### **ANEXO: ANÓMALOS II**

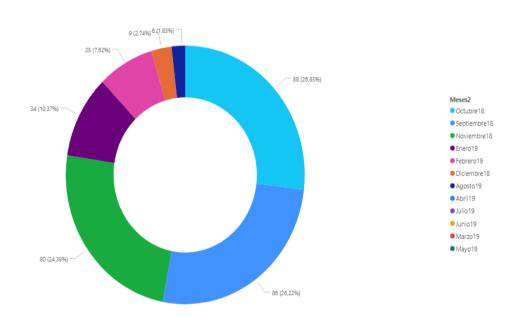
En este documento se presentarán de manera gráfica las variables de la base de datos que recogía la información de la cantidad de cada tipo de dato anómalo. Esta era la base de datos.

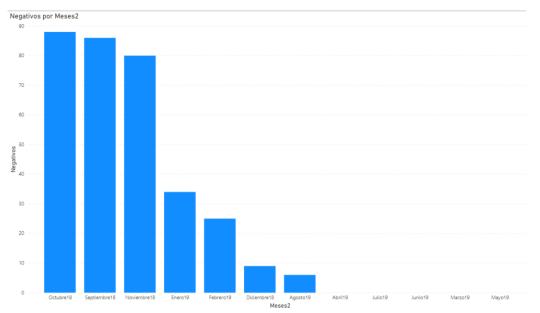
Meses	Negativos	Nulos	NaN	Mes Siguient	NegCada15	NulCada15	Atípicos	Clima	<b>Edificios Ante</b>	<b>Edificios Des</b>	Total Filas Ar	Total Filas Despu
Septiembre	86	18	8970	141	354	83730	242	163722	143	85	406201	211446
Octubre	88	0	6702	138	737	102847	278	169699	142	86	421999	220006
Noviembre	80	8	9481	137	376	93363	199	164066	142	84	407870	213700
Diciembre	9	4	4782	141	298	106505	201	169605	143	85	423807	221949
Enero	34	163	31183	140	300	83137	150	169604	143	85	424345	214019
Febrero	25	67	11493	143	157	59301	140	114969	143	85	287835	150417
Marzo	0	0	1556	140	100	110408	5	167699	143	86	420789	222671
Abril	0	0	1485	142	97	1099979	1	163588	143	85	408976	215108
Mayo	0	0	1584	140	47	104378	0	163254	144	86	408928	217288
Junio	0	0	960	141	489	93227	1	159571	144	86	401754	212933
Julio	0	0	0	138	864	85779	0	163265	142	86	410426	218789
Agosto	6	11	0	139	283	136722	4	160050	143	86	396310	191216

Encontramos 6 tipos que son anómalos (negativos, nulos, Nan, Mes siguiente, Negativos cada 15 minutos, atípicos), pero eliminamos 2 más (clima y nulos cada 15 min) por decisiones tomadas en común que ya hemos explicado. A continuación, se muestran los gráficos de cada tipo en función de los meses.

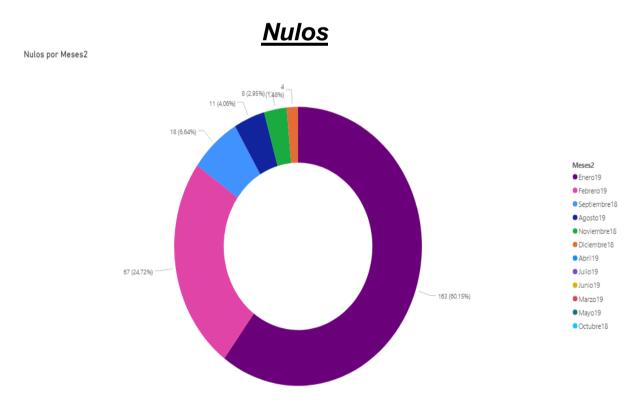
# **Negativos**

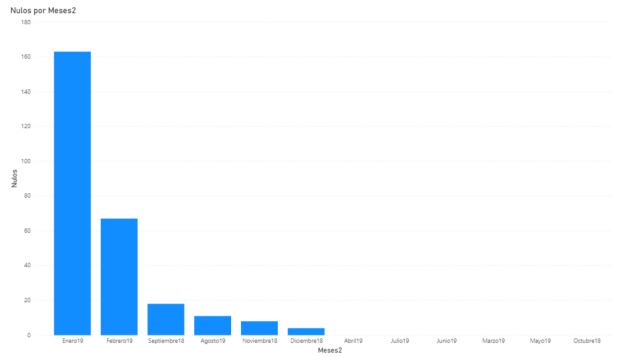
Negativos por Meses2



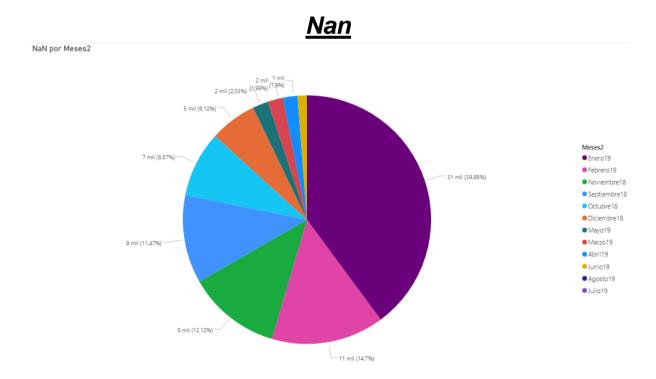


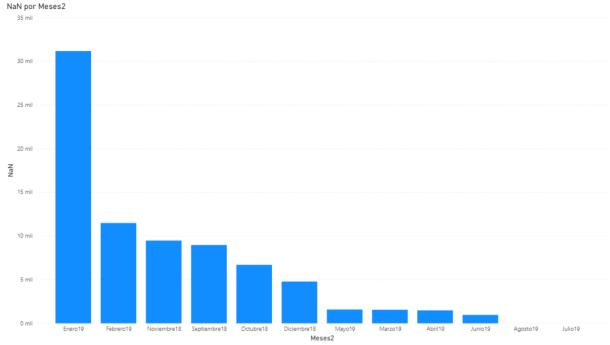
Mediante el Gráfico de Rosquilla y el gráfico de barras podemos observar que en los meses (octubre, septiembre, noviembre, enero, febrero y diciembre) existe una gran cantidad de datos negativos, lo que nos permite deducir que durante este período de tiempo hubo muchos fallos en los sensores. Destacar por último que a partir del mes de agosto este porcentaje sufrió una gran disminución.





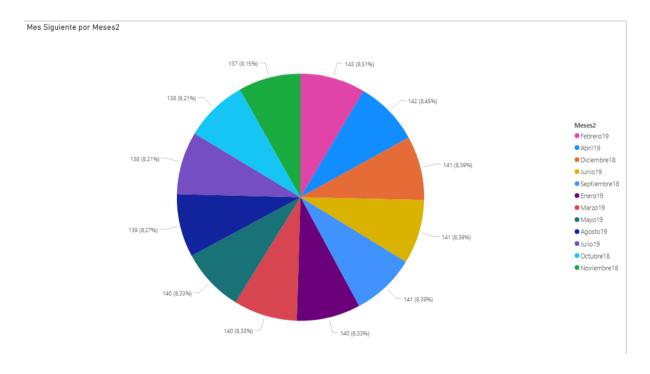
Observando las gráficas de datos nulos, también relacionada con fallos de los sensores, observamos que durante esos 5 meses encontramos un gran presencia de datos nulos(de manera decreciente). Estos datos nulos aparecían tras un cierto periodo de tiempo dependiendo del mes e interrumpen una información de datos acumlados recogidos cada 15 min. Es decir, en la casilla se presenta un 0.

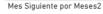


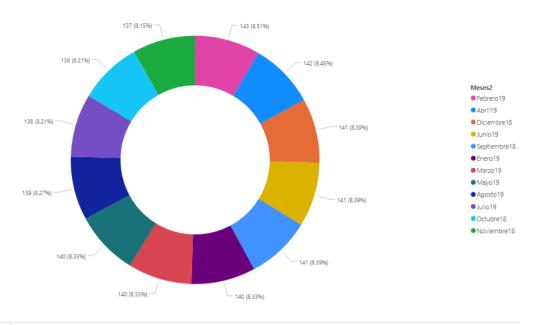


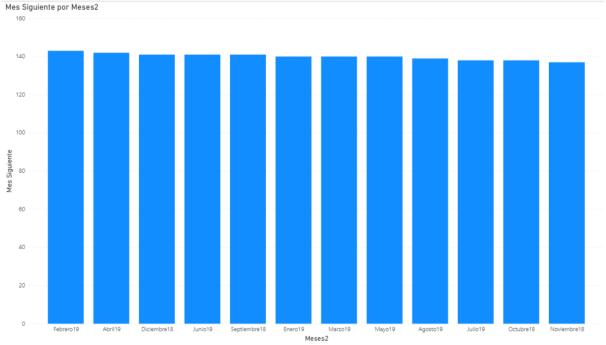
En esta ocasión mediante un gráfico de tarta y diagrama de barras analizamos los datos con casilla vacía(Nan) de forma decreciente. Observamos que la mayoría de los meses tienen una falta importante de datos, también debido a los fallos de los sensores.

# Mes siguiente





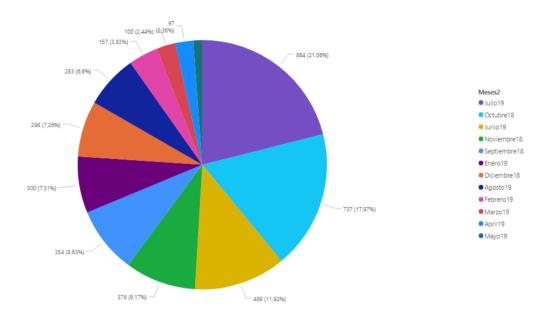


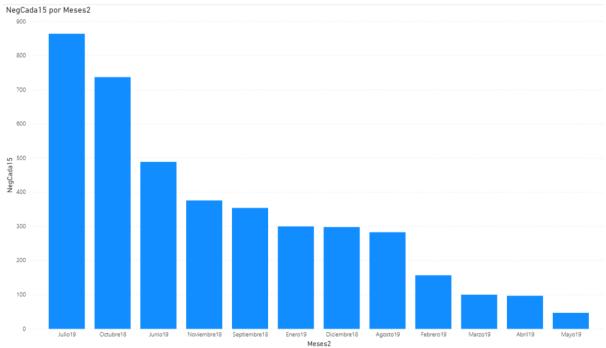


Remarcar que en todos los meses de la base datos hemos encontrado muchos datos repetidos de diferentes meses que aparecen en otros meses.

# Negativos Cada15 min

NegCada15 por Meses2

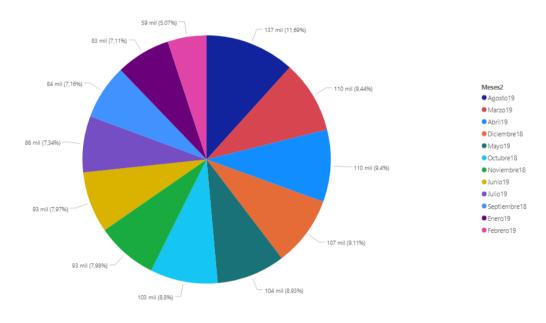


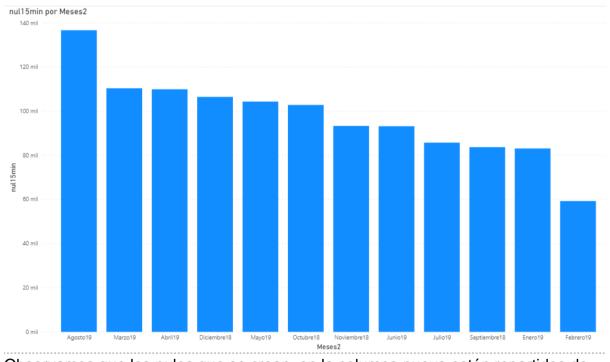


Resaltar que respecto a la nueva columna que creamos(Neg/15min) en la mayoría de los meses hay una gran cantidad de datos negativos, en algunos meses más y otros menos, pero en general un alto porcentaje.

## NulCada15

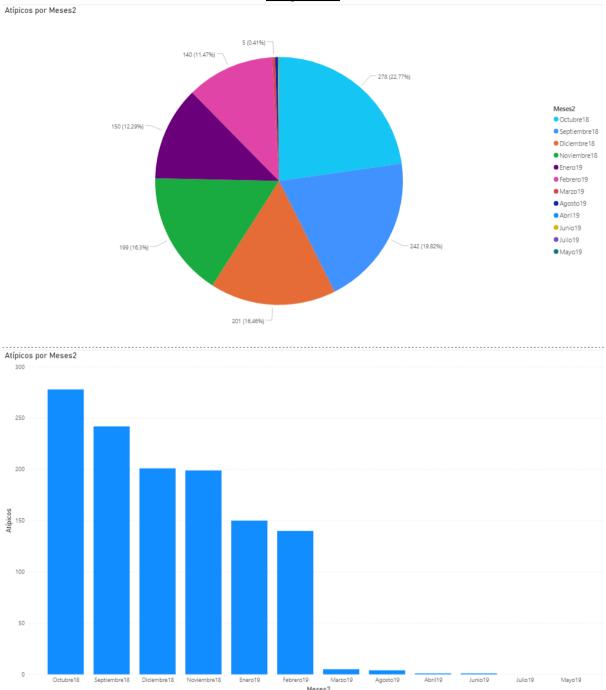
#### nul15min por Meses2



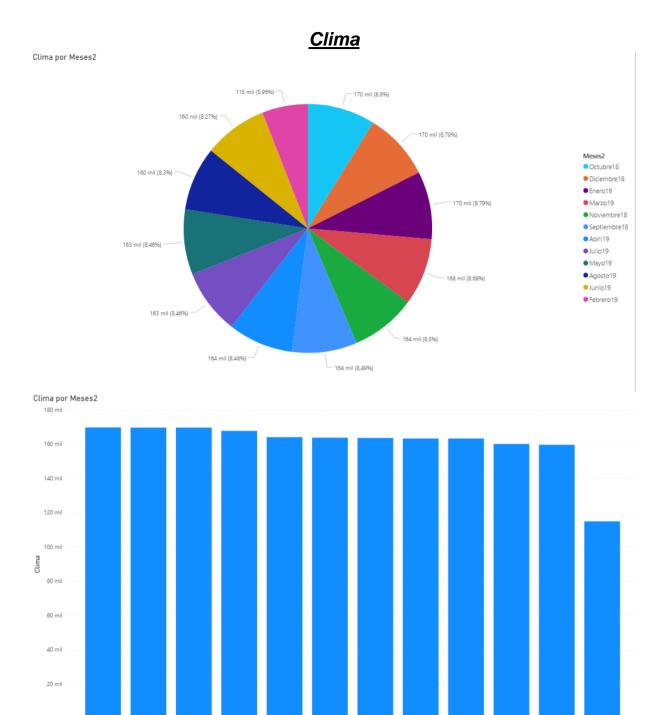


Observamos que los nulos que se crean en la columna nueva están repartidos de manera muy similar en los distintos meses. Esto no nos ayudan a decidir si cada edificio de la Upv consumen más o menos. Por último recalcar que no siempre son fallos de sensores, también pueden se que no haya habido ningún consumo durante ese periodo.

## **Atípicos**



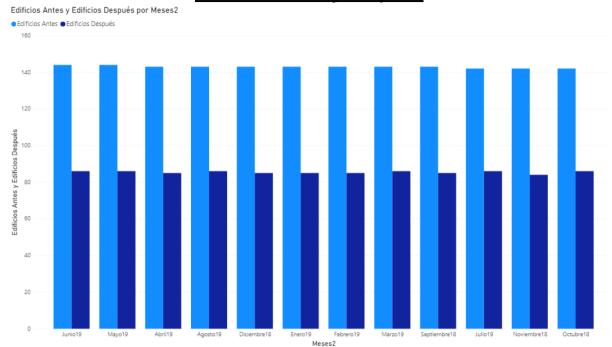
En estos datos, también vemos la evolución comentada. Es decir, los primeros 6 meses tienen muchos más valores que en los 6 últimos.



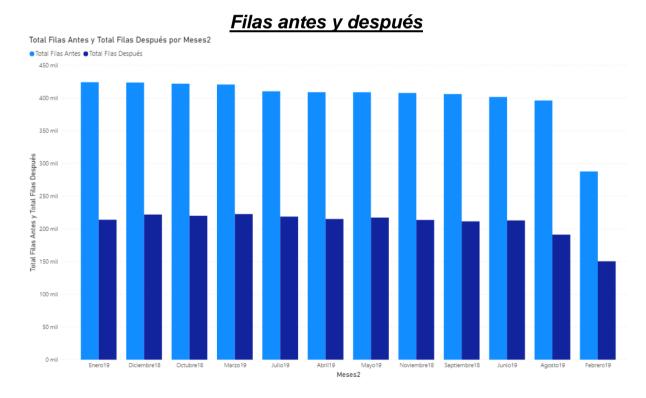
Los datos en relación al clima se presentan en la misma frecuencia en todos los meses. Febrero tiene menos puesto que tiene menos días el mes.

Meses2

#### Edificios antes y después

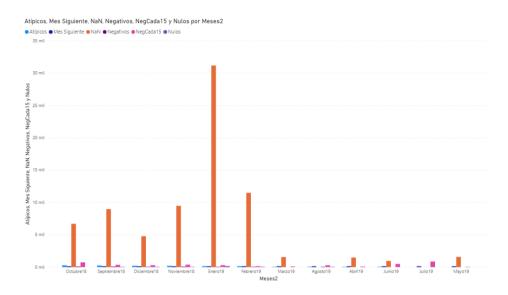


Se reduce de la misma forma en todos los meses. La explicación de la disminución es que existen edificios dedicados a recoger información de clima solamente.

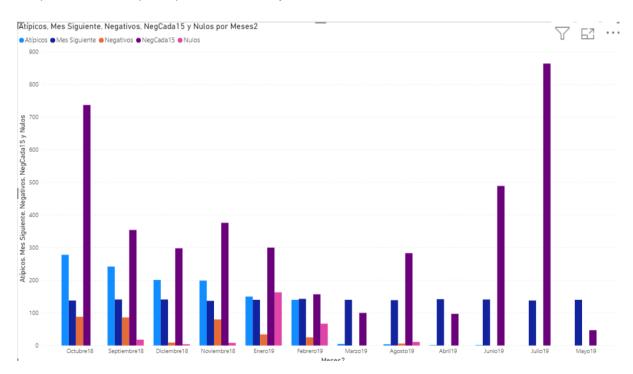


En todos los meses se reduce en la misma proporción. Esta disminución se debe a la limpieza de los datos.

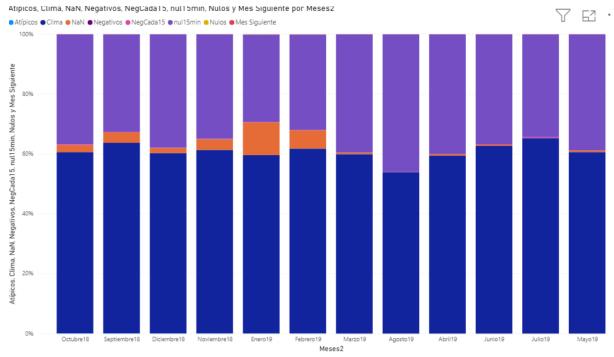
Con el objetivo de ver la calidad de los sensores haremos un análisis de los 6 tipos de fallos que produce.



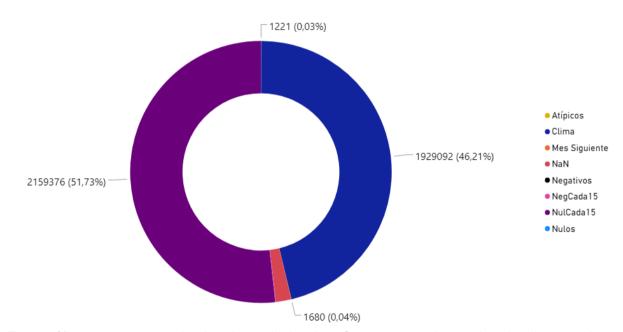
Para poder ver con más detalle los 5 tipos que no podemos ver en este gráfico puesto que el tipo NaN los eclipsa, quitaremos este y analizaremos el resto.



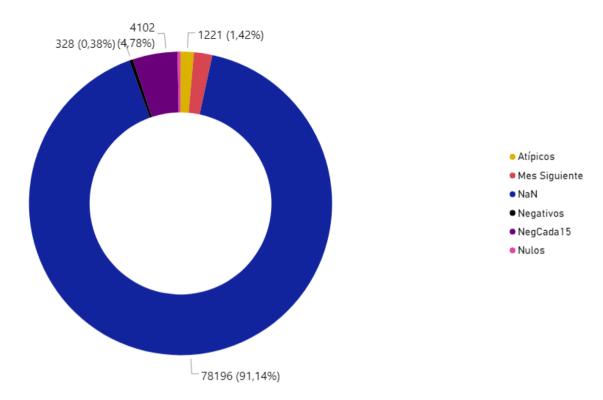
No obstante hemos eliminado estos 6 tipos de anómalos y los datos de 'CLIMA' de la columna 'Uso\_Energia' y los nulos de la columna 'KWH /15' . Estos los hemos quitado puesto que no ayudaban a conseguir nuestro objetivo. Sus cantidades eran muy grandes como podemos ver a continuación. Eclipsan al resto de tipos.



En este gráfico se encuentran todos los datos borrados separados por meses.

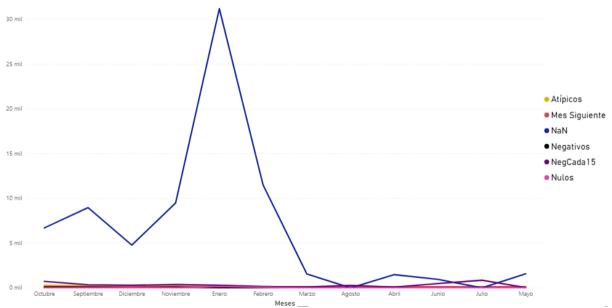


Este gráfico representa todos los tipos eliminados. Como se puede ver, los de clima y nulos en la columna creada de consumo neto son los que aparecen en más frecuencia. No obstante, estos no se producen por error de los sensores, pero no ayudan a conseguir nuestro objetivo.



Respecto a los fallos por los sensores, la mayoría son de tipo Nan, con un recuento total de 78196 y representa el 91,14% de todos los fallos producidos.

Con el objetivo de identificar qué ha pasado con los tipo Nan, hemos desglosado esta información por meses.



Como veníamos comentando, esta gran cantidad se remarca en los primeros 6 meses y se corrige en los siguientes.