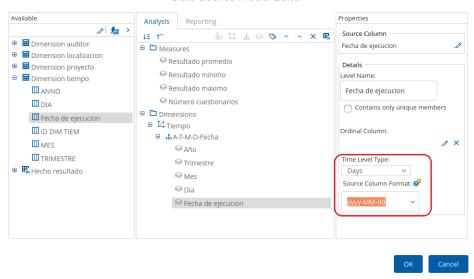
8) Ahora es el momento de las dimensiones. La primera es Tiempo, se toma la variable AÑO, se especifica como dimensión temporal (**Time Dimension**), se renombra la dimensión como TIEMPO, se crea una jerarquía 5 niveles y se renombra como A-T-M-D-Fecha.

Data Source Model Editor



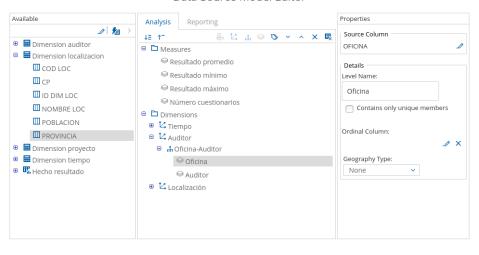
Para cada nivel, se llevan las variables en orden de jerarquía, especificando el nombre de nivel, el tipo de nivel y el formato.

Data Source Model Editor

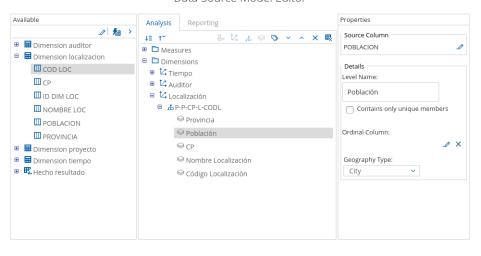


9) Se repite el proceso del punto anterior con el resto de dimensiones, con la diferencia de que no se marcará como una dimensión temporal.

Data Source Model Editor



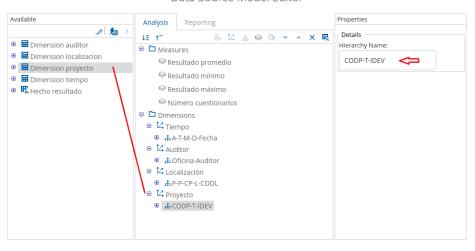
Data Source Model Editor



Data Source Model Editor

OK Cancel

OK Cancel

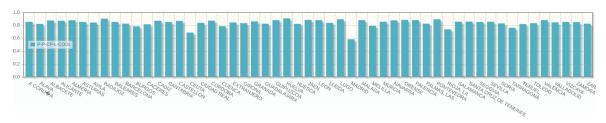


12. Análisis de modelo. Se solicita realizar, al menos, un análisis, haciendo uso de un modelo multidimensional que refleje alguna situación relevante de ser explicada y comentada. Para ello, se hará uso de los visores OLAP disponibles en la MV.

Resultado promedio por año:

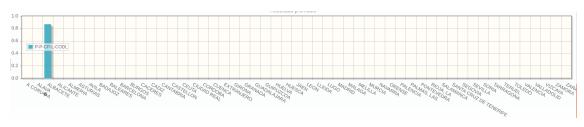


Resultado promedio por provincia:

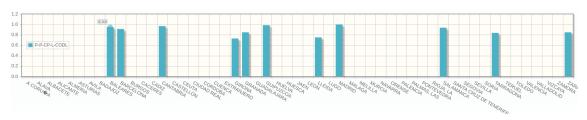


Las provincias con menor puntuación promedio son Ceuta y Madrid.

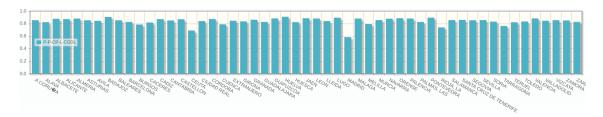
Resultado promedio por año (1995):



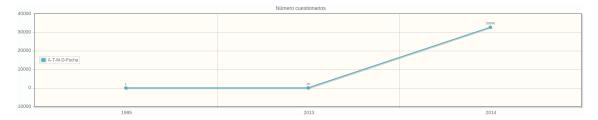
Resultado promedio por año (2013):



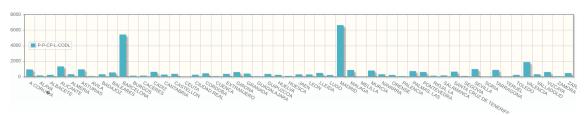
Resultado promedio por año (2014):



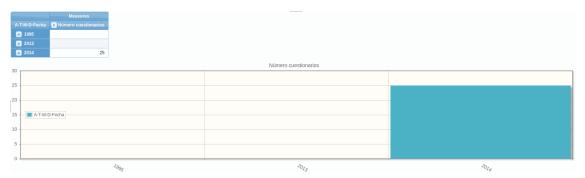
Número de cuestionarios por año:



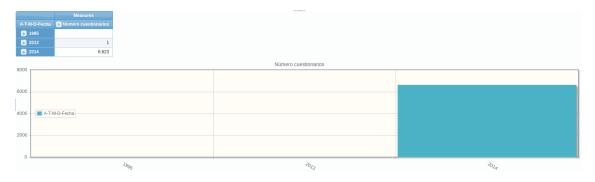
Número de cuestionarios por provincia:



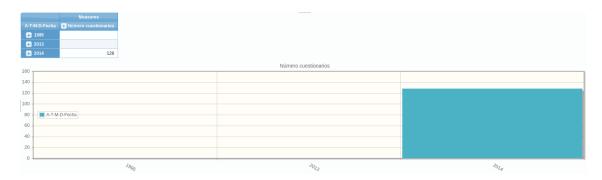
Número de cuestionarios de la provincia de Ceuta por año (1995, 2013 y 2014):



Número de cuestionarios de la provincia de Madrid por año (1995, 2013 y 2014):



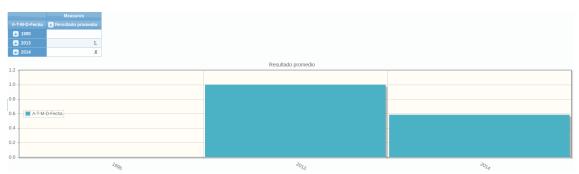
Número de cuestionarios de la provincia de La Rioja (1995, 2013 y 2014):



Número de cuestionarios de la provincia de Tarragona (1995, 2013 y 2014):



Resultado promedio de la provincia de Madrid por año (1995, 2013 y 2014):



En la gráfica resultado promedio por año, se observa el pico más alto de resultado en las encuestas en el año 2013, en cambio, en 2014 la disminución en el resultado promedio destacable; por ello procedo a elaborar más gráficas.

El resultado promedio por provincia se mantiene más o menos estable por encima de 0,8, a excepción de Ceuta, Madrid, La Rioja y Tarragona. Para saber a qué se debe esa disminución, elaboro más gráficas, esta vez relacionadas con el número de cuestionarios por año, número de cuestionarios por provincia, número de cuestionario por año y provincia con menor resultado promedio, y resultado promedio por año y provincia con menor resultado.

El número de cuestionarios asciende significativamente en el año 2014, llegando a 32.696 cuestionarios ese año.

El número de cuestionarios por provincia se mantiene por debajo de los 2.000 en cada una de ellas, a excepción de Barcelona y Madrid, con más de 4.000 y 6.000 cuestionarios cada una.

El resultado promedio de las encuestas en Ceuta, La Rioja y Tarragona no se debe por una variación del resultado promedio entre los tres años, sino que se debe al promedio de las encuestas realizadas únicamente en el 2014; en cambio, Madrid presenta diferencias.

En Madrid, el número de cuestionarios pasa de 1 en 2013 a 6.623 en el año 2014.

Observando la gráfica de resultado promedio de la provincia de Madrid por año, el resultado promedio tan bajo se debe a que en 2013 el resultado promedio fue de 1 y en 2014 de 0.6.