ESCUELA SUPERIOR POLITÉCNICA DEL LITORAL



FACULTAD DE CIENCIAS NATURALES Y MATEMÁTICAS DEPARTAMENTO DE ESTADÍSTICAS

PROYECTO DE TITULACIÓN

PREVIO A LA OBTENCIÓN DEL TÍTULO DE:

"MAGÍSTER EN ESTADÍSTICAS CON MENCIÓN EN CALIDAD Y PRODUCTIVIDAD"

TEMA:

IDENTIFICACIÓN DE POSIBLES CASOS DE PÉRDIDAS NO TÉCNICAS DE ENERGÍA ELÉCTRICA EN CLIENTES RESIDENCIALES DE LA CIUDAD DE GUAYAQUIL, MEDIANTE EL ANÁLISIS DE DETECCIÓN DE CELDAS DESVIADAS.

AUTOR:

MIGUEL ARTURO VALERO CARRERA

Guayaquil - Ecuador

2019

RESUMEN

Las pérdidas no técnicas de energía eléctrica representan uno de los principales problemas a los que se enfrenta el sector eléctrico y particularmente las empresas distribuidoras de energía tanto dentro como fuera del país. En términos sencillos, las pérdidas no técnicas de energía eléctrica corresponden a energía suministrada y no facturada, causada principalmente por errores en la medición y facturación, además de la manipulación de los equipos de medición por parte de los clientes que impide el registro correcto de los consumos de energía. Las pérdidas no técnicas generan una afectación económica importante a las empresas distribuidoras. El presente estudio plantea la aplicación de técnicas estadísticas robustas para la identificación oportuna de pérdidas no técnicas de energía eléctrica en la empresa distribuidora de la ciudad de Guayaquil. La metodología propuesta es la aplicación del algoritmo de detección de celdas desviadas a la variable consumos mensuales de energía de los clientes residenciales de la empresa distribuidora. Se realizaron inspecciones a clientes detectados con consumos anómalos por el método, presentando mejoras en la efectividad con respecto a los métodos utilizados actualmente.

Palabras claves: Pérdidas no técnicas, Detección, Consumos anómalos, Estadísticas robustas.

ABSTRACT

The non-technical losses of electricity represent one of the main problems facing the electricity sector and particularly energy distribution companies both inside and outside the country. In practical terms, the non-technical losses of electrical energy correspond to energy supplied and not billed, caused mainly by errors in the measurement and billing, in addition to the manipulation of the measuring equipment by the clients that prevents the correct registration of the energy consumption. Non-technical losses generate an economic impact on the distribution companies. The present study proposes the application of robust statistical techniques for the timely identification of non-technical losses of electric power in the distribution company of the city of Guayaquil. The proposed methodology is the application of the detection algorithm of cells diverted to the variable monthly energy consumption of residential customers of the distribution company. Inspections were carried out on customers detected with anomalous consumption by the method, presenting improvements in the effectiveness with respect to the methods currently used.

Keywords: non-technical losses, detection, anomalous consumption, robust statistics.

DEDICATORIA

Este importante logro de mi vida quiero dedicárselo principalmente a Dios, a mis hijos, esposa, padres, hermanas, en sí a mi familia, quienes de una u otra forma supieron apoyarme en mi intención de continuar formándome profesionalmente.

AGRADECIMIENTO

Agradezco a Dios por permitirme la oportunidad de cumplir una meta más en mi vida, a mis padres por el esfuerzo realizado para que pueda estudiar la maestría, a mi esposa e hijos que son pilares fundamentales, a todos y cada uno de mis compañeros de aula quienes hicieron de esta maestría una experiencia constructiva; así mismo a todos los profesores que aportaron a ampliar mis conocimientos en este campo. Un agradecimiento especial al PhD. Holger Cevallos, quien aceptó guiarme en la elaboración de este proyecto y me orientó a la obtención de los resultados alcanzados. De igual forma quiero expresar mi agradecimiento a la empresa en la cual laboro y al personal del Área de Control de Energía quienes supieron brindar un apoyo fundamental en la parte operativa del estudio realizado.

DECLARACIÓN EXPRESA

La responsabilidad por los hechos y doctrinas expuestas en este Proyecto de Graduación, me corresponde exclusivamente; el patrimonio intelectual del mismo, corresponde exclusivamente a la Facultad de Ciencias Naturales y Matemáticas, Departamento de Estadísticas de la Escuela Superior Politécnica del Litoral.

Miguel Arturo Valero Carrera

TRIBUNAL DE GRADUACIÓN

María Nela Pastuizaca, Ph.D. Presidente Holger Cevallos Valdiviezo, Ph.D.

Director

Francisco Vera Alcívar, Ph.D. Vocal del Tribunal Mgtr. Mónica Mite León Segundo Vocal

AUTOR DEL PROYECTO

Miguel Valero Carrera

TABLA DE CONTENIDO

Pá	ig.
CAPÍTULO 1	
INTRODUCCIÓN	
1.1. Antecedentes	. 1
1.2. Descripción del problema	. 5
1.2.1. Pérdidas Técnicas de energía	. 6
1.2.2. Pérdidas No Técnicas de Energía	. 6
1.2.3. Pérdidas de Energía en los sistemas de distribución en el Ecuado durante los últimos 10 años.	
1.2.4. Índice de Pérdidas No Técnicas de Energía por Distribuidora	10
1.2.5. Importancia económica de las pérdidas de Energía en la	40
Distribuidora de Guayaquil	
1.3. Objetivos general	
1.3.1. Objetivo general	
1.4. Alcance	
1.5. Fases del desarrollo de la investigación	15
MARCO TEÓRICO	
2.1. Análisis estadístico como herramienta para la detección de dat anómalos	
2.2. Métodos de identificación de potenciales casos de pérdidas no técnic	
de energía eléctrica en la distribuidora de Guayaquil	
2.2.1. Medidores totalizadores o controladores de circuito	
2.2.2. Plataforma digital	
2.2.3. Denuncias	
2.2.4. Novedades en proceso de lectura de consumos	22
2.2.5. Alarmas remotas de equipos de medición con tecnología inteligente (AMI)	22
CAPÍTULO 3	
DETECCIÓN DE CELDAS ATÍPICAS	
3.1. Introducción del Método	23
3.2. Descripción del algoritmo	

3	3.2.1.	Paso 1: Estandarización	25
3	3.2.1.1.	Estimadores robustos de posición	26
3	3.2.1.2.	Estimadores robustos de dispersión	27
_		Paso 2: Detección univariada de datos atípicos para cada una de ables	
3	3.2.3.	Paso 3: relaciones bivariadas	28
3	3.2.4.	Paso 4: predicción de valores	28
3	3.2.5.	Paso 5: ajuste de reducción de dispersión	29
3	3.2.6.	Paso 6: marcación de celdas atípicas	29
3	3.2.7.	Paso 7: marcación de filas atípicas	30
3	3.2.8.	Paso 8: desestandarización	30
CAPÍ	TULO	4	
DETE	ECCIÓI	N DE CELDAS DESVIADAS COMO HERRAMIENTA DE ANÁLIS	SIS
PARA	A LA	IDENTIFICACIÓN DE POSIBLES CASOS DE PÉRDIDAS N	10
TÉCN	NICAS		
4.1	. Rec	conocimiento y preparación de los datos	31
4.2	. Apli	cación del Método	32
4.3 ide		ctividad de la herramienta para detectar casos de fraude previamer los por la empresa	
4.4	. Apli	cación práctica del análisis	37
4.5	. Con	ntribución de resultados a la institución	43
CAPÍ	TULO	5	
CON	CLUSI	ONES Y RECOMENDACIONES	
5.1	. Con	nclusiones	45
5.2	. Red	comendaciones	47
Bib	liografí	ía	
An	exos		

ÍNDICE DE TABLAS Y CUADROS

	Pág.
Tabla No. 1 Empresas distribuidoras en Ecuador	3
Tabla No. 2 Evolución de las pérdidas de energía eléctrica en sistemas d	е
distribucióndistribución	7
Tabla No. 3 Interpretación de colores en mapa de celdas de acuerdo al	
método DDC	33
Tabla No. 4 Registro de infractores	36
Tabla No. 5 Resumen de Órdenes Trabajadas	38
Tabla No. 6 Resumen de Órdenes Trabaiadas (2do grupo)	41

ÍNDICE DE FIGURAS

Pag.
Figura No. 1 Número de Clientes Regulados Empresas Distribuidoras 5
Figura No. 2 Evolución de las pérdidas de energía eléctrica en Ecuador período
2007 – 2016
Figura No. 3 Evolución pérdidas técnicas vs no técnicas
Figura No. 4 Evolución de pérdidas por región a nivel mundial 9
Figura No. 5 Evolución de pérdidas en empresas distribuidoras del Ecuador,
período 2007 – 2016 11
Figura No. 6 Variación de pérdidas no técnicas por distribuidora, período 2007
– 2016
Figura No. 7 Costo económico de las pérdidas de energía en la Distribuidora
de Guayaquil, período 2007 – 2016 14
Figura No. 8 Extracto de presentación de resultados de análisis general en
mapa de celdas
Figura No. 9 Extracto del mapa de celdas
Figura No. 10 Casos seleccionados para inspección de posibles casos de
pérdidas no técnicas
Figura No. 11 Casos seleccionados para inspección de posibles casos de
pérdidas (segundo grupo) 41

ÍNDICE DE IMÁGENES

P	Pág.
Imagen No. 1 Etapas funcionales del Sector Eléctrico	2
Imagen No. 2Áreas geográficas de prestación de servicio eléctrico en Ecua	ıdor
	4
Imagen No. 3 Identificación de filas atípicas vs identificación de celdas	
atípicas	. 24
Imagen No. 4 Inspección predios con novedades	. 39

ABREVIATURAS O SIGLAS

AMI.- Infraestructura de medición avanzada (siglas en inglés).

