UNIVERSIDAD DON BOSCO INGENIERÍA EN CIENCIAS DE LA COMPUTACIÓN DATAWAREHOUSE Y MINERÍA DE DATOS CICLO 02-2020



Entrega del tercer desafío practico

PRESENTADO POR:

GIRÓN CORNEJO, EMMANUEL ANTONIO GC180313
ZEPEDA LÓPEZ, EDGARDO ANIBAL L180073

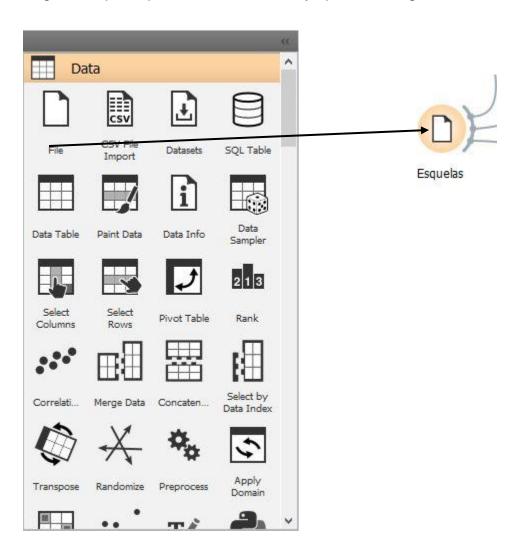
DOCENTE: Alexander Sigüenza

Grupo: 01L

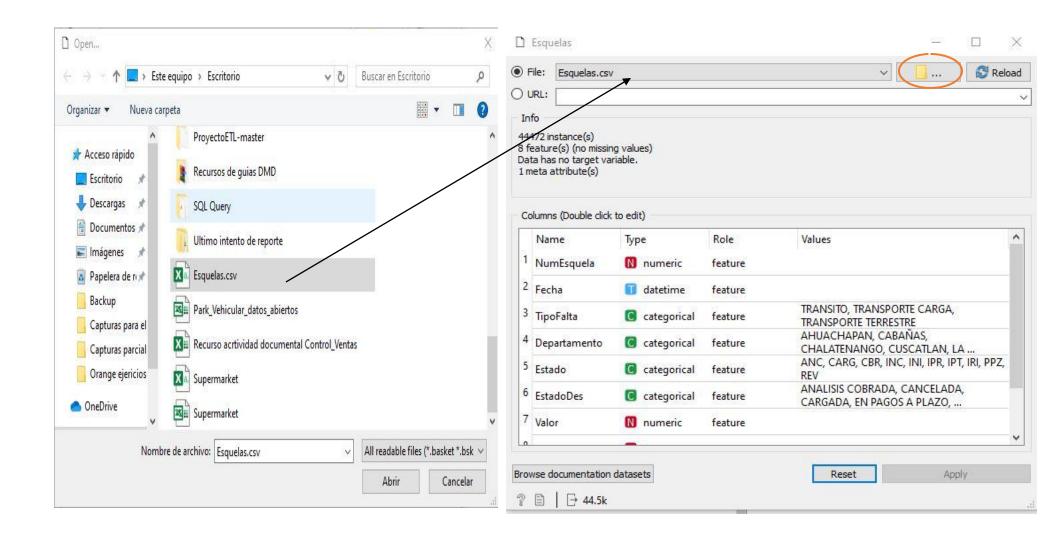
Soyapango, 15 de noviembre de 2020

ARBOL DE DECISICIÓN (HECHO EN ORANGE DATAMINING).

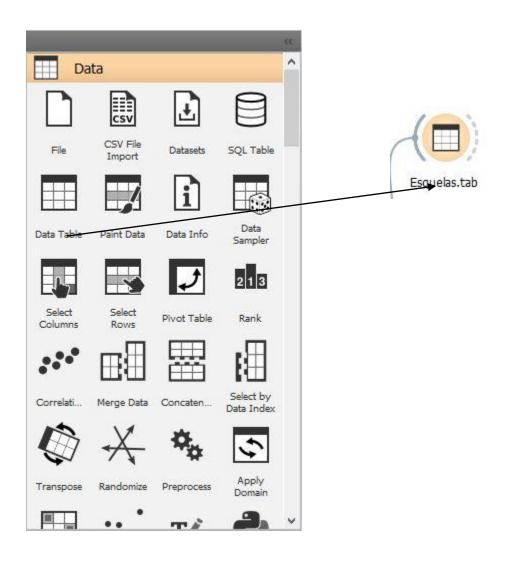
. Para el análisis de los algoritmos utilizados, empezaremos con el árbol de decisión hecho en Orange, primero en el programa se nos muestra un panel que dice data donde se puede observar varios tipos de orígenes de datos. En este caso tomaremos el primero el que dice file para poder cargar cualquier tipo de archivo dataset y tipo table luego lo arrastramos al lienzo en blanco.



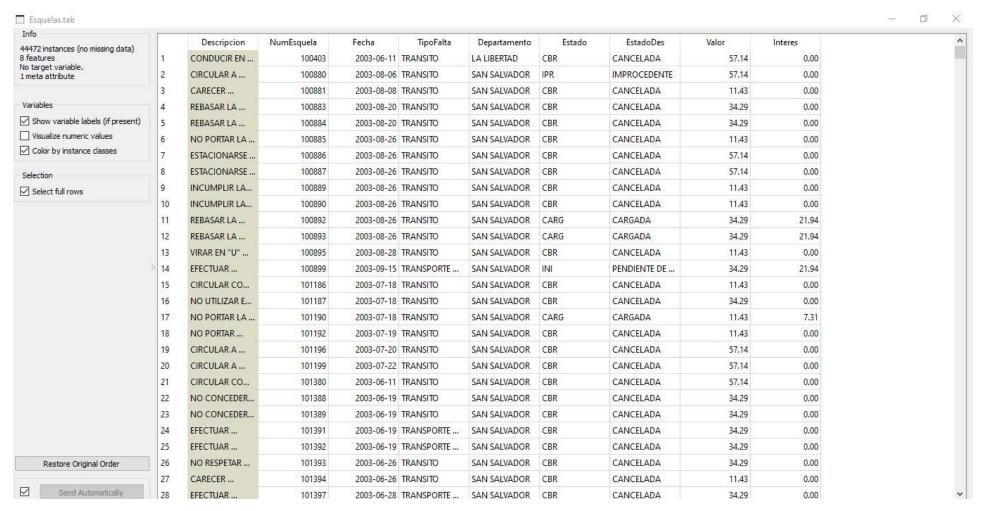
Luego damos click al origen de datos, y se nos muestra un formulario, debemos ir al apartado de archivo con puntos suspensivos para cargar nuestro dataset. En este caso se usará el de esquelas. Y luego le damos aceptar. Ya luego de haber cargado el archivo se nos mostrara los nombres de las columnas, el tipo de dato que en este caso lo toma por categoría de datos, los roles si son de función o objetivo, los valores que incluye el dataset.



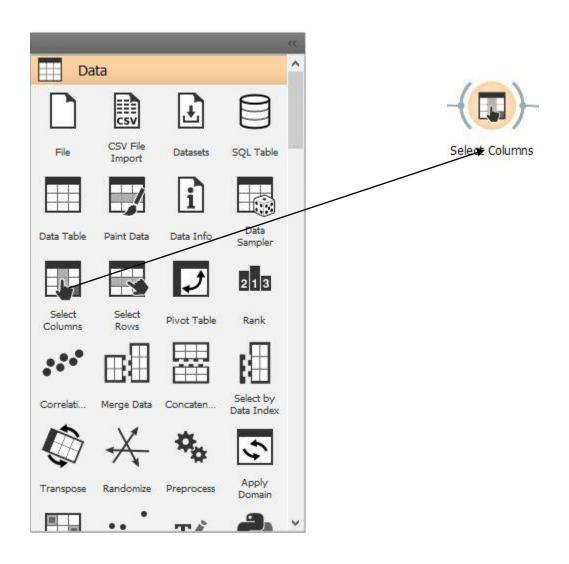
. Volvemos al panel y en este caso tomamos un modulo que dice data table y los arrastramos al lienzo y luego lo unimos al origen de datos.



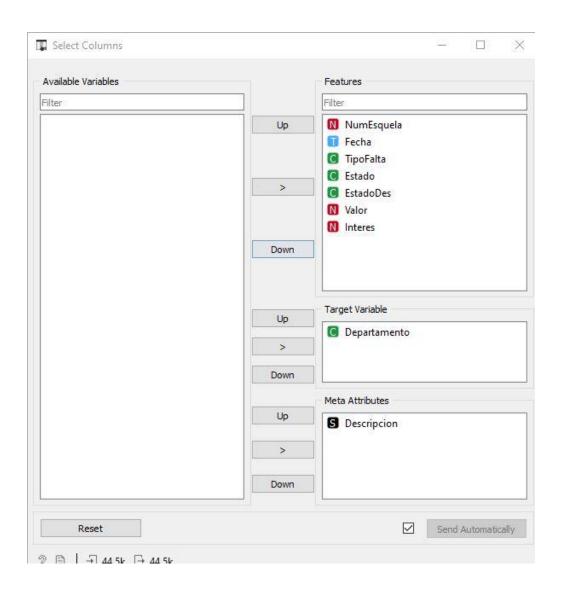
. Luego le damos click al modulo y se nos mostraran todos los datos que incluye el dataset, esto nos permite poder analizar mejor el contenido del dataset. También del lado izquierdo se nos muestra sección de variables que nos permite mostrar las variables posibles a utilizar en el dataset y la opción de instancia de clases por color, quiere decir que esto nos ayudara a demostrar que tipo de reglas se pueden hacer en el dataset que se va utilizar y por ultimo la sección de selección que nos permite ver todas las filas de la tabla. Siempre se dejará enmarcada como se muestra en el data table.



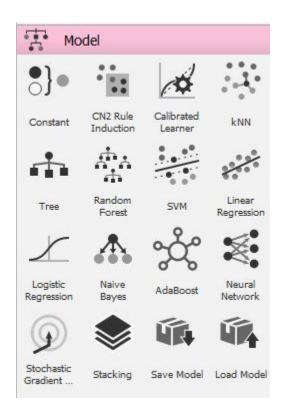
. Volvemos al panel nuevamente y esta vez arrastramos al lienzo el modulo para seleccionar columnas y lo unimos directamente al origen de datos file.



Luego damos click al módulo y nos aparecerá un formulario que nos da varias secciones para la división de datos por columnas. En el lado izquierdo es el apartado de variables donde se van a utilizar quiere decir que se puede no usar y usar las variables de las columnas, del lado derecho esta el apartado de funciones donde aparecerá la data, la parte de abajo esta Target Variable que quiere decir la variable principal o la que predomina en el origen de datos. Y de ultimo el atributo meta quiere decir que es un atributo que normalmente en Orange lo pone como tipo text. Y para el análisis dejamos de la siguiente manera: Como variable objetivo el departamento.



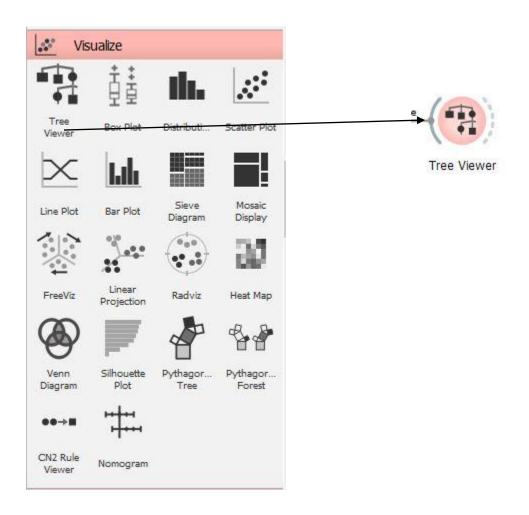
. Volvemos al panel y nos vamos al apartado de modelos, donde seleccionamos el módulo tree, luego lo arrastramos al lienzo y desde el select column lo unimos al módulo tree, luego se nos muestra un formulario para el árbol donde nos sale la configuración y características del árbol de decisión, la dejamos los valores por defecto.



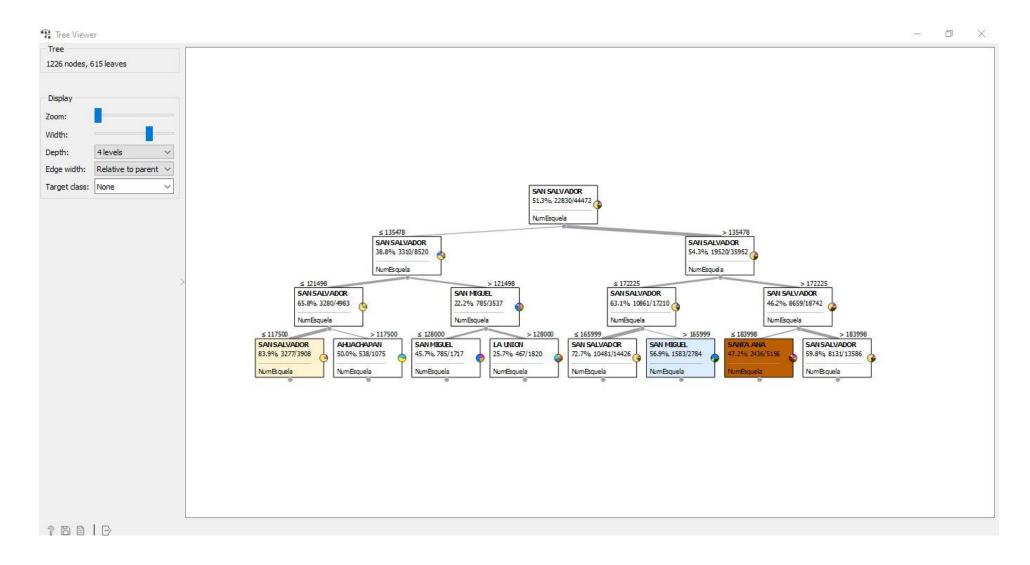


Tree			
Parameters			
Induce bir	nary tree		
Min. numb	per of instances in leaves:		4
Do not sp		8	
Limit the r	naximal tree depth to:	1	20 🕏
Classification			
	n majority reaches [%]:	2	95 🕏
	Apply Automatically		

Luego en el panel vamos al apartado de visualizaciones y arrastramos el módulo de tree viewer, en este modulo es donde podemos visualizar el árbol de decisión cumpliendo el análisis del algoritmo, para unir la visualización se debe unir desde el modulo tree al módulo de tree viewer.

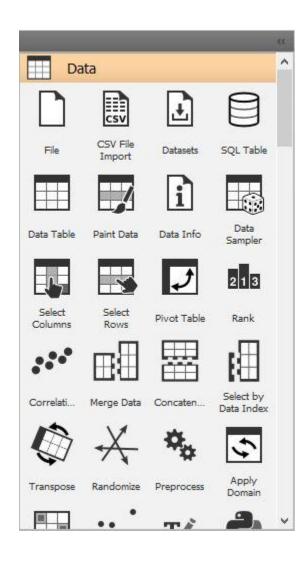


Luego le damos click al módulo y podemos observar el árbol de decisiones donde en el panel izquierdo podemos elegir los niveles que conforman el árbol. Donde podemos notar la variable objetivo que cumple con la decisión que toma el árbol por departamento y la cantidad de esquelas por departamento.



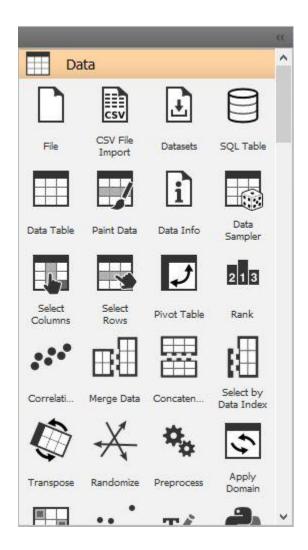
REGLAS DE ASOCIACIÓN (HECHO EN ORANGE DATAMINING).

. Arrastramos otro archivo file al lienzo y con los mismos pasos de poder cargar un dataset. Y también un datable para poder unir del origen de datos al data table.

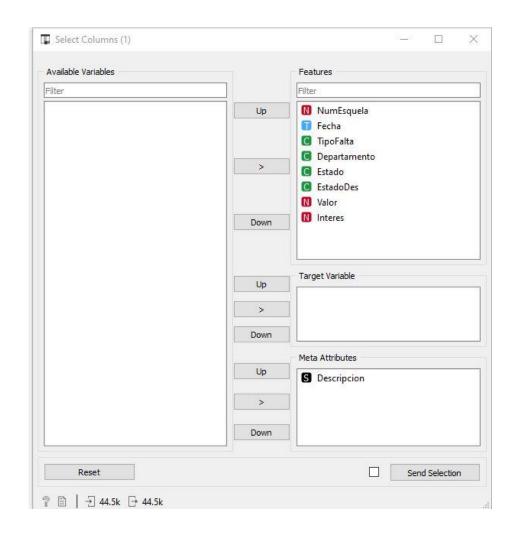




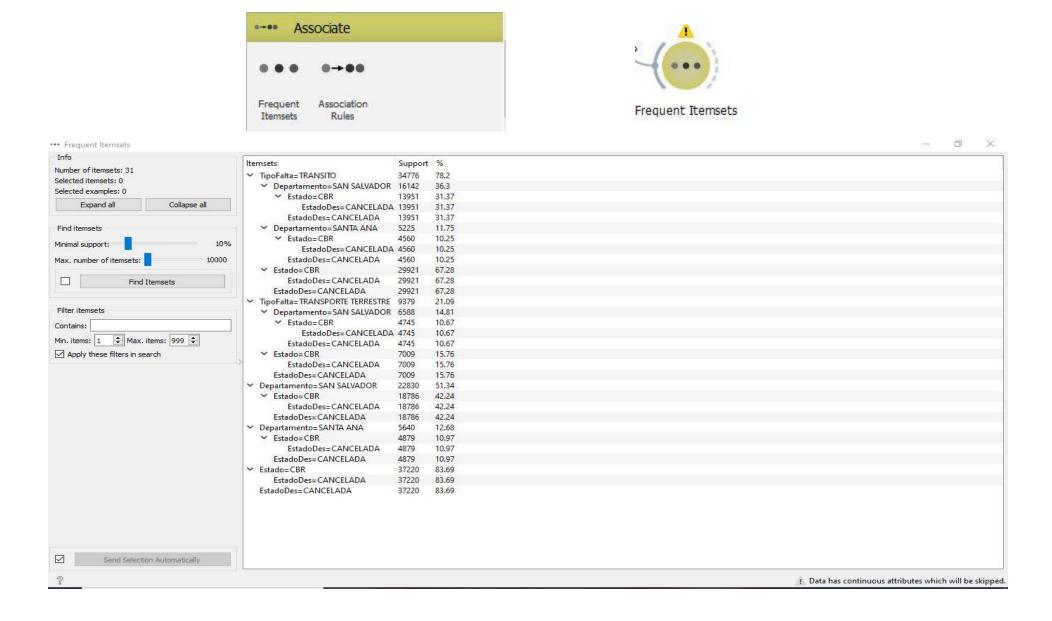
. De la misma forma, tomamos un select column para poder organizar los datos y el análisis en este caso será diferente ya que para reglas de asociación en Orange datamining, no es necesario tener una variable objetivo para que el algoritmo cumpla su función. Simplemente va generando las reglas necesarias del origen de datos y como se puede observar se toma todos los datos como función y el atributo por defecto.



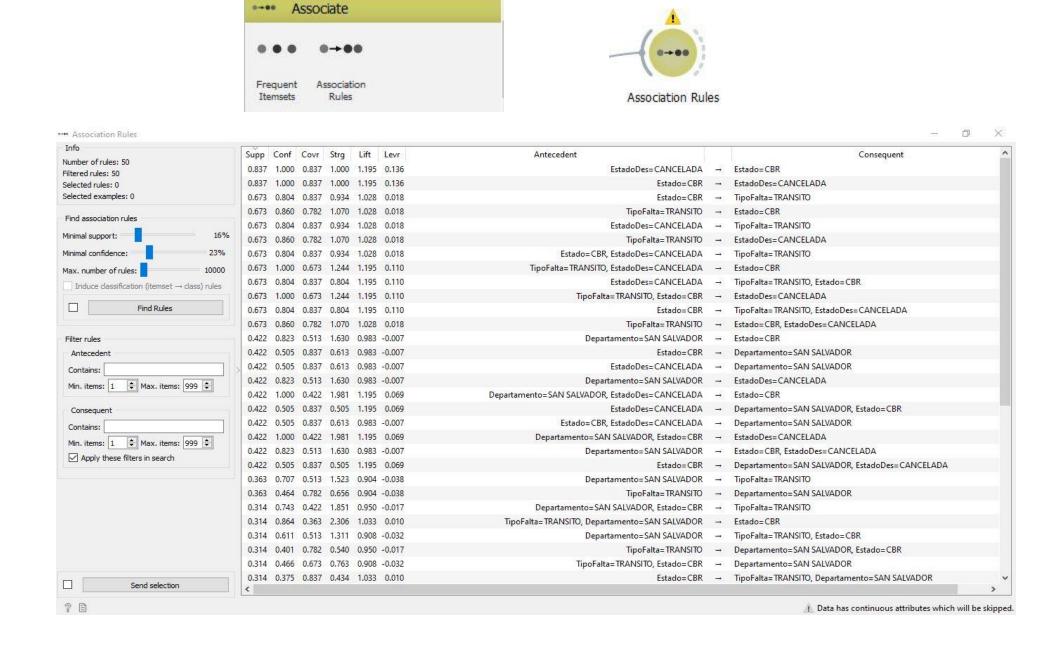




. Ahora en el panel, vamos al apartado de asociación, y arrastramos al lienzo el módulo de frequent itemsets. Este modulo nos muestra la cantidad de ítems que se encuentran en el origen de datos, en este caso se conecta desde el select column. Luego de eso le damos click y se nos mostrara un panel con características de itemsets este nos permite definir la cantidad de support y máximo número de ítems que se quiere mostrar. Le damos click en find itemsets y nos mostrara el support y el porcentaje de cada item del dataset en este caso tiene un 10% de support mínimo y un máximo de ítems de 10,000.

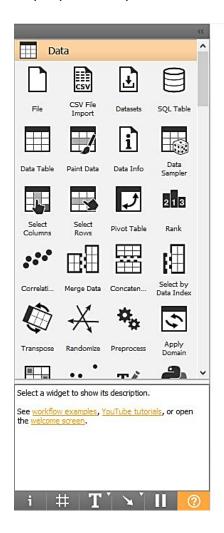


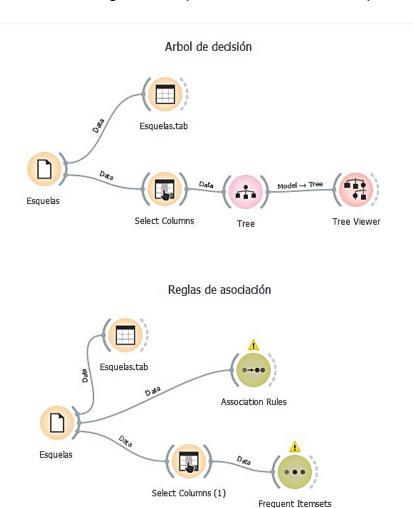
. Ahora volvemos al panel y esta vez seleccionamos el modulo de Association Rules, las reglas de asociación lo arrastramos al lienzo y lo conectamos directamen al origen de datos que es el file. Y ahora le damos click al modulo ya conectado. En el panel izquierdo es donde podemos configurar el minimo de support y minimo de confidence y también la cantidad maxima de reglas la cual se ha tomado en support minimo del 16% y de confidence 23%. El numero maximo de reglas se deja por defecto de 10,000.



DIAGRAMAS.

Se puede notar que en reglas de asociación en los módulos aparece un símbolo de advertencia, no es nada grave en este caso. Lo que pasa es que cuando variables son continuas, son reorganizados por la cantidad de datos que contiene el dataset.

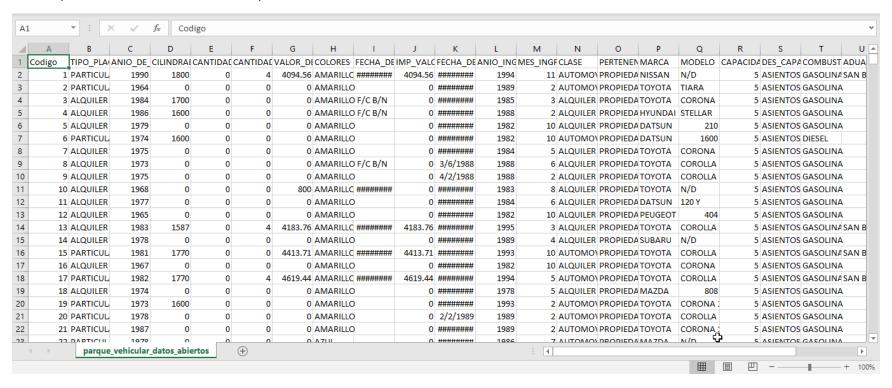




DMD104G01L Ejercicio Recuperación de datos en un parque vehicular

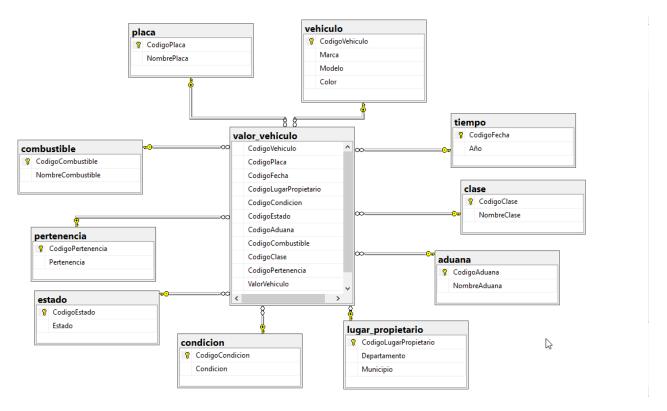
Para poder ayudar al Ministerio de Obras Públicas (MOP), de la manera más efectiva, para así presentar informes al gobierno central para el cierre del año 2018, nos hemos apoyado de en las estrategias de minería de datos como lo son tanto el Cubo OLAP como los gráficos elaborados en la herramienta de Power Bi.

1. Preliminarmente, decidimos convertir el archivo: parque_vehicular.csv en formato .xlsx, para una mayor comodidad a la hora de hacer el proceso ETL, sumado a eso, decidimos usar una muestra de 10,00 datos, debido a las limitantes de nuestros equipos de procesar el 1 millón de datos que originalmente tiene el archivo proporcionado. Sin embargo, consideramos que la muestra es lo suficientemente grande como para obtener resultado con fines prácticos de la actividad.



Nota: Cabe mencionar que se agrego una columna de código, utilizando una de las funciones de correlativo de Excel.

2. Como segundo paso, vimos la necesidad de crear una base de datos disponibles. Considerando, claro, los campos más relevantes en nuestra investigación y además de desechar los que no consideramos interesantes, como lo son: año de fabricación del vehículo, cilindrada, cantidad de cilindros, número de puertas, y fecha de importación entre otros. Podemos verlo en más detalle en el diagrama tipo estrella resultante:



Nota: Considerando la gran cantidad de dimensiones resultantes, hemos omitido una parte en el cubo. Cabe tener en cuenta que se ha buscado englobar todas las características de los vehículos que ingresan al parque vehicular, y hay que tener en cuenta que para la dimensión de tiempo solo se tomo el año de ingreso como dato de tiempo. El código del modelo dimensional se adjunta en este mismo repositorio.

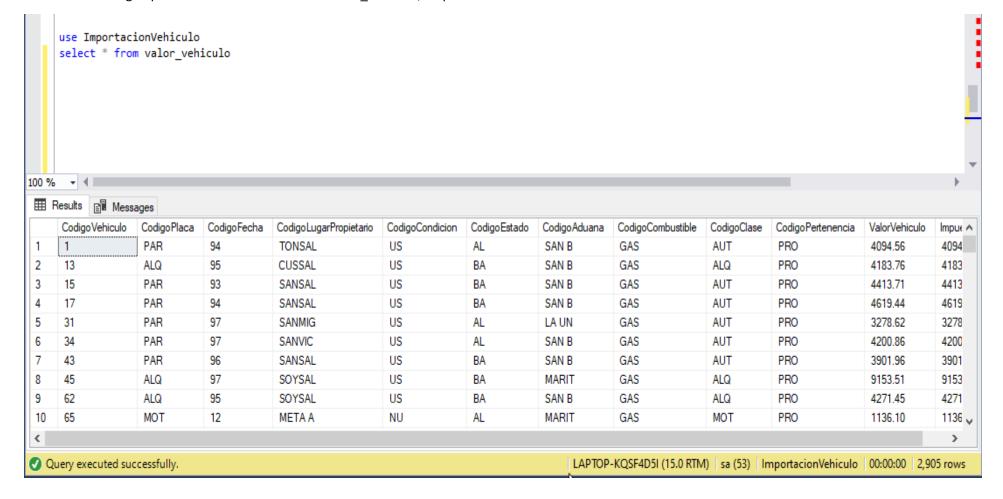
3. El tercer paso fue la transferencia de los datos a la, recién creada, base de datos tipo estrella. En esta imagen se muestra la estructura y resultado del proceso del ETL:



Nota: Para todos los data Flow que aparecen en la imagen se ha seguido una estructura similar, se derivó una columna para el código usando las primeras letras de la característica que representa cada tabla.

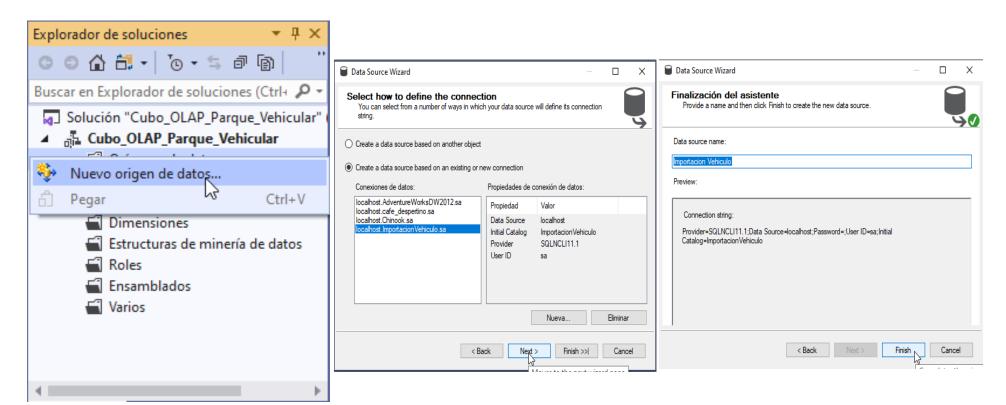


4. Resultado tenemos la base de datos repleta con los datos necesario, omitiendo los datos nulos para poder garantizar la calidad, en la imagen podemos observar la tabla de valor vehículo, la que será nuestra tabla de hechos:

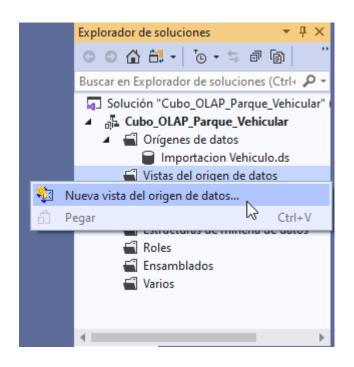


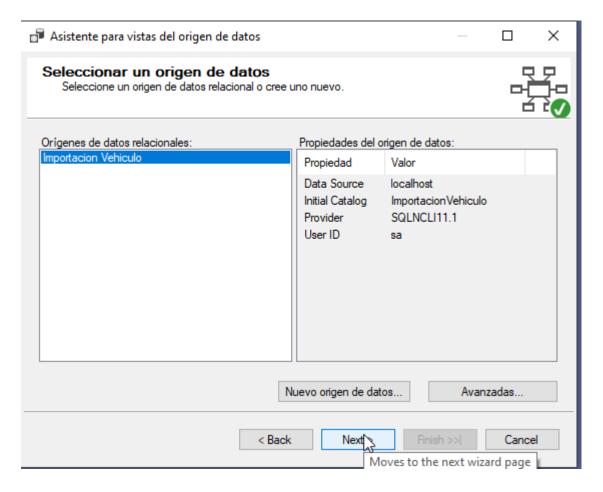
Nota: Es importante notar que los datos resultantes son un total 2904 filas, lo que significa que un poco menos de un tercio de los datos cumple con el estándar requerido para realizar el análisis.

- 5. Para continuar la investigación, proseguimos a aplicar la primera técnica de minería de datos listada para este ejemplo, la cual constituye al Cubo OLAP.
- **5.1 Crear origen de datos:** Seleccionamos Nuevo Origen de datos, dando click derecho en la carpeta de Origen de datos, en la parte de la solución del proyecto. Proseguimos a seleccionar la base de datos en donde tenemos almacenados los datos, y por último damos en finalizar.

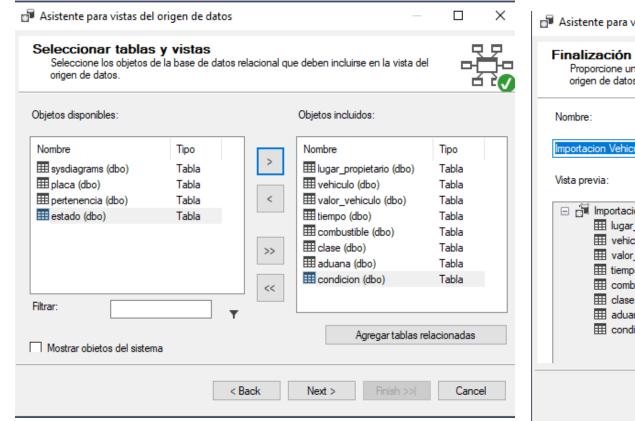


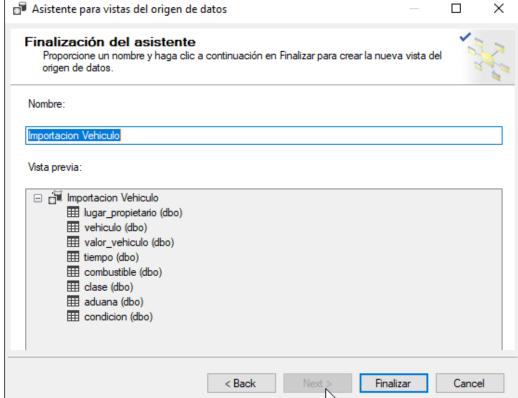
5.2 Creación de Vista de origen de datos: Seleccionamos el origen de datos anteriormente declarado en el paso anterior.



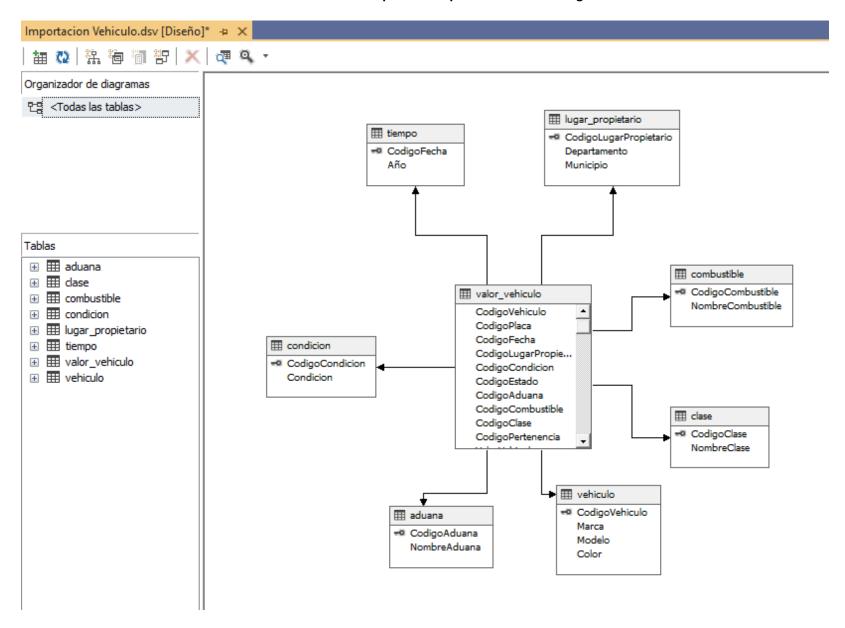


En esta parte seleccionamos las partes que posteriormente se convertirán en las dimensiones de nuestro Cubo. Como anteriormente se mencionó se decidió remover la tabla: placa, pertenencia y estado. Se consideró que no era información necesaria para el análisis buscado.

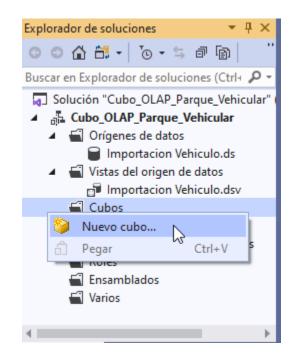


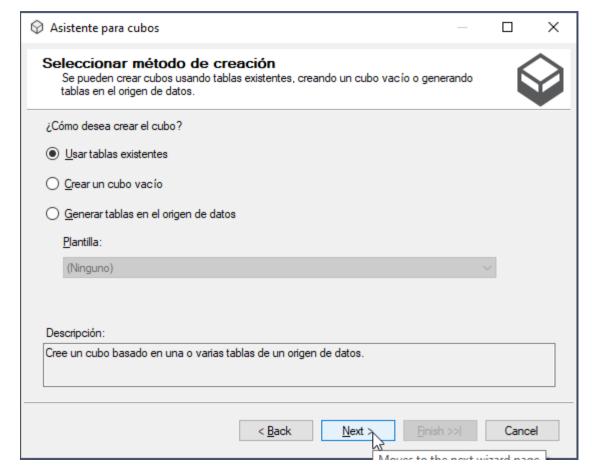


Como resultado podemos apreciar la vista de origen de datos:

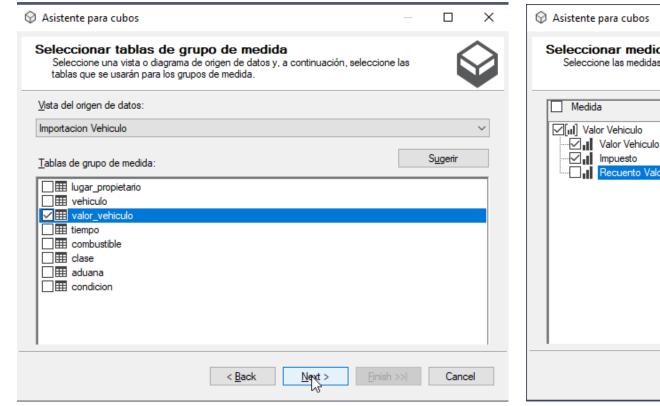


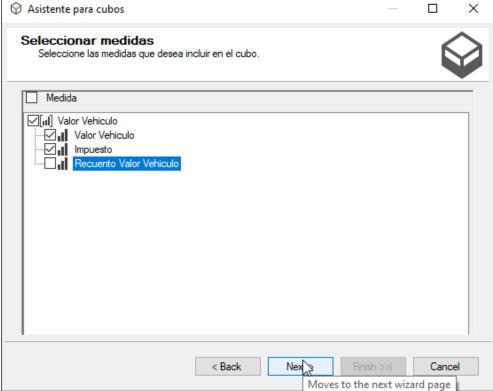
5.3 Creación del Cubo: Damos click derecho en la carpeta Cubos y nos aparecerá la ventana de Seleccionar método de creación y nos aseguraremos de marcar Usar tablas existentes, lo que nos permitirá usar las tablas contenidas en la parte de vistas de origen de datos.



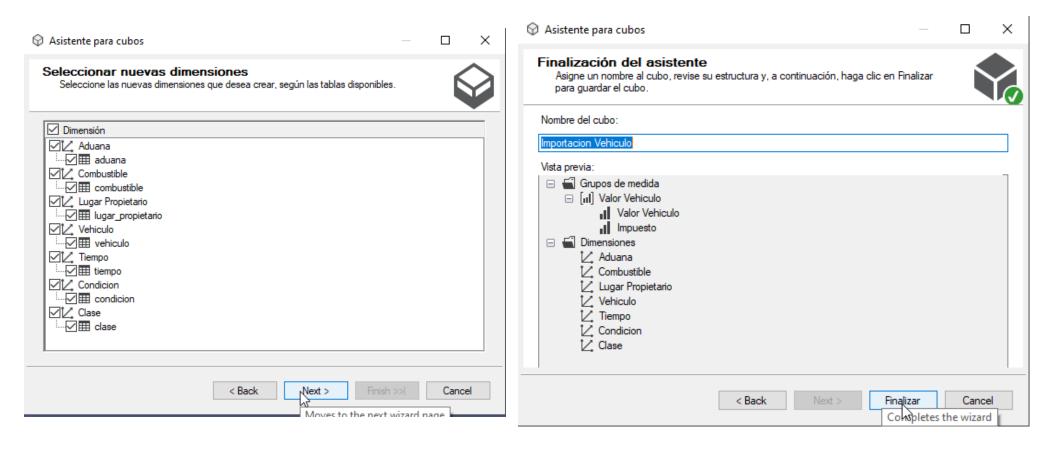


En esta parte en donde seleccionamos la dimensión de hechos de nuestro cubo, el cual seleccionaremos la tabla valor_vehiculo, debido a que almacena el valor en monetario de cada clase de vehículo que visita el parque vehicular.

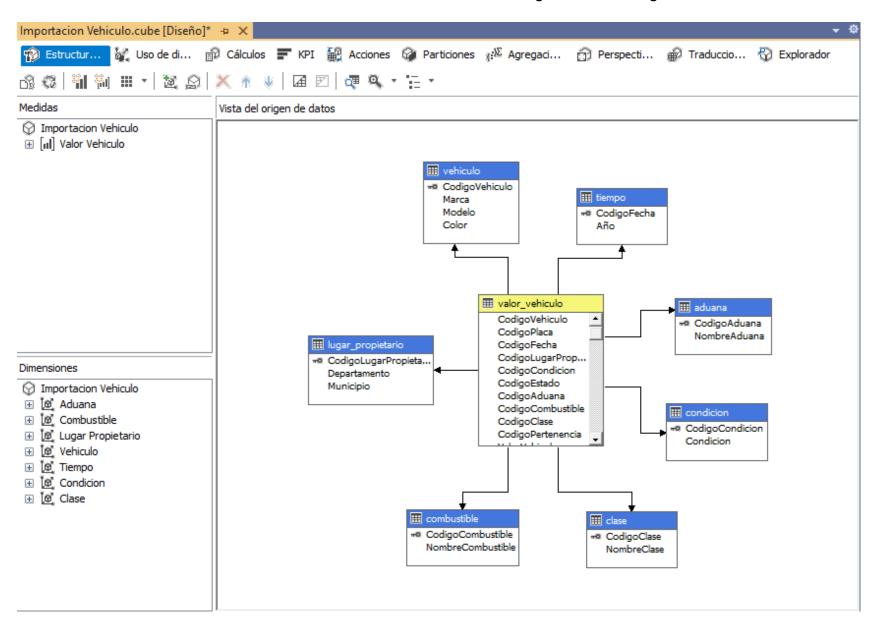




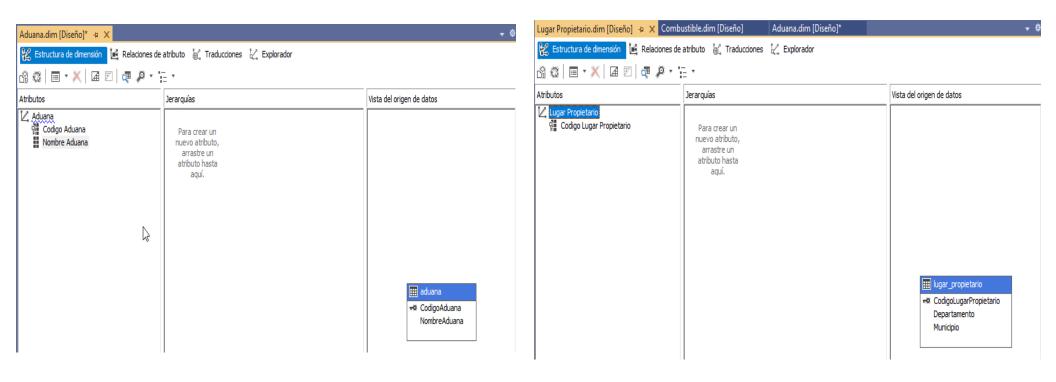
Las siguientes imágenes muestran como seleccionamos las dimensiones que conforman el cubo. Por último se muestra como se finaliza el cubo.



Podemos ver los resultados de manera grafica en esta imagen:

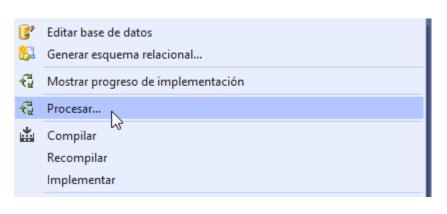


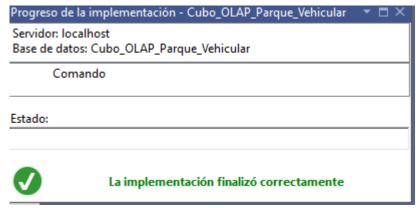
Ahora solo resta agregar los campos necesarios a las dimensiones correspondientes:

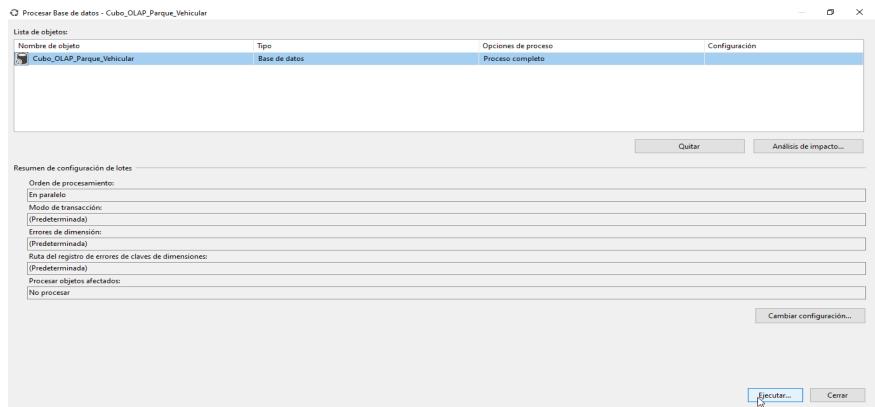


Nota: las imágenes son ejemplos de como se realizo el proceso para las demás dimensiones existentes en el Cubo.

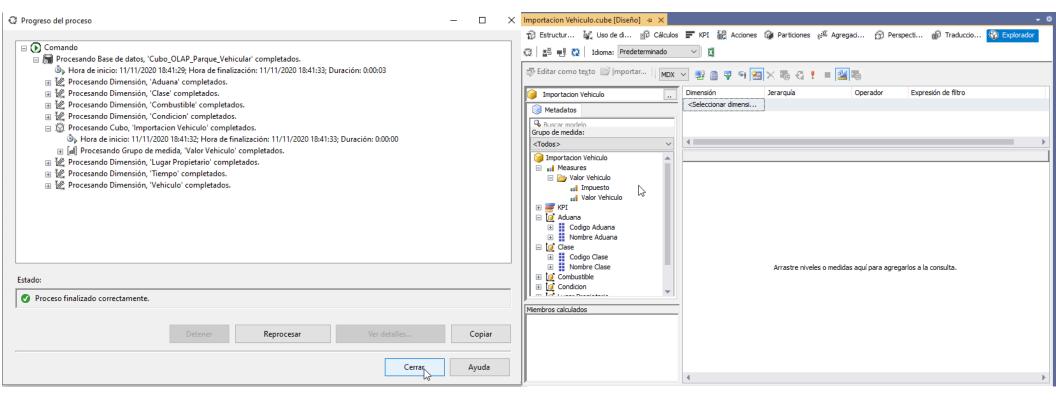
Procesamos el cubo y podemos proseguir a analizar los datos por medio del examinador del cubo: Damos clic derecho sobre el nombre del proyecto y luego clic en procesar..., esperamos el mensaje que nos indica que la implementación finalizo correctamente. Se nos presentará de procesar, en la cual damos a ejecutar.







En esta parte podemos ver el resultado del proceso y posteriormente el examinador del cubo en donde haremos nuestras consultas, para posteriormente mostrarlas de manera grafica en el programa de Microsoft Power Bi.



Las consultas que hemos seleccionado para el análisis son las siguientes:

Marca	Condicion	Valor Vehiculo	Impuesto
MITSUBISHI	VEHICULO USADO	117489.76	117489.76
NISSAN	VEHICULO NUEVO	413007.78	413007.78
NISSAN	VEHICULO USADO	897797	1186345.12
OPEL	VEHICULO USADO	0	0
PENNINE	VEHICULO USADO	0	0
PLYMOUTH	VEHICULO USADO	3709.25	3709.25
PONTIAC	VEHICULO USADO	12853.81	12853.81
ROMAN	VEHICULO USADO	0	0

Nota: Esta consulta contiene la Marca, Condición del vehículo con su valor y su impuesto en dólares. Podemos analizar posteriormente en Power Bi la diferencia de porcentaje que hay entre los vehículos nuevos y usados. Lo que será de suma importancia para el estado en la identificación de posibles incumplimientos de las leyes de tránsito.

Nombre Clase	Departamento	Valor Vehiculo	Impuesto
ALQUILER	CUSCATLAN	0	0
ALQUILER	LA LIBERTAD	50141.57	50141.57
ALQUILER	LA PAZ	13609.68	13609.68
ALQUILER	LA UNION	15444.79	15444.79
ALQUILER	SAN MIGUEL	119729.54	119729.54
ALQUILER	SAN SALVADOR	695183.470	698239.69
ALQUILER	SANTA ANA	11997.74	11997.74
ALQUILER	SONSONATE	66836.99	66836.99

Nota: En esta consulta podemos ver el nombre de la clase del vehículo, como por ejemplo si es propio o es de alquiler, el departamento de procedencia. Nos puede ayudar a identificar el lugar de donde residen los vehículos. Con este análisis podemos proponer nuevas sedes de parques vehicular para usuarios que llegan desde lugares alejados del presente parque vehicular.

Año	Nombre Clase	Valor Vehiculo	Impuesto
2012	PICK UP	1171149.67	1171149.67
2012	REMOLQUE	65791.99	65791.99
2012	TRICIMOTO	5946.84	5946.84
2013	ALQUILER	5311	5311
2013	AUTOMOVIL	845969.08	845969.08
2013	CABEZAL	18164.75	18164.75
2013	CAMION PESADO	365513.75	365513.75
2013	MOTOCICLETA	164693.46	164693.46

Nota: esta consulta contiene el año del primer ingreso al parque vehicular, y la respectiva clase del vehículo. Con estos datos históricos podemos analizar que vehículos han sido más populares o comunes en determinadas épocas. Con esto podemos adaptarnos para ofrecer mejores servicios dependiendo del tipo de vehículo que ingrese al parque.

Marca	Modelo	Color	Valor Vehi	Impuesto
BLUE BIRD	SCHOOL BUS	BLANCO VERDE C/F R/B	3507.93	3507.93
BLUE BIRD	SCHOOL BUS	BLANCO/AZUL	3891.61	3891.61
BLUE BIRD	SCHOOL BUS	BLANCO/AZUL C/F R/B	62421.55	62421.55
BLUE BIRD	SCHOOL BUS	BLANCO/CELESTE C/F R/B	3507.93	3507.93
BLUE BIRD	SCHOOL BUS	BLANCO/MORADO C/F R/B	3507.93	3507.93
BLUE BIRD	SCHOOL BUS	BLANCO/ROJO	6071.74	6071. 7
BLUE BIRD	SCHOOL BUS	BLANCO/ROJO C/F R/B	3823.35	3823.35
BLUE BIRD	SCHOOL BUS	BLANCO/ROJO/VERDE C/	4850.81	4850.81

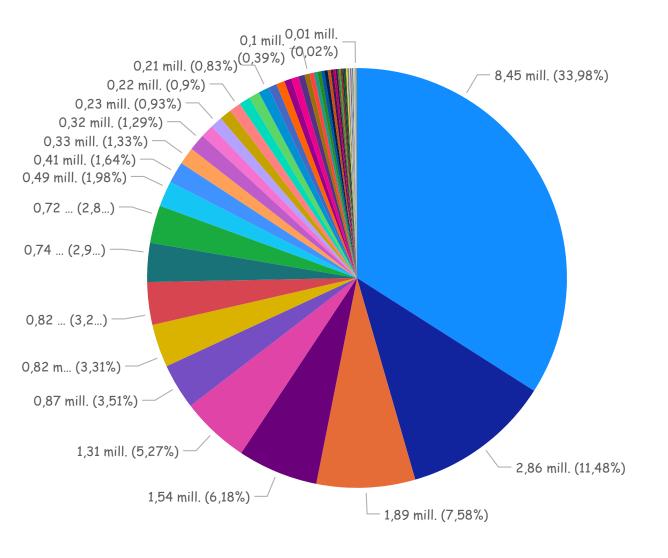
Nota: En esta consulta podemos observar las características generales de todos los vehículos será de gran ayuda para el ministerio, debido a que podrá comparar los datos con las tarjetas de circulación, esto con el objetivo de mejorar el sistema de multas por el incumplimiento de las leyes de tránsito.

Nombre Clase	Nombre Combustible	Nombre Aduana	Valor Vehiculo	Impuesto
ALQUILER	DIESEL	AEREA COMALAPA	11014.49	11014.49
ALQUILER	DIESEL	ANGUIATU	0	0
ALQUILER	DIESEL	LA UNION	4721.01	4721.01
ALQUILER	DIESE	SAN BARTOLO (SAN SAL	68691.13	68691.13
ALQUILER	DIESEL	SANTA ANA	3874.51	3874.51
ALQUILER	GASOLINA	AEREA COMALAPA	0	0
ALQUILER	GASOLINA	ANGUIATU	0	0
ALQUILER	GASOLINA	EL AMATILLO	3474.4	3474.4

Nota: la última consulta que presentamos es la que contiene el nombre de la clase, el tipo de combustible del vehículo y el nombre de la aduana de procedencia. No está más decir que los datos recabados pueden ayudar a impedir que los vehículos tengan orígenes no deseados.

Los resultados obtenidos en Power bi se adjuntan a continuación:

Valor por cada vehiculo

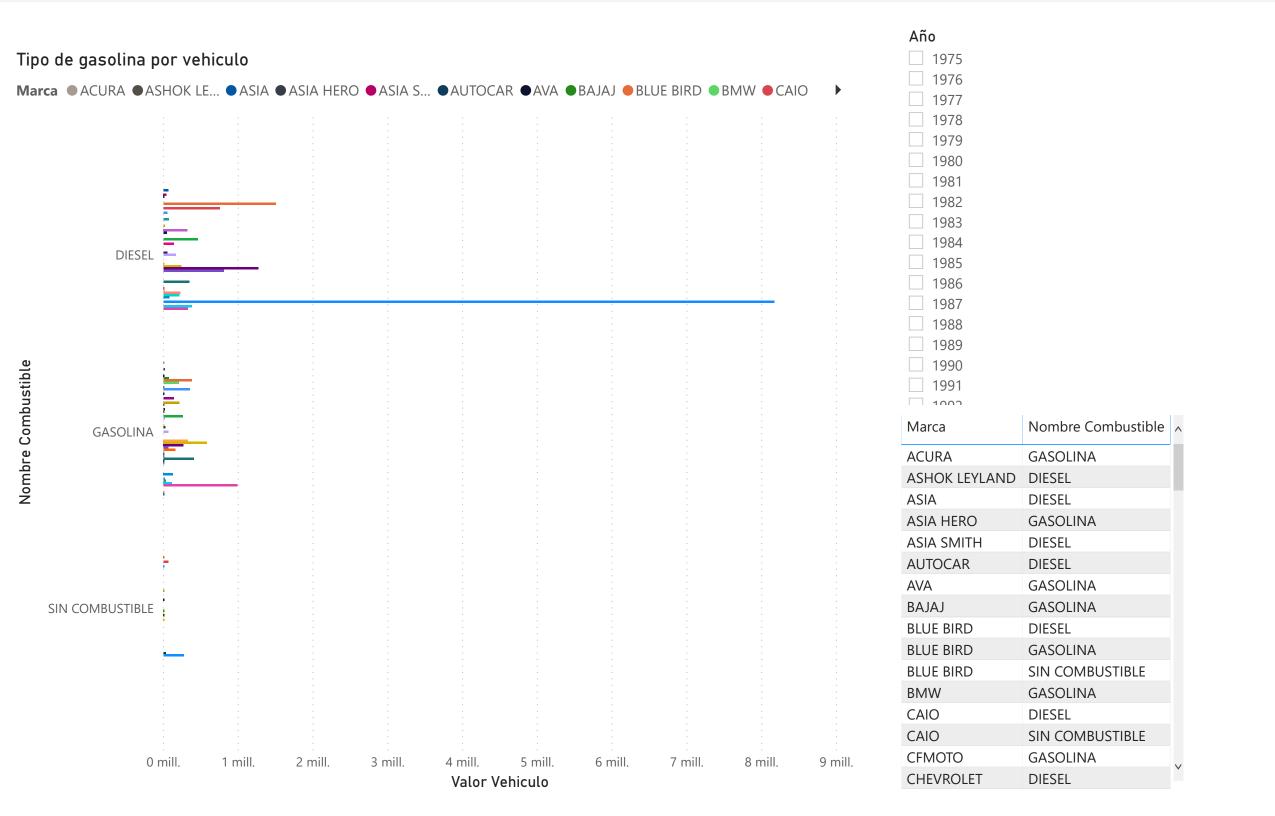


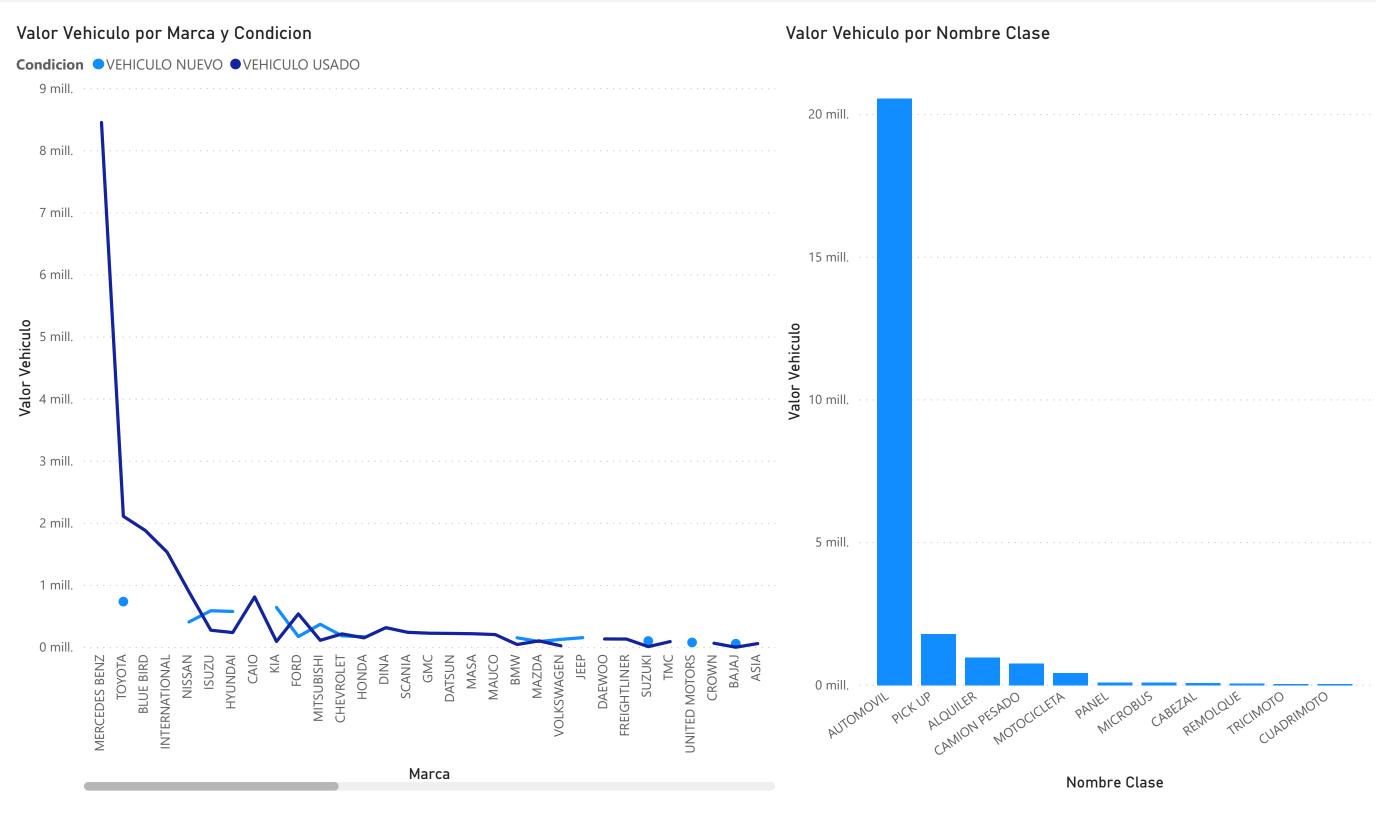
Marca • MERCEDES BENZ TOYOTA BLUE BIRD INTERNATIONAL NISSAN ISUZU HYUNDAI CAIO •KIA FORD • MITSUBISHI CHEVROLET HONDA DINA SCANIA GMC DATSUN ullet MASA MAUCO BMW MAZDA VOLKSWAGEN JEEP DAEWOO

• FREIGHTLINER

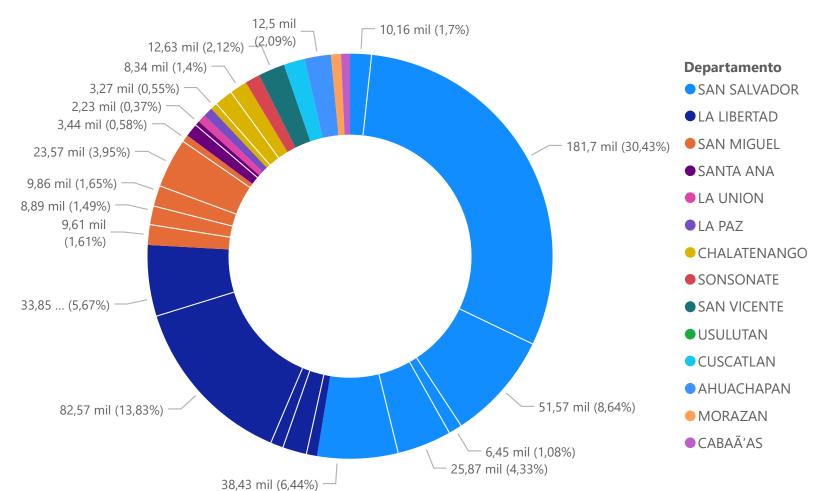
Año

1975		
1976		
1977		
1978		
1979		
1980		
1981		
1982		
1983		
1984		
☐ 1985☐ 1986		
1987		
1988		
1989		
1990		
1991		
☐ 1991☐ 1992		
1992	Condicion	Valor Vehiculo
☐ 1992 ☐ 1993	Condicion VEHICULO USADO	Valor Vehiculo 4.950,53
☐ 1992 ☐ 1993 Marca		
☐ 1992 ☐ 1993 Marca ▲ ACURA ASHOK LEYLAND	VEHICULO USADO	4.950,53
☐ 1992 ☐ 1993 Marca ▲ ACURA ASHOK LEYLAND ASIA	VEHICULO USADO VEHICULO USADO	4.950,53 0,00
☐ 1992 ☐ 1993 Marca ▲ ACURA	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO	4.950,53 0,00 64.445,60
1992 1993 Marca ACURA ASHOK LEYLAND ASIA ASIA HERO	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO	4.950,53 0,00 64.445,60 18.251,28
1992 1993 Marca ACURA ASHOK LEYLAND ASIA ASIA HERO ASIA SMITH	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO	4.950,53 0,00 64.445,60 18.251,28 40.744,08
1992 1993 Marca ACURA ASHOK LEYLAND ASIA ASIA HERO ASIA SMITH AUTOCAR	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO	4.950,53 0,00 64.445,60 18.251,28 40.744,08 3.058,68
1992 1993 Marca ACURA ASHOK LEYLAND ASIA ASIA HERO ASIA SMITH AUTOCAR AVA	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO	4.950,53 0,00 64.445,60 18.251,28 40.744,08 3.058,68 541,43
☐ 1992 ☐ 1993 Marca ACURA ASHOK LEYLAND ASIA ASIA HERO ASIA SMITH AUTOCAR AVA BAJAJ	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO	4.950,53 0,00 64.445,60 18.251,28 40.744,08 3.058,68 541,43 62.309,26
1992 1993 Marca ACURA ASHOK LEYLAND ASIA ASIA HERO ASIA SMITH AUTOCAR AVA BAJAJ BAJAJ	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO	4.950,53 0,00 64.445,60 18.251,28 40.744,08 3.058,68 541,43 62.309,26 5.946,84
☐ 1992 ☐ 1993 Marca ACURA ASHOK LEYLAND ASIA ASIA HERO ASIA SMITH AUTOCAR AVA BAJAJ BAJAJ BLUE BIRD	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO	4.950,53 0,00 64.445,60 18.251,28 40.744,08 3.058,68 541,43 62.309,26 5.946,84 1.886.184,13
☐ 1992 ☐ 1993 Marca ACURA ASHOK LEYLAND ASIA ASIA HERO ASIA SMITH AUTOCAR AVA BAJAJ BAJAJ BAJAJ BLUE BIRD BMW	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO	4.950,53 0,00 64.445,60 18.251,28 40.744,08 3.058,68 541,43 62.309,26 5.946,84 1.886.184,13 157.555,04
☐ 1992 ☐ 1993 Marca ACURA ASHOK LEYLAND ASIA ASIA HERO ASIA SMITH AUTOCAR AVA BAJAJ BAJAJ BLUE BIRD BMW BMW	VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO USADO VEHICULO NUEVO VEHICULO NUEVO	4.950,53 0,00 64.445,60 18.251,28 40.744,08 3.058,68 541,43 62.309,26 5.946,84 1.886.184,13 157.555,04 49.552,46





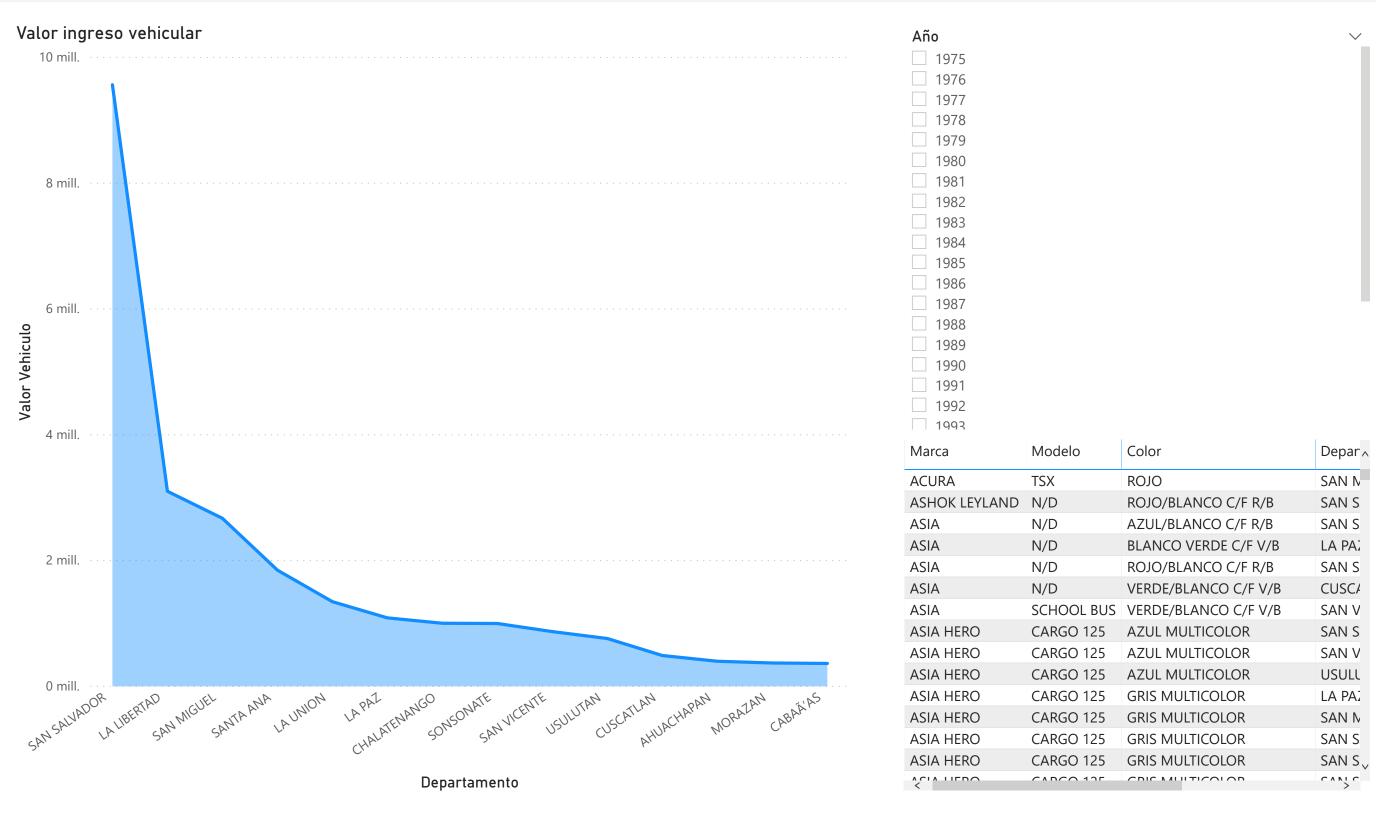
Cantidad de vehiculos por departamentos



Aduanas

Auuanas			
Nombre Aduana			
AEREA COMAL	_APA		
AGDOSA - ALM	MACENES GENE	erales deposito de occidei	NTE
ALDESA - ALM	iacenadora d	DE DESARROLLO	
ALMACENADO	ora Nejapa, S.A	A DE C.V	
ANGUIATU			
		LES DE DEPOSITO	
	/IPORAL LA RO	CA	
EL AMATILLO			
EL COCO			
EL POY	A CLONIAL		
FERIA INTERNA			
LA HACHADUI	KA		
MARITIMA DE	۸ ۸ ۸ ۱۱ ۱۲۱ ۸		
SAN BARTOLO)R)	
SANTA ANA	(S/ (IV S/ (EV/ (D)	51()	
Marca	Modelo	Color	^
ACURA	TSX	ROJO	
AM GENERAL	N/D	BLANCO ROJO	
AM GENERAL	N/D	BLANCO/ROJO C/F R/B	
ASHOK LEYLAND	EVK 55	BLANCO AZUL C/F R/B	
ASHOK LEYLAND	EVK 55	BLANCO ROJO	
ASHOK LEYLAND	EVK 55	ROJO/BLANCO C/F R/B	
A CLIOK I EVI A NID	N/D	AZUL CI FIAC ANADANIADO	

ASHOK LEYLAND	EVK 55	BLANCO AZUL C/F R/B	
ASHOK LEYLAND	EVK 55	BLANCO ROJO	
ASHOK LEYLAND	EVK 55	ROJO/BLANCO C/F R/B	
ASHOK LEYLAND	N/D	AZUL C/ FJAS ANARANJADO	
ASHOK LEYLAND	N/D	BLANCO AZUL	
ASHOK LEYLAND	N/D	BLANCO AZUL DIST COM	
ASHOK LEYLAND	N/D	BLANCO ROJO	
ASHOK LEYLAND	N/D	BLANCO ROJO VERDE	
ASHOK LEYLAND	N/D	BLANCO VERDE	
ASHOK LEYLAND	N/D	BLANCO VERDE DORADO	
ASHOK LEYLAND	N/D	BLANCO/AZUL C/F R/B	
ASHOK LEYLAND	N/D	BLANCO/ROJO C/F R/B	
ASHOK LEYLAND	N/D	ROJO BLANCO	\
<		>	



Conclusión: tomando como base los resultados de ambos análisis, presentados en este documento, el Ministerio de Obras Públicas (MOP) puede presentar buenos informes para el cierre del año 2018. Considerando haber abordado los aspectos que serán de mucha utilidad en la rubro de la seguridad vial y la administración del parque vehicular.