ARCONEL.- Agencia de Regulación y Control de Electricidad.

CNEL EP.- Empresa Eléctrica Pública Estratégica Corporación Nacional de Electricidad.

GWh.- Gigavatio hora.

kV.- Kilo voltios.

kWh.- Kilovatios hora.

MEER.- Ministerio de Electricidad y Energía Renovable.

MEM.- Mercado Eléctrico Mayorista.

MWh.- Megavatio hora

PRESENTACIÓN

La energía eléctrica que se recibe en los hogares responde a un proceso técnico que para su entendimiento se divide en cuatro etapas funcionales: generación, transmisión, distribución y comercialización. La energía se genera a través de distintas fuentes. En nuestro país principalmente se aprovechan los recursos hídricos. La energía en el país se transmite a través de redes y estructuras de transmisión de alta tensión, para finalmente distribuirse a los usuarios finales mediante redes de media y baja tensión.

Una de las afectaciones más importantes en este negocio son las pérdidas de energía eléctrica, las cuales pueden presentarse a nivel de su infraestructura (pérdidas técnicas) como en su fase final al llegar a los consumidores a través del aprovechamiento ilícito de la energía eléctrica (pérdidas no técnicas).

En el año 2.007, del total de 14'427.723,29 MWh disponibles en el sistema de distribución nacional de energía, las pérdidas totales ascendían al 21,42% (CONELEC, 2.008). Del total de pérdidas, el 9,26% correspondían a pérdidas técnicas, mientras que el 12,16% a las pérdidas no técnicas o también llamadas comerciales. A diciembre del año 2.016 de un total de 22'042.282,30 MWh disponibles en el sistema de distribución nacional de energía, las pérdidas de energía eléctrica representaron el 12,21% (ARCONEL. Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, 2017). Del total de pérdidas en ese año, el 8,10% corresponden a pérdidas técnicas y 4,10% a pérdidas no técnicas o comerciales.

En virtud de los altos costos que representa la reducción de las pérdidas técnicas, considerando que esto implica renovación de los distintos componentes de la infraestructura eléctrica, los esfuerzos de las empresas distribuidoras se concentran mayormente en la reducción de las pérdidas comerciales, las cuales en los últimos 10 años se han reducido aproximadamente en un 66% (ARCONEL. Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, 2017).

Por todo lo expuesto, además de la importancia económica que representa el consumo de energía no facturada, en este proyecto se plantea un método robusto para detección de pérdidas no técnicas de energía eléctrica, el mismo que se basa en el análisis de los consumos de energía del período comprendido entre el 1 de enero de 2.014 al 28 de febrero de 2.018, de los clientes residenciales de la ciudad de Guayaquil. Estos datos fueron recogidos del sistema comercial de la empresa distribuidora de energía eléctrica de la ciudad de Guayaquil.

Como resultado se obtuvo que la aplicación del método permitió obtener un nivel de efectividad de 19,70% en la detección de novedades en los sistemas de medición del consumo de energía eléctrica, porcentaje superior al que se obtiene con los métodos actualmente ejecutados por el Área de Control de Energía de la empresa distribuidora de Guayaquil.

CAPÍTULO 1

1. INTRODUCCIÓN

1.1. Antecedentes

De conformidad con lo establecido en la Constitución del Ecuador¹, el Estado es responsable de la provisión del servicio público de energía eléctrica, el mismo que garantizará que el suministro responda a los principios de obligatoriedad, uniformidad, generalidad, eficiencia, responsabilidad, universalidad, accesibilidad, regularidad, continuidad y calidad. Ha habido un gran auge del sector eléctrico del Ecuador durante los últimos 12 años. La ejecución de proyectos eléctricos a través de la inversión interna y externa en el Ecuador levantado el interés tanto en el ámbito nacional como internacional. El sector eléctrico es de vital importancia en el desarrollo de la sociedad y economía ecuatoriana, en el año 2.017 la facturación de energía eléctrica fue de \$ 1.901,33 millones de dólares, de este total el 39,04% fue consumido por clientes residenciales, el 24,51% de lo facturado correspondió a las industrias, el 21,03% a comercios y el 15,42% a alumbrado público y otros (ARCONEL. Atlas del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2017, 2018).

A continuación describiremos brevemente el sector con sus diferentes etapas funcionales, y cómo interactúan éstas hasta llegar a los consumidores, la explicación de estos elementos nos permitirá tener una perspectiva más amplia para luego profundizar en el problema de las pérdidas de energía eléctrica.

Las etapas funcionales del proceso de suministro de energía eléctrica son: generación, transmisión, distribución y comercialización, tal como se detalla en la Imagen No. 1:

La energía eléctrica puede ser generada por dos tipos de fuente: fuentes renovables y fuentes no renovables. Fuentes renovables son por ejemplo

FCNM Capítulo 1 – Página 1 ESPOL

¹ Art. 314 de la Constitución de la República vigente desde el año 2008.

centrales hidroeléctricas, eólicas, fotovoltaicas. Por otro lado, fuentes no renovables son por ejemplo centrales térmicas a gas, carbón o petróleo.

Una vez que la energía es generada, se transporta a través de las líneas de transmisión a niveles de 138 kV. o 69 kV. Esta energía eléctrica es receptada por las empresas distribuidoras a través de subestaciones, las cuales reducen el nivel de energía a 13.8 kV., y a su vez, la distribuyen a través de una red de alimentadores primarios a la red secundaria que llega finalmente a los consumidores.

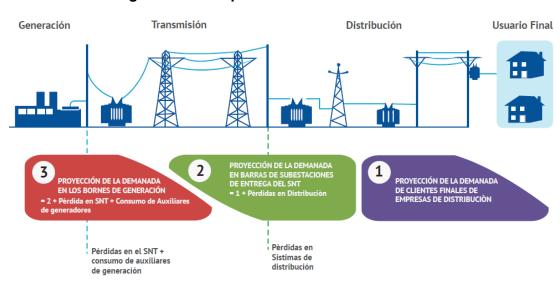


Imagen No. 1.- Etapas funcionales del Sector Eléctrico

Fuente: Plan Maestro de Electricidad 2016 – 2025, capítulo 4, página 164.

Elaboración: Ministerio de Electricidad y Energía Renovable

En el Ecuador, se registran un total de 10 empresas distribuidoras de energía eléctrica (ARCONEL. Atlas del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, 2017). De este número, la Empresa Eléctrica Pública Estratégica Corporación Nacional de Electricidad CNEL EP, es la de mayor área de servicio con el 45% de la superficie total de cobertura del servicio eléctrico en el Ecuador. Dentro de su estructura, CNEL EP agrupa en unidades de negocio a 11 distribuidoras de distintas zonas geográficas en el territorio nacional. En la Tabla No. 1 e Imagen No. 2 se detallan las empresas distribuidoras del país y su respectiva superficie de prestación de servicio al año 2.016.

Tabla No. 1.- Empresas distribuidoras en Ecuador

Empresa Distribuidora	Superficie prestación de servicio (km2)			
CNEL Guayaquil	1.382,89			
CNEL Guayas Los Ríos	10.354,14			
CNEL Manabí	10.909,04			
CNEL El Oro	6.731,86			
CNEL Sto. Domingo	12.894,11			
CNEL Milagro	5.025,53			
CNEL Esmeraldas	15.526,49			
CNEL Los Ríos	4.009,97			
CNEL Sta. Elena	6.487,26			
CNEL Sucumbíos	38.517,82			
CNEL Bolívar	4.038,86			
CNEL EP	115.877,97			
E.E. Quito	13.399,10			
E.E. Centro Sur	30.273,40			
E.E. Ambato	41.787,30			
E.E. Norte	11.862,10			
E.E. Sur	22.787,55			
E.E. Riobamba	5.964,41			
E.E. Cotopaxi	5.880,14			
E.E. Azoguez	1.150,21			
E.E. Galápagos	8.233,11			
E.E.	141.337,32			
Total Superficie	257.215,29			

Fuente: ARCONEL. Atlas del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, Cap. 5, pág. 45.

Elaboración: Propia



Imagen No. 2.-Áreas geográficas de prestación de servicio eléctrico en Ecuador

Fuente: Atlas del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, Cap. 5, pág. 46. Elaboración: Agencia de Regulación y Control de Electricidad ARCONEL

Como se puede observar en la Tabla No. 1, la Unidad de Negocio Guayaquil de CNEL EP, es una de las Distribuidoras con menor área de servicio, representando únicamente el 0,54% del total del territorio nacional. Este aspecto contrasta con el número de clientes regulados. La empresa distribuidora de Guayaquil se ubica en la segunda posición de las empresas con mayor número de clientes, superado únicamente por la Empresa Eléctrica de Quito. La empresa de Guayaquil concentra el 13,94% de los clientes a nivel nacional mientras que

la distribuidora de Quito el 22,05% (ARCONEL. Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, 2017), (Ver Figura No. 1).

Figura No. 1.- Número de Clientes Regulados Empresas Distribuidoras

Fuente: ARCONEL. Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016. Cap. 1, pág. 17. Elaboración: Propia

En función del uso final de la energía eléctrica, los clientes se clasifican en 5 grupos: residenciales, comerciales, industriales, alumbrado público y otros².

1.2. Descripción del problema

Se define como pérdidas de energía eléctrica a la energía que se pierde en las distintas etapas del proceso de suministro de energía eléctrica (ARCONEL. Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, 2017). Las pérdidas de energía eléctrica se dividen en técnicas y no técnicas o comerciales. En el presente estudio se considerará únicamente las pérdidas no técnicas en la etapa de distribución.

Las pérdidas de energía eléctrica es uno de los indicadores de mayor relevancia para el área técnica, operativa, administrativa y económica de la CNEL EP. Su frecuencia de cálculo es mensual. Las pérdidas en distribución se miden de manera porcentual. Se calculan básicamente como la diferencia entre la energía disponible en el sistema y la energía facturada.

² Escenarios deportivos, entidades oficiales, benéficas, etc.

1.2.1. Pérdidas Técnicas de energía

Son aquellas producidas principalmente en conductores por el efecto Joule³ (Fayos, 2009), antigüedad de los equipos y demás componentes de la infraestructura eléctrica tales como subestaciones, redes de media tensión, transformadores, redes de baja tensión, luminarias, acometidas y medidores.

Las pérdidas técnicas de energía eléctrica se calculan matemáticamente, analizando cada uno de los componentes de la infraestructura eléctrica desde el punto de vista técnico, cálculo al que no nos referiremos en este estudio.

1.2.2. Pérdidas No Técnicas de Energía

Las pérdidas no técnicas de energía o pérdidas comerciales se producen básicamente cuando la empresa eléctrica entrega la energía a los clientes pero los mismos no pagan por la energía consumida, las causas principales son los errores de medición y facturación a clientes por parte de la CNEL EP y la manipulación de los equipos de medición que impide el registro correcto de los consumos de energía.

Las pérdidas no técnicas de energía eléctrica se calculan sustrayendo la diferencia de entre la energía disponible en el sistema a la energía facturada a clientes y a las pérdidas técnicas.

1.2.3. Pérdidas de Energía en los sistemas de distribución en el Ecuador durante los últimos 10 años.

Año a año, las empresas eléctricas del país realizan importantes inversiones económicas con el fin de reducir las pérdidas de energía eléctrica. En el 2.007,

_

³ Se conoce como efecto Joule al fenómeno irreversible por el cual si en un conductor circula corriente eléctrica, parte de la energía cinética de los electrones se transforma en calor debido a los choques que sufren con los átomos del material conductor por el que circulan, elevando la temperatura del mismo. (James Prescott Joule – 1841).

las pérdidas de energía eléctrica en el Ecuador alcanzaron un total de 3.089,83 GWh⁴ perdidos en el sistema de un total de 14.427,72 GWh disponibles (ARCONEL. Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, 2017). Esto representó el 21,42% del total de energía disponible en el sistema. De este porcentaje, el 9,26% correspondió a pérdidas técnicas, mientras que el 12,16% correspondió a las pérdidas no técnicas.

Para el año 2.016, las pérdidas de energía a nivel nacional alcanzaron un total de 2.690,94 GWh de los 22.042,28 GWh disponibles en el sistema (12,21% del total) (ARCONEL. Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, 2017). De este porcentaje, el 8,10% correspondió a pérdidas técnicas y el 4,10% a pérdidas comerciales.

En la Tabla No. 2 se presenta la evolución anual de las pérdidas de energía eléctrica en GWh en el Ecuador en los sistemas de distribución. Estos datos fueron tomados de (ARCONEL. Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, 2017).

Tabla No. 2.- Evolución de las pérdidas de energía eléctrica en sistemas de distribución

Año	Disponible en el sistema (GWh)	Clientes regulados (GWh)	Clientes no regulados o terceros (GWh)	Pérdidas sistema (GWh)	Pérdidas técnicas del sistema (GWh)	Pérdidas no técnicas del sistema (GWh)	Pérdidas sistema (%)
2007	14.427,72	10.063,95	1.273,94	3.089,83	1.335,65	1.754,18	21,42
2008	15.259,58	11.146,68	1.119,83	2.993,08	1.421,21	1.571,87	19,61
2009	15.978,70	12.740,80	472,64	2.765,27	1.499,10	1.266,17	17,31
2010	16.824,04	13.769,73	306,88	2.747,43	1.499,79	1.247,64	16,33
2011	17.882,88	14.931,12	317,68	2.634,08	1.560,95	1.073,13	14,73
2012	18.720,95	15.847,99	326,9	2.546,06	1.606,80	939,26	13,6
2013	19.537,75	16.742,94	329,55	2.465,26	1.641,35	823,91	12,62
2014	20.927,65	17.958,30	379,26	2.590,09	1.738,73	851,37	12,38
2015	21.995,11	18.942,59	388,15	2.664,37	1.801,78	862,59	12,11
2016	22.042,28	18.897,42	453,92	2.690,94	1.786,48	904,46	12,21

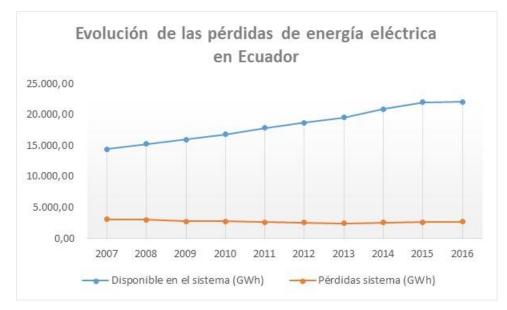
Fuente: ARCONEL – Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano

Elaboración: Propia

La Figura No. 2 ilustra esta evolución de las pérdidas de energía eléctrica en el Ecuador durante el período 2.007 – 2.016.

⁴ Gigavatio hora, medida de energía eléctrica equivalente a 1 millón de kilovatios hora.

Figura No. 2.- Evolución de las pérdidas de energía eléctrica en Ecuador período 2007 - 2016



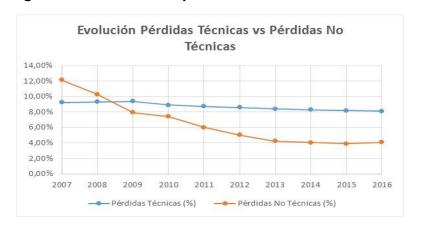
Fuente: ARCONEL – Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano

Elaboración: Propia

La Figura No. 3 ilustra la evolución de las pérdidas técnicas y de las no técnicas durante el período 2.007 – 2.016.

Es importante resaltar que las pérdidas técnicas disminuyeron de 9,26% en 2.007 a 8,11% en 2.016, es decir 1,15 puntos porcentuales, mientras que las pérdidas no técnicas o comerciales se redujeron de 12,16% en 2.007 a 4,10% en 2.016, es decir 8,06 puntos porcentuales.

Figura No. 3.- Evolución pérdidas técnicas vs no técnicas



Fuente: ARCONEL – Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano

Elaboración: Propia

Estos datos muestran que las empresas distribuidoras del país han tomado acciones para reducir las pérdidas, con resultados más efectivos para las pérdidas no técnicas.

De acuerdo a los datos del Banco Mundial (Banco Mundial Datos, s.f.), en el año 2.014 las pérdidas de energía en los países de América Latina y el Caribe ascendieron al 15,56% del total disponible, mientras que el peor índice porcentual de pérdidas fue el de la región de Asia del Sur con un 18,94% del total disponible. Las regiones con menores porcentajes de pérdidas fueron las regiones de Asia Oriental y Pacífico (5,42%), y Norteamérica (6,30%). La Figura No. 4 muestra la evolución del índice de pérdidas por región durante el período 2.000 – 2.014.

A nivel de América Latina y el Caribe, los países con los índices porcentuales más elevados de pérdidas de energía eléctrica son Haití con el 60,12%, Venezuela con el 36,5% y Honduras con el 34,95%. Por otra parte, los países con menores índices de pérdidas en energía eléctrica son Trinidad y Tobago con el 2,31%, Chile con el 6,54% y Paraguay con el 6,58%. Por su parte, Ecuador al 2.014 presentó pérdidas por alrededor del 12%, tal como se lo mencionó anteriormente.

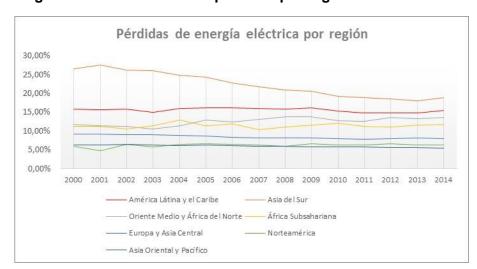


Figura No. 4.- Evolución de pérdidas por región a nivel mundial

Fuente: Banco Mundial (https://datos.bancomundial.org/indicador/EG.ELC.LOSS.ZS?locations=ZJ-HT)

Elaboración: Propia

1.2.4. Índice de Pérdidas No Técnicas de Energía por Distribuidora

A nivel de las empresas Distribuidoras de energía eléctrica, las pérdidas se han reducido significativamente (ARCONEL. Atlas del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016, 2017). En el año 2.007, las pérdidas de energía en las Distribuidoras de Manabí y Sucumbíos superaban el 40%, de los cuales el 25% aproximadamente correspondía a las pérdidas no técnicas, mientras que el 15% a las pérdidas técnicas. Para este año el panorama dentro del sector eléctrico no era de los mejores. El 75% de las Distribuidoras Nacionales presentaba pérdidas superiores al 12%. Con el pasar de los años, estos niveles de pérdidas han ido reduciendo gracias a la aplicación de políticas públicas orientadas a mejorar el nivel de eficiencia de los servicios básicos en el país. En la distribuidora de la ciudad de Guayaquil en el año 2.007 se registraron pérdidas del 23,09%, de este porcentaje 8,95% correspondían a pérdidas técnicas y el restante 14,14% a pérdidas no técnicas o comerciales.

En el año 2.016, la distribuidora de Manabí aún era una de las empresas con mayor porcentaje de pérdidas con un 24,09%, seguido por la distribuidora de Esmeraldas con un 22,75% de nivel de pérdidas. La entidad distribuidora de la ciudad de Guayaquil registró un porcentaje de pérdidas de 11,75%, de los cuales 8,41% eran de pérdidas técnicas y 3,34% de pérdidas no técnicas.

La Figura No. 5 muestra la evolución de las pérdidas de energía eléctrica para las empresas distribuidoras del país durante el período 2007 – 2016.

Evolución de las Pérdidas de Energía Eléctrica en el Ecuador Período 2007 - 2016 - CNEL Los Ríos - CNEL Sucumbios - CNEL Guavas Los Ríos - CNEL Sta. Elena 29,00 — CNFI Guavaquil % de Pérdidas - CNEL Sto. Domingo E.E. Sur 19,00 E.E. Norte 14,00 E.E. Centro Sur CNEL Bolívar 9.00 E.E. Quito E.E. Ambato E.E. Azoguez

Figura No. 5.- Evolución de pérdidas en empresas distribuidoras del Ecuador, período 2007 - 2016

Fuente: Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.011 Folleto Multianual (Pág. 110); Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.012 (Pág. 128); Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.013 (Pág. 179); Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.014 (Pág. 123); Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.015 (Pág. 111); Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.016 (Pág. 62).

Elaboración: Propia

La Figura No. 6 nos muestra una reducción significativa del nivel de pérdidas no técnicas de energía durante el período 2.007 – 2.016, en más de 10 puntos porcentuales en seis empresas distribuidoras. Por ejemplo, la distribuidora de Sucumbíos redujo sus pérdidas no técnicas de energía eléctrica de 23,27% a 3,15%, Guayas – Los Ríos de 21,69% a 3,52%, Manabí de 26,68% a 12,12%, Milagro de 24,33% a 11,21%, El Oro de 16,22% a 5,4% y Guayaquil de 14,14% a 3,34%.

Figura No. 6.- Variación de pérdidas no técnicas por distribuidora, período 2007 - 2016



Fuente: ARCONEL - Boletines Anuales Estadísticos del Sector Eléctrico

Elaboración: Propia

1.2.5. Importancia económica de las pérdidas de Energía en la Distribuidora de Guayaquil

El sector eléctrico se desarrolla en un mercado en donde se realizan transacciones relacionadas con la oferta y demanda de energía. Estas operaciones se encuentran reguladas por el Estado Ecuatoriano.

Para atender la demanda de energía eléctrica, el país cuenta con centrales de generación que producen energía y la ofertan en el mercado eléctrico mayorista (MEM). Las empresas distribuidoras, pagan por la energía eléctrica que se encuentra disponible en sus redes al MEM, y a su vez, facturan la energía distribuida y consumida por sus usuarios. Los costos de compra y venta de la energía se encuentran regulados por órganos del estado. La determinación del pliego tarifario⁵ responde a estudios que realizan anualmente las empresas distribuidoras.

FCNM Capítulo 1 – Página 12 ESPOL

⁵ La Ley Orgánica del Servicio Público de Energía Eléctrica define al Pliego Tarifario como el documento emitido por el ARCONEL, que contiene la estructura tarifaria a aplicarse a los consumidores o usuarios finales, y los valores que le corresponde a dicha estructura, para el servicio público de energía eléctrica y el servicio de alumbrado público general.

De acuerdo a la normativa vigente⁶, por las características de consumo se consideran tres categorías de tarifas: residencial, general y alumbrado público. Por el nivel de tensión en tres grupos de tarifas: tensión alta, tensión media y tensión baja. Cada una de las categorías antes mencionadas representa un precio distinto para los usuarios. Por lo cual, para estimar el costo económico de las pérdidas no técnicas de energía en la ciudad de Guayaquil se considera un precio promedio de venta (kWh⁷). El costo promedio de la compra de energía al Mercado Eléctrico Mayorista se determina en función de los costos regulados.

El producto del precio promedio de venta por el número de pérdidas no técnicas de energía eléctrica nos da el monto que la empresa distribuidora deja de percibir en su facturación mensual por este rubro. Por otro lado, el producto del costo promedio de compra de la energía por el número de pérdidas técnicas nos da el costo económico de este tipo de pérdidas. Las pérdidas totales es la suma de las pérdidas técnicas y no técnicas.

En promedio, la empresa distribuidora de la ciudad de Guayaquil deja de percibir alrededor de 4,1 millones de dólares mensuales por pérdidas de energía eléctrica. Esto es, 46,7 millones de dólares anuales. Durante el período 2.007 – 2.016, la empresa dejó de percibir en promedio una suma aproximada de 466 millones de dólares.

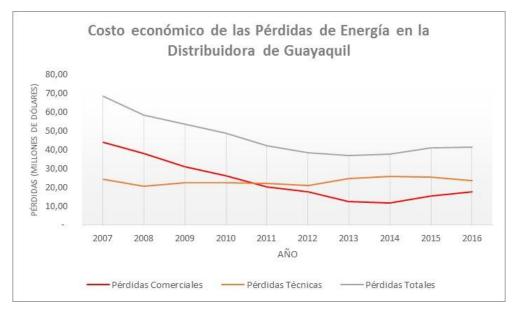
La Figura No. 7 muestra el costo económico estimado de las pérdidas de energía eléctrica para la distribuidora de la ciudad de Guayaquil durante el período 2.007 – 2.016.

FCNM Capítulo 1 – Página 13 ESPOL

⁶ Codificación del Reglamento de Tarifas Eléctricas, Art. 17.

⁷ Unidad de medida de energía eléctrica equivalente a 1000 vatios hora, usado frecuentemente en la medición de consumos eléctricos.

Figura No. 7.- Costo económico de las pérdidas de energía en la Distribuidora de Guayaquil, período 2007 - 2016



Fuente: Departamento de Estadística CNEL EP - Unidad de Negocio Guayaquil

Elaboración: Propia

Como se puede observar las pérdidas no técnicas de energía eléctrica, representan en promedio aproximadamente 24 millones de dólares al año, cifra que la empresa deja de percibir. De hecho, esta cifra representa entre el 4 y el 5% del presupuesto aprobado para la distribuidora de la ciudad de Guayaquil en el año 2.016.

Dada la importancia económica de las pérdidas de energía, particularmente las no técnicas, y considerando que al momento los esfuerzos realizados para reducirlas se han enfocado en trabajos de inspección, atención de denuncias realizadas por la ciudadanía, y otros métodos de tipo operativo, en este trabajo se plantea identificar individuos cuyos comportamientos de consumo difieran de patrones normales de consumo, usando la técnica de "Detección de celdas de datos desviadas" (DDC, por sus siglas en inglés), (Rousseeuw et al., 2017)

1.3. Objetivos

1.3.1. Objetivo general

Identificar un método que permita detectar con un mayor nivel de efectividad posibles casos de pérdidas no técnicas de energía eléctrica en la empresa distribuidora de energía eléctrica de la ciudad de Guayaquil, mediante la aplicación del algoritmo de detección de celdas desviadas.

1.3.2. Objetivos específicos

- Evaluar el impacto económico de las pérdidas no técnicas de energía eléctrica en la empresa distribuidora de la ciudad de Guayaquil.
- Detectar clientes con consumos anómalos de energía eléctrica mediante la aplicación del algoritmo de detección de celdas desviadas.
- Evaluar la efectividad del algoritmo de detección de celdas desviadas a través de un análisis comparativo con los resultados de detecciones de casos de pérdidas no técnica de energía identificados previamente por la empresa distribuidora de la ciudad de Guayaquil.
- Verificar la efectividad del algoritmo de detección de celdas desviadas para detectar posibles casos de pérdidas no técnicas en clientes que no han sido identificados por la empresa distribuidora, mediante inspecciones a realizarse en las viviendas de clientes con consumos anómalos.

1.4. Alcance

El estudio evalúa los consumos del segmento de clientes residenciales de la empresa distribuidora de energía eléctrica de la ciudad de Guayaquil, que se hayan encontrado activos durante el período de enero del 2.014 a febrero del 2.018, considerando los consumos de energía en kWh de cada uno de los meses del período antes mencionado.

1.5. Fases del desarrollo de la investigación

Fase 1.- Levantar información histórica de las pérdidas de energía eléctrica (técnicas y no técnicas) en el Ecuador durante el período 2.007 – 2.016,

particularmente la evolución de las mismas en la empresa distribuidora de energía eléctrica de la ciudad de Guayaquil.

Fase 2.- Obtener de la base del sistema comercial de la empresa distribuidora de Guayaquil la información de los consumos de energía eléctrica del segmento de clientes residenciales en estado activo durante el período de enero 2.014 a febrero 2.018.

Fase 3.- Aplicar el método de detección de celdas desviadas a los consumos mensuales de energía eléctrica de los clientes activos durante el período de enero del 2.014 a febrero del 2.018, e identificar casos de clientes con consumos anómalos.

Fase 4.- Evaluar la efectividad del método de detección de celdas desviadas para identificar casos de posibles pérdidas no técnicas. En los casos de clientes previamente identificados por la empresa distribuidora como infractores a través de un análisis comparativo entre los casos detectados por el método y los detectados por la empresa. Para los casos de clientes que no han sido identificados por la empresa distribuidora pero han sido marcados por el algoritmo de detección de celdas desviadas como consumos anómalos se seleccionará una muestra aleatoria para ejecución de una inspección como posible caso de pérdida no técnica.

CAPÍTULO 2

MARCO TEÓRICO

2.1. Análisis estadístico como herramienta para la detección de datos anómalos

La detección de datos anómalos mediante la aplicación de métodos estadísticos está tomando relevancia en el entorno empresarial, considerando que los datos atípicos se relacionan con el cometimiento de algún tipo de fraude o situación extraña que se aleja del patrón normal. En tal sentido, (Oña Macías & Troncoso Igua, 2018) plantearon la identificación de datos anómalos en declaraciones fiscales del impuesto a la renta en Ecuador mediante la aplicación de la Ley de Benford⁸. La ley de Benford establece que en una serie de cifras, la probabilidad de que un número elegido al azar tenga como primera cifra el 1 es de aproximadamente 30,1%, la probabilidad de que tenga primera cifra el 2 es aproximadamente el 17%, y continua con la reducción de probabilidad conforme prosiguen los números (Ma. José Ruiz, 2015). En este problema los datos anómalos se relacionan con el fraude en la declaración del impuesto a la renta en Ecuador.

Un estudio del Instituto de Ingeniería del Conocimiento de España (Conocimiento, 2016) estimaba que al 2.015 el Top 3 de los países con más fraude energético estaba encabezado por India con pérdidas por este concepto de 16,2 mil millones de dólares. El segundo lugar era ocupado por Brasil con 10,5 mil millones de dólares; y el tercero por Rusia con pérdidas aproximadas de 5,1 mil millones. En Conocimiento (2016) por tanto plantean la detección eficaz del fraude en energía con técnicas Big Data. En nuestro continente también se han realizado estudios relacionados con la detección de pérdidas no técnicas de energía. En Colombia se planteó en 2014 la identificación de pérdidas en

⁸ En una serie de datos numérica del 1 al 9, la probabilidad de que la primera cifra sea 1 es mayor que la del resto de números.

sistemas de energía mediante aplicación de técnicas de análisis y visualización de información; la propuesta es una solución de software empleando técnicas de integración de datos e ingeniería de software (Porras, 2014).

Por otra parte, (Hernández Pérez, Arroyo Figueroa, Santos Domínguez, Rodríguez Ortiz, & Escobedo Hernández, 2015), investigadores del Instituto Nacional de Electricidad y Energías Limpias de México, diseñaron un sistema de diagnóstico basado en redes probabilísticas temporales. El sistema de diagnóstico utiliza un análisis causa-consecuencia, con base en un modelo que hace frente a la incertidumbre y el tiempo. El modelo está representado por una red bayesiana de eventos temporales (RBET) (Arroyo, 1999).

Dentro de nuestro país se han realizado estudios enfocados en el diseño de prototipo de equipos de medición inteligente de energía a través de módulos de adquisición y procesamiento de voltaje, corriente, potencia y energía, el cual es capaz de reconocer fraude tanto en acometida como en el medidor (Romero, 2017). Así mismo, (Guillén, 2015) plantea un modelo integral para la reducción de pérdidas no técnicas de energía en la Corporación Nacional de Electricidad CNEL EP, el mismo que se fundamenta en estrategias para los ejes técnicos, comercial, administrativo, social y legal.

Un enfoque supervisado en la detección de fraude en el consumo de energía es planteado por (Bernat Coma-Puig, 2.016). Este estudio presentado en la conferencia internacional de ciencia de datos y analítica avanzada en España se enfoca en el desarrollo de algoritmos de aprendizaje a partir de los resultados de campañas (operativos de control de energía que se realizan basados en reglas heurísticas) pasadas de detección de pérdidas no técnicas de energía. A partir del aprendizaje obtenido en las campañas plantea la creación de modelos que pronostiquen la probabilidad de fraude en clientes que aún no han sido detectados. Los resultados alcanzados por el enfoque planteado para una empresa distribuidora de energía en España fueron en el mejor de los casos de hasta 15 veces más efectivos que los métodos habituales utilizados por la

empresa distribuidora para detectar posibles casos de pérdida de energía eléctrica.

Un sistema inteligente para la detección de irregularidades en consumidores residenciales de empresas comercializadoras de energía (Uparela, 2018) fue publicado en la revista Ingeniería e Investigación. El estudio fue realizado en los clientes de la empresa distribuidora de la Costa Caribe de Colombia. El sistema se basa en tres módulos. El primer módulo contempla, a través de mapas autoorganizativos y algoritmos genéticos, la segmentación de clientes con curvas de consumo similares durante un período de tiempo determinado. En el segundo módulo, el método recurre a modelos predictivos como el autoregresivo integrado de media móvil (ARIMA por sus siglas en inglés), para la predicción de los consumos mensuales de energía. El tercer módulo detecta, a través de una red neuronal para reconocimiento de patrones, los clientes con consumos anómalos. Los resultados obtenidos en la aplicación de este método determinaron un incremento del 18% respecto a la tasa de efectividad de detección de irregularidades en los consumos de energía eléctrica de clientes residenciales.

Por otra parte, (Juan I. Guerrero, 2016) en la quinta conferencia internacional sobre sistemas y aplicaciones inteligentes en Sevilla, propuso un análisis de datos de alto rendimiento para la reducción de pérdidas no técnicas en redes inteligentes. Este modelo aplica técnicas estadísticas para identificar patrones en los consumos correctos de energía eléctrica. Los patrones identificados son usados para establecer reglas que posteriormente son aplicadas en sistemas expertos basados en reglas (RBES por sus siglas en inglés). El beneficio obtenido por este método se enfoca principalmente en el tiempo que se reduce entre un análisis de los registros de los clientes realizado por un inspector, el cual puede tomar en promedio entre 5 y 30 por cliente, mientras que bajo la utilización de este modelo y técnicas el tiempo promedio por cliente se reduce a 22 milisegundos.

Otra de las aplicaciones estadísticas para la detección de posibles casos de pérdidas no técnicas es la aplicación de modelos de aprendizajes a través de comité supervisado (Joaquim L. Viegas, Electricity fraud detection using committee semi-supervised learning, 2018). Este método en primera instancia se enfoca en la información obtenida de las mediciones inteligentes y sus características adecuadas como medio de clasificación. En segundo lugar este método iterativamente entrena bosques aleatorios como clasificador de datos de una muestra. El método cooperativo de entrenamiento por comité se basa en el paradigma del aprendizaje semi supervisado (Schwenker, 2008) en el cual los clasificadores son entrenados sobre diversos grupos de características del conjunto de datos. Los resultados obtenidos se reflejan en la reducción de los falsos positivos del 16% al 11% por aplicación de este método en relación al método de aprendizaje supervisado.

2.2. Métodos de identificación de potenciales casos de pérdidas no técnicas de energía eléctrica en la distribuidora de Guayaquil

Uno de los problemas más importantes para CNEL EP con las pérdidas es el de identificar los casos en los cuales existe aprovechamiento ilícito de la energía eléctrica. En el caso de la empresa de Guayaquil, el Área encargada de esta actividad por estructura orgánica se la denomina Control de Energía, la cual para su operación cuenta con dos empresas *outsourcing* que realizan inspecciones. Estas empresas, llamadas también "Contratistas", a su vez cuentan con 15 unidades de trabajo cada una, debidamente equipadas para la ejecución de las inspecciones.

A cada unidad de trabajo la empresa distribuidora le asigna un aproximado de entre 25 y 30 órdenes de inspección diarias. Cada orden de inspección es hecha por un equipo de seis Analistas de Control de Energía. Con un estimado diario de entre 750 y 900 órdenes de inspecciones emitidas, el porcentaje de efectividad de detección de casos de aprovechamiento ilícito de energía fluctúa únicamente entre el 2% y 3%.

Los eventos que activan la alerta de un posible caso de pérdida no técnica en la empresa distribuidora de Guayaquil son:

- Incongruencia entre los consumos de viviendas asociadas a un circuito y la suma de los equipos de medición.
- Consumo inusual con respecto a reglas determinadas por Analistas del Departamento de Control de Energía.
- 3. Denuncias.
- Novedades en proceso de lectura de consumos.
- 5. Alarmas remotas de equipos de medición inteligente.

2.2.1. Medidores totalizadores o controladores de circuito

Los medidores totalizadores o controladores de circuito se instalan con el objeto de realizar un balance de energía eléctrica entre los medidores asociados a un circuito determinado. Los medidores totalizadores totalizan los consumos de las viviendas asociadas al circuito y comparan dicho valor con la suma de los consumos de los equipos de medición. Un circuito puede tener aproximadamente 35 viviendas asociadas. El análisis de los consumos de los medidores totalizadores podría por tanto revelar posibles casos de pérdidas comerciales dentro del circuito.

2.2.2. Plataforma digital

Es un aplicativo que contiene la información de la facturación y de los equipos de medición. Mediante ejecución de sentencias se establecen reglas a través de las cuales los Analistas del Departamento de Control de Energía de la empresa distribuidora identifican casos potenciales de pérdidas comerciales. Estas reglas se aplican al consumo per se, desviación estándar del consumo, promedio del consumo y otros criterios determinados por la experiencia de los Analistas.

2.2.3. Denuncias

Estas pueden ser realizadas mediante documento escrito, llamada telefónica, redes sociales, o cualquier otro tipo de medio de comunicación que la empresa distribuidora cuente.

2.2.4. Novedades en proceso de lectura de consumos

Situación que se presenta cuando el personal de la compañía *outsourcing* que realiza el proceso de toma de lectura de los equipos de medición identifica alguna anormalidad. Algunos ejemplos de anormalidades encontradas son: sello de seguridad roto, equipo deteriorado y manipulación del equipo.

2.2.5. Alarmas remotas de equipos de medición con tecnología inteligente (AMI)

Las alarmas AMI únicamente funcionan con equipos de medición que disponen de esta tecnología. En la ciudad de Guayaquil se encuentran instalados al 31 de diciembre de 2.016 un aproximado de 80 mil medidores con tecnología inteligente (AMI).

CAPÍTULO 3

DETECCIÓN DE CELDAS ATÍPICAS

3.1. Introducción del Método

Este método fue desarrollado por Peter J. Rousseeuw⁹ y Wannes Van den Bossche, del Departamento de Matemáticas de la Universidad KU Leuven de Bélgica, el cual fue recibido, revisado y publicado entre julio de 2016 y junio de 2017. El marco teórico sobre el cual se realiza este estudio se basa en la publicación científica "Detecting Deviating Data Cells".

En primera instancia es necesario considerar que dentro del análisis de datos es frecuente la presencia de valores atípicos, estos pueden ser ocasionados por algún error dentro de su proceso de recolección o tabulación y pueden afectar negativamente el análisis; sin embargo se presentan situaciones en que estos valores atípicos denotan ruidos que pueden ser de valiosa importancia en el análisis de datos, motivo por lo cual resulta muy valioso la identificación y análisis de estos datos atípicos.

Las técnicas robustas clásicas basan su estimación en observaciones (o filas) regulares. Algunas de estas técnicas son capaces de detectar potenciales filas atípicas. Es decir, asumen que todos los datos de estas filas pudieran corresponder a una población diferente a la estudiada. A estas técnicas se las conoce como técnicas "por filas". Muchas de estas técnicas basan su detección en distancias robustas de cada observación (o fila) con respecto al modelo robusto ajustado. Ver por ejemplo (Maronna, Martin, & Yohai, 2006) y (Rousseeuw & Leroy, 1987).

En general, las técnicas "por filas" toleran hasta 50% de observaciones atípicas o anómalas.

FCNM Capítulo 3 – Página 23 ESPOL

⁹ PhD en Matemáticas, experto en estadística robusta y métodos de regresión.

Otro paradigma considera valores atípicos por celdas. El paradigma por celdas asume que ciertas celdas de una fila pueden estar contaminadas. (Alqallaf et al., 2009), es la primera publicación que formula el paradigma por celdas como alternativa del análisis de datos anómalos. Una ventaja interesante de técnicas que consideran celdas atípicas, es que estas pueden tolerar más del 50% de filas atípicas.

En el ejemplo mostrado en la Imagen No. 3 se observa del lado izquierdo el análisis para identificación de datos atípicos por fila, mientras que en la figura de la derecha se observa el análisis para identificación de valores atípicos por celda.

Imagen No. 3.- Identificación de filas atípicas vs identificación de celdas atípicas

Fuente: Detecting Deviating Data Cells

Elaboración: Peter J. Rousseeuw and Wannes Van den Bossche

Rousseeuw propone Detect Deviating Cells, que es una técnica por celdas. El método propuesto por Rousseeuw considera la correlación que exista entre las variables para determinar celdas anómalas.

En síntesis, el método "detecting deviating data cells" considera que los valores del conjunto de datos provienen de una distribución normal, emplea además dentro de su proceso métodos robustos de posición, dispersión y correlación. En primera instancia el método analiza las columnas e identifica aquellos valores que pudieran considerarse atípicos; luego de esto, en función de aquellas celdas que no fueron identificadas, es decir de comportamiento regular, y de aquellas columnas/variables correlacionadas se realiza una predicción de cada variable. Posteriormente compara los valores iniciales de la celda con su valor predicho, marcando finalmente como atípica aquella cuya diferencia sea alta, según criterios basados en la normalidad de los datos.

3.2. Descripción del algoritmo

El algoritmo bajo el cual actúa el método Detecting Deviating Cells (DDC) ha sido implementado en plataformas estadísticas como R y Matlab. Los valores de la matriz de datos deben ser numéricos, otros tipos de variables no son considerados por el algoritmo del método.

El algoritmo consta de ocho (8) pasos que se detallan a continuación:

3.2.1. Paso 1: Estandarización

Como primer paso el método calcula estimadores robustos de posición y dispersión para cada columna *j* de *X*, suponiendo además que sus datos ya han sido centrados, donde *robLoc* es el estimador robusto de posición mientras que *robScale* representa el estimador robusto de dispersión (Rousseeuw et al., 2017).

$$m_j = robLoc_i(x_{ij})$$
 y $s_j = robScale_i(x_{ij} - m_j)$ (1)

Posteriormente se estandariza X a Z:

$$z_{ij} = (x_{ij} - m_j)/s_j \tag{2}$$

3.2.1.1. Estimadores robustos de posición

Los estimadores robustos se presentan como una alternativa en caso de presencia de valores atípicos dentro de un conjunto de datos. Por ejemplo la media aritmética es muy sensible a los valores atípicos y por tanto en caso de presencia de valores atípicos su estimación puede ser errónea.

Dentro de los métodos robustos de posición podemos identificar a la mediana, la media recortada, media winsorizada, el estimador M de Huber, el estimador bicuadrado de Tukey, entre otros. El método Detecting Deviating Data Cells en particular utiliza el estimador bicuadrado de Tukey que se obtiene de la siguiente manera. La función biponderada de Tukey tiene la siguiente forma:

$$W(t) = \left(1 - \left(\frac{t}{c}\right)^2\right)^2 \qquad I(|t| \le c)$$

Donde c > 0 es una constante de ajuste (por default c = 3). Dado un conjunto de datos univariantes $Y = \{y_1, \dots, y_n\}$, el algoritmo M de Tukey empieza desde las estimaciones iniciales y luego se calcula la posición estimada.

$$m_1 = egin{array}{ccc} n & & & n \\ m_1 = egin{array}{ccc} med \left(y_i
ight) & & y, & & s_1 = egin{array}{ccc} med \left| y_i - m_1
ight| \\ i = 1 & & i = 1 \end{array}$$

$$robLoc(Y) = \left(\sum_{i=1}^{n} w_i y_i\right) / \left(\sum_{i=1}^{n} w_i\right)$$

Las ponderaciones están dadas por $w_i = W((y_1 - m_1)/s_1)$

3.2.1.2. Estimadores robustos de dispersión

Dentro de la estadística robusta encontramos también estimadores menos sensibles a los datos atípicos para las medidas de dispersión. Como alternativa a la desviación típica en el análisis robusto podemos mencionar a la mediana de las desviaciones absolutas (MAD), que básicamente es la mediana de las desviaciones en valor absoluto de las observaciones con respecto a su mediana. Otro de los estimadores es el rango intercuartílico que básicamente es la diferencia entre el tercer y el primer cuartil. El método para el cálculo del estimador robusto de dispersión asume que Y fue previamente centrado, por lo tanto considera únicamente las desviaciones con respecto a cero. El estimador robusto de dispersión utilizado por el algoritmo DDC obtiene la estimación inicial $s_2 = med_i(|y_i|)$, y luego calcula:

$$robScale(Y) = s_2 \sqrt{\frac{1}{\delta} \frac{n}{ave} \rho\left(\frac{y_i}{s_2}\right)}$$

donde $\rho(t) = \min(t^2, b^2)$, con b = 2.5, la constante $\delta = 0.845$ asegura la consistencia gaussiana de los datos.

3.2.2. Paso 2: Detección univariada de datos atípicos para cada una de las variables

Posterior a la estandarización en (2), el algoritmo del método define una nueva matriz U con entradas

$$u_{ij} = \begin{cases} z_{ij} & si |z_{ij}| \le c \\ NA & si |z_{ij}| > c \end{cases}$$
(3)

La fórmula (3) corresponde al detector de valores atípicos en el análisis por columna. El valor crítico c es tomado de

$$c = \sqrt{x_{1,p}^2} \quad (4)$$

Donde $x_{1,p}^2$ es el p-enésimo cuantil de la distribución chi-cuadrada con 1 grado de libertad, donde además la probabilidad de p es el 99% por default, para que bajo circunstancias ideales únicamente sean identificados el 1% de los datos.

3.2.3. Paso 3: relaciones bivariadas

Para dos variables $h \neq j$ el método calcula la correlación como:

$$cor_{ih} = robCorr_i(u_{ij}, u_{ih})$$
 (5)

donde *robCorr* es un estimador de correlación robusto. Ver (Rousseeuw et al., 2017).

$$|cor_{jh}| \ge corrlim$$
 (6)

corrlim se establece por default en 0,5. Las variables j que satisfagan la condición (6) para cada $h \neq j$ serán llamados conectores. Las variables que no satisfagan la condición serán denominadas únicas. Para los pares (j,h) que cumplan con la condición (6) se calcula

$$b_{jh} = robSlope_i(u_{ij}|u_{ih})$$
(7)

donde robSlope calcula la pendiente de una regresión lineal robusta sin intercepto, que predice la variable j en base a la variable h. Esta regresión usa sólo los valores no marcados en el paso 2 (ver sección 3.2.2).

3.2.4. Paso 4: predicción de valores

Luego, el método realiza el cálculo de predicción de valores \hat{z}_{ij} para todas las celdas. Para cada una de las columnas/variables, el algoritmo del método considera el conjunto H_j , el cual contiene a todas las variables h que satisfacen la condición (6), inclusive j mismo. Para todo $i=1,\ldots,n$ se tiene

$$\hat{z}_{ij} = G(\{b_{jh}u_{ih}; h \in H_j\})$$
 (8)

donde G es una regla de combinación aplicada a estos números, que además no considera los (NA) y es igual a cero cuando no quedan valores. El algoritmo DDC utiliza una media ponderada para G, con pesos $w_{jh} = |cor_{jh}|$. Es importante resaltar que otros métodos pueden ser considerados para G, como por ejemplo la mediana ponderada.

3.2.5. Paso 5: ajuste de reducción de dispersión

Las predicciones que se obtienen aplicando el cálculo del paso anterior tienden a afectar las dispersiones de los datos de entrada reduciéndola. Por lo tanto, el algoritmo DDC propone reemplazar \hat{z}_{ij} por el producto $a_j\hat{z}_{ij}$ para todos los valores i y j, donde

$$a_j \coloneqq robSlope_{i'}(z_{i'j}|\hat{z}_{i'j})$$
 (9)

proviene de la regresión $z_{.j}$ sobre los valores predichos $\hat{z}_{.j}$.

3.2.6. Paso 6: marcación de celdas atípicas

En este paso el algoritmo calcula los residuos estandarizados de cada una de las celdas del conjunto de datos

$$r_{ij} = \frac{z_{ij} - \hat{z}_{ij}}{robScale_{i'}(z_{i'j} - \hat{z}_{i'j})}$$
. (10)

Una vez calculado r_{ij} el método analiza cada columna j y marca como atípica aquellas celdas en las que $|r_{ij}| > c$, donde c se obtiene de (4). En este paso a su vez el algoritmo construye la matriz de datos imputados Z_{imp} , la cual tiene las mismas dimensiones que Z, los mismos valores contenidos en las celdas que no fueron identificadas como atípicas, sin embargo, para aquellas celdas que han sido marcadas como anómalas o NA´s, el valor inicial es reemplazado por los valores predichos \hat{z}_{ij} .

Con el objeto de mejorar la precisión de las estimaciones el algoritmo DDC puede repetir los pasos del 4 al 6. Esta alternativa es opcional dependiendo del conocimiento de los datos.

3.2.7. Paso 7: marcación de filas atípicas

Para la identificación de filas atípicas el algoritmo utiliza una combinación de métodos relacionados por un lado con el conteo de celdas cuyos residuos $|r_{ij}|$ son mayores a un valor crítico y por otra parte comparar valor crítico con $\operatorname{ave}_j(r_{ij}^2)$, donde $\operatorname{ave}_j(r_{ij}^2)$ representa a la media aritmética. El método entonces, bajo la hipótesis nula de una distribución gaussiana multivariada sin datos atípicos, considera que la distribución de sus residuos r_{ij} se acerca a una distribución estándar gaussiana. Por lo tanto, la función de distribución acumulada (fda) de r_{ij}^2 es aproximadamente la fda F de χ_1^2 . Esto nos lleva al siguiente criterio

$$T_i = \underset{i = 1}{\text{ave }} F(r_{ij}^2) . (11)$$

El algoritmo DDC estandariza T_i y marca las filas i cuyo T_i es mayor al valor crítico c definido en (4).

3.2.8. Paso 8: desestandarización

Finalmente, el algoritmo transforma la matriz imputada Z_{imp} en la matriz X_{imp} , es decir, a la escala original de los datos. Esta matriz, en conjunto con las celdas y filas marcadas como atípicas se convierte en el principal producto generado por el algoritmo.

CAPÍTULO 4

DETECCIÓN DE CELDAS DESVIADAS COMO HERRAMIENTA DE ANÁLISIS PARA LA IDENTIFICACIÓN DE POSIBLES CASOS DE PÉRDIDAS NO TÉCNICAS

4.1. Reconocimiento y preparación de los datos

Para el análisis objeto del estudio, se tiene información de un total de 225.659 clientes residenciales de la empresa distribuidora de energía eléctrica de la ciudad de Guayaquil, que corresponden al número de clientes que estuvieron en estado activo durante el período entre enero 2.014 y febrero 2.018. Estos datos fueron obtenidos del sistema comercial de la empresa distribuidora de Guayaquil. Para cada cliente considerado se tiene información del consumo de energía en kWh por mes durante el período de estudio. La base de datos de origen contiene además variables como el código de identificación de los clientes, tipo de medidor, y también el plan (que es básicamente la zona geográfica en la ciudad). Para efectos de trabajo de la empresa distribuidora, Guayaquil se encuentra dividido en 25 zonas geográficas.

El objetivo de este estudio es el de identificar clientes que se encuentran en la base de datos, cuyos consumos se consideren como anómalos según la técnica DDC. En primera instancia mostramos estos resultados en un mapa de celdas. Tal como fue mencionado anteriormente, el método identifica no solamente a los clientes, sino también los meses (celdas) con valores atípicos para cada cliente.

Para la verificación de los resultados del método DDC se utilizará los datos de registro de clientes infractores que han sido identificados con conexiones irregulares o fraudulentas, equipos de medición manipulados, equipos de medición mal alimentados u otras situaciones que bien pudieran tratarse de

aprovechamiento ilícito de energía. Todos estos son casos de energía eléctrica suministrada por la empresa y no pagada por el usuario. Es decir, estos casos incrementan las pérdidas no técnicas o comerciales de energía eléctrica.

A la matriz de datos se adicionó una variable binaria que me permitió identificar cuáles de los 225.659 clientes habían sido identificados previamente por la empresa distribuidora como infractores. Durante el período de enero 2.014 a diciembre 2.017, se han identificado un total de 30.48410 casos de pérdidas comerciales de energía. Aproximadamente el 21% de los casos identificados, es decir 6.326, coinciden con la base de clientes activos entre el período de enero 2.014 a febrero 2.018.

En vista de que los datos de consumo de energía de cada mes parecían no seguir una distribución normal, se realizó una transformación logarítmica, tal como lo recomienda el método (Rousseeuw et al., 2017), a las variables consumo de energía mes. Debido a la transformación realizada, y a que en la base de consumos existen clientes con consumos 0 por largos períodos de tiempo, el método considera 222.089 registros para el análisis.

4.2. Aplicación del Método

Este estudio plantea, en base al análisis robusto de estimadores de posición, dispersión y correlación de la base de clientes activos, identificar aquellos consumos considerados anómalos (muy altos o muy bajos). En esta primera parte de la aplicación del método se aplicará el algoritmo DDC a todos los consumos de energía eléctrica del conjunto de los 225.659 clientes. Los resultados se muestran en un extracto del mapa de celdas presentado en la Figura No. 8.

La Tabla No. 3 muestra la interpretación de los colores del mapa de celdas.

¹⁰ Información proporcionada por el Área de Control de Energía de la empresa distribuidora de la ciudad de Guayaquil.

Tabla No. 3.- Interpretación de colores en mapa de celdas de acuerdo al método DDC

Color	Interpretación					
	Consumos considerados normales					
	NA, consumos 0					
	Consumos anómalos por debajo de valor predicho					
	Consumos anómalos por sobre el valor predicho					

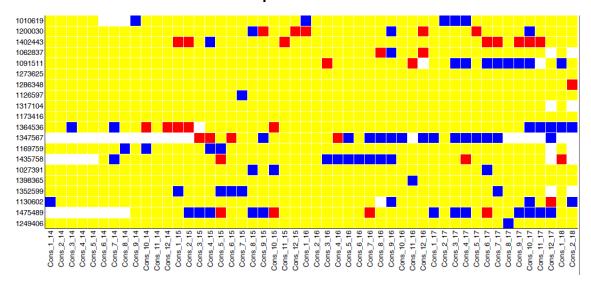
Fuente: Detecting Deviating Data Cells

Elaboración: Propia

Es importante recordar que la aplicación del método para este estudio utiliza el software R. Se utilizó el paquete cellwise y la función DetectDeviatingCells en R.

En la Figura No. 8, se presenta un extracto con 20 casos seleccionados aleatoriamente; en la parte izquierda se detalla el número de código con el cual se identifica al cliente en su contrato de suministro, mientras que en la parte inferior se despliegan los meses de consumo desde enero 2.014 hasta febrero 2.018.

Figura No. 8.- Extracto de presentación de resultados de análisis general en mapa de celdas



Fuente: Base de consumos empresa distribuidora

Elaboración: Propia

Como se puede apreciar en el mapa de celdas, el método identificó consumos regulares (color amarillo), consumo anómalos (azules o rojos), y consumos ceros en algunos períodos. Estos consumos ceros se pueden presentar por inmueble desocupado, en remodelación, viaje, o inclusive por una falla técnica del equipo de medición. Lo importante en este primer paneo es mostrar la aplicación del método para este caso de estudio.

4.3. Efectividad de la herramienta para detectar casos de fraude previamente identificados por la empresa

Para el desarrollo del análisis, se considera el total de 222.089 registros de clientes, de los cuales 6.174 ya han sido identificados previamente, durante el período entre enero del 2.014 y diciembre del 2.017, como infractores por pérdidas comerciales de energía eléctrica. El objetivo de este primer análisis consiste en determinar el grado de efectividad que tiene la técnica DDC para marcar celdas o filas como atípicas en aquellos casos que ya han sido identificados previamente por la empresa distribuidora. Se define en este estudio el porcentaje de efectividad del análisis para la identificación de clientes que hayan cometido fraude de energía eléctrica de la siguiente manera:

$$e = \frac{v}{N} * (100)$$

Donde:

e = % de efectividad

N= número de clientes para los cuales DDDC marca al menos una celda como atípica y que fueron identificados por el Departamento de Control de Energía de CNEL EP - UN GYE durante el período entre enero del 2.014 y diciembre del 2.017.

v= número de clientes para los cuales el método DDDC marca al menos una celda como atípica

Definido el cálculo de la efectividad del método, el procedimiento es el siguiente: seleccionar clientes que han sido marcados por DDC en al menos un período

mensual entre enero 2.014 y febrero 2.018 y a su vez realizar un match con aquellos 6.174 casos previamente identificados por la empresa distribuidora. El mejor escenario es el caso donde DDC identifique consumos anómalos en la totalidad de los 6.174 casos. En nuestros datos el porcentaje de efectividad calculado es de 93%, es decir de cada 100 casos de consumos atípicos la técnica DDC identificó 93, porcentaje bastante alentador para los fines establecidos en este estudio.

En la Figura No. 9, se presenta el mapa de celdas de un subconjunto de clientes del total de 222.089 clientes, contrastamos estos resultados con el registro de infracción de acuerdo a la información proporcionada por el Área de Control de Energía de la empresa Eléctrica de Guayaquil.

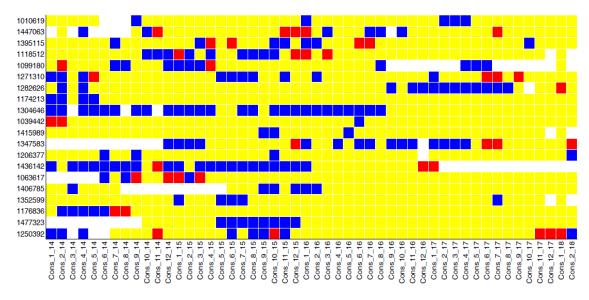


Figura No. 9.- Extracto del mapa de celdas

Fuente: Análisis de consumos en DDC

Elaboración: Propia

La tabla No. 4 presenta el registro de infracción de los mismos clientes del mapa de celdas de la Figura No. 9. La Tabla No. 4 contiene información del suministro¹¹, fecha en la cual se realizó la liquidación de la infracción¹², así como el tiempo de la infracción¹³.

Tabla No. 4.- Registro de infractores

Suministro	F/Liquidación	Tiempo infracción
1010619	07/10/2014	4
1447063	21/11/2014	10
1395115	18/11/2017	2
1118512	23/12/2015	14
1099180	06/05/2015	11
1271310	22/04/2014	12
1282626	30/11/2017	12
1174213	06/04/2014	8
1304646	02/06/2015	23
1039442	13/07/2016	7
1415989	23/12/2015	3
1347583	26/06/2017	8
1206377	12/11/2014	2
1436142	06/10/2016	22
1063617	24/06/2014	12
1406785	17/02/2016	13
1352599	06/10/2015	7
1176836	22/07/2014	12
1477323	05/01/2016	9
1250392	07/08/2014	11

Fuente: Departamento de Control de Energía CNEL EP - UN GYE

Elaboración: Propia

Para el cliente con el código 1010619, por ejemplo, el mapa de celdas muestra celdas marcadas de blanco durante los meses de junio, julio y agosto de 2.014, es decir consumos 0 kWh., mientras que la celda correspondiente al mes de septiembre está marcada de azul, es decir, en este mes hubo un consumo anómalo por debajo de lo esperado. Esta marcación de DDC para este cliente coincide con el registro de liquidación realizada por el Área de Control de Energía, en el cual se registra una fecha de liquidación de 7 de octubre del 2.014.

¹¹ Código numérico único para cada cliente con el cual la empresa distribuidora los identifica.

¹² Valor económico cobrado por normativa a clientes que han sido identificados aprovechándose ilícitamente del servicio de energía eléctrica.

¹³ Período en el cual la distribuidora, en función del análisis de carga eléctrica del cliente y de los consumos, estima que ha sido perjudicada.

Situación similar ocurre con el segundo cliente con código 1447063. Para este cliente DDC marcó celdas de blanco y azul durante prácticamente todo el año 2.014. Para este cliente la Tabla No. 4 registra como fecha de liquidación de infracción el mes de noviembre del 2.014, con un tiempo de infracción de 10 meses.

Luego de verificar la efectividad del método DDC para detectar consumos de energía eléctrica anómalos en la ciudad de Guayaquil, usamos esta técnica para detectar casos que aún no han sido identificados por la empresa distribuidora.

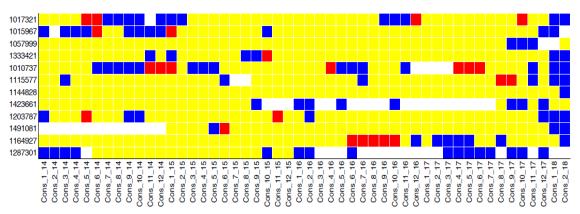
4.4. Aplicación práctica del análisis

Estos resultados de detección de infractores altamente efectivos fueron luego presentados al responsable del área de control de energía de la empresa distribuidora afín de recibir apoyo técnico para realizar verificaciones en campo en los clientes aún no identificados por la institución como infractores, pero que sin embargo DDC los identifica como posibles casos de pérdidas no técnicas en la ciudad de Guayaquil. De forma similar, el criterio usado fue el de considerar como posibles infractores a clientes para los cuales DDC marcó al menos una celda (mes) como anormal. Las primeras inspecciones se realizaron en el mes de julio de 2018. Afín de verificar si existió infracciones recientes se consideró únicamente aquellos clientes que hayan tenido al menos un consumo atípico en los últimos tres meses, es decir diciembre 2.017, enero y febrero 2.018.

Por restricciones en cuanto a disponibilidad operativa dentro del Área de Control de Energía se programó realizar inspecciones a 12 clientes aleatorios de los 36.372 clientes que no habían sido identificados como infractores aún y que cumplían la condición de tener al menos una celda (mes) marcada como anormal durante los últimos tres meses.

El Figura No. 10 muestra el mapa de celda de los 12 clientes seleccionados para realizar la verificación en campo.

Figura No. 10.- Casos seleccionados para inspección de posibles casos de pérdidas no técnicas



Fuente: Análisis de consumos en DDC

Elaboración: Propia

En la Tabla No. 5 se presenta un resumen de los resultados de las inspecciones realizadas a los doce clientes seleccionados. (Ver detalle en anexo A).

Tabla No. 5.- Resumen de Órdenes Trabajadas

Detalle inspecciones	No. Inspecciones	Porcentaje
Novedad / Infracción	2	16.67%
Sin novedad	3	25.00%
Predio cerrado	1	8.33%
Predio deshabitado	6	50.00%
Total	12	100.00%

Fuente: Órdenes de Trabajo realizadas

Elaboración: Propia

El protocolo de inspección obliga a que los usuarios estén presentes durante el procedimiento, ya que para la prueba técnica del equipo de medición es necesario dejar sin energía el predio. Para los clientes con códigos 1015967 (ver documentación en anexo B.2.) y 1491081 (ver documentación en anexo B.1.) (posiciones 2 y 10 en el mapa de celdas respectivamente) se pudo determinar que el equipo de medición no estaba funcionando de manera correcta, motivo por lo cual se notificó al cliente sobre la novedad y se emitió una orden de reemplazo del equipo.

Se pudo constatar además que en el 50% de los casos los predios se encontraban deshabitados por cuanto se trataba de viviendas de alquiler, en venta o en construcción.

En el caso del predio cerrado se consultó a los moradores del sector si el mismo se encontraba habitado. Los moradores nos manifestaron que la persona que habita este predio sale muy temprano a trabajar y regresa tarde por la noche. Este predio tenía cerramiento.

Para los casos con resultado "sin novedad" se realizaron pruebas técnicas al equipo de medición y se constató que los mismos se encontraban en perfecto estado de funcionamiento. Cabe mencionar además que los habitantes de dichos inmuebles aseguraban que tenían poco tiempo como inquilinos en el inmueble. Ellos nos indicaron también que probablemente las variaciones de consumo fueron causados por equipos acondicionadores de aire de mayor consumo de energía de los anteriores inquilinos. Los inquilinos actuales mostraron evidencias de las instalaciones donde se encontraba el posible equipo de climatización de mayor consumo.

Se presenta a continuación imágenes de las inspecciones realizadas:

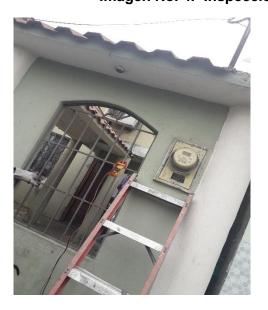


Imagen No. 4.- Inspección predios con novedades



Maestría en Estadística con Mención en Gestión de la Calidad y Productividad

Posterior a las inspecciones realizadas en el mes de julio, se programó efectuar 54 inspecciones adicionales. Estas inspecciones se realizaron en el mes de septiembre del 2.018.

Para este nuevo análisis se consideró los consumos de marzo, abril, mayo, junio y julio del año 2.018, por lo que debimos actualizar los datos para el análisis. Usamos la información de estos meses también para esta nueva inspección de septiembre del 2.018. De esta manera, tratamos de reducir el riesgo de identificar predios con consumos cero, por tratarse de inmueble de alquiler, en construcción u otros casos, que pudieron haberse normalizado durante los últimos meses antes de esta inspección. El número de variables que se consideran en este nuevo análisis aumentó en 5, es decir, la matriz de datos tiene ahora una dimensión de (222.089 x 55).

Una vez implementada la técnica DDC en nuestros datos, se seleccionó aquellos clientes que durante los últimos tres meses (mayo, junio y julio de 2.018) hayan registrado algún consumo anómalo. Como resultado obtuvimos un total de 45.730 clientes con algún consumo anómalo en estos meses. De este total tomamos una muestra aleatoria de tamaño 60 para la inspección. Considerando que existían casos que fueron ya objeto de inspección 6 meses antes de septiembre del 2.018, nos quedamos con un número de 54 clientes para esta inspección.

La Figura No. 11 nos muestra el mapa de celda de los 54 clientes para su verificación en campo.

1418640
1423756
1423876
1423876
1423876
1423876
1433876
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
1010106
101010

Figura No. 11.- Casos seleccionados para inspección de posibles casos de pérdidas (segundo grupo)

Fuente: Análisis de consumos en DDC

Elaboración: Propia

La tabla No. 6 presenta un resumen de los resultados de las inspecciones realizadas a los 54 clientes del segundo grupo de inspecciones. (Ver detalle en anexo C)

Tabla No. 6.- Resumen de Órdenes Trabajadas (2do grupo)

Detalle inspecciones	No. Inspecciones	Porcentaje
Novedad / Infracción	11	20.37%
Sin novedad	34	62.96%
Predio cerrado	1	1.85%
Predio deshabitado	8	14.81%
Total	54	100.00%

Fuente: Órdenes de Trabajo realizadas

Elaboración: Propia

De las novedades encontradas, los clientes con códigos 1282112 (ver documentación en anexo D.1.) y 1180012 (ver documentación en anexo D.2) presentaban mala alimentación del equipo de medición. Según el personal técnico del Área de Control de Energía de la empresa distribuidora, esta novedad afecta la medición real de los consumos, con una disminución de hasta un 50%.

Al igual que en los resultados de las primeras inspecciones realizadas, se detectaron cinco equipos de medición que no pasaban las pruebas técnicas respectivas. Los códigos de los clientes en los que se detectó esta situación son los siguientes: 1322596, 1409098, 1332273, 1321360, 1210850 (ver documentación en anexos D.3., D.4., D.5., D.6. y D.7. respectivamente). Así mismo, se identificó tres suministros cuyo equipo de medición se encontraba sin sello de seguridad o con el sello de seguridad roto. Para estos usuarios se generó la orden para el cambio total del equipo. Los códigos de clientes que presentaron estas novedades fueron los siguientes: 1088049, 1396027, 1010669 (ver documentación en anexos D.8., D.9. y D.10.).

Por otro lado, el cliente con código 1418640 (ver documentación en anexo D.11.) fue detectado con una conexión ilícita en el equipo de medición. Atendiendo esta novedad la empresa distribuidora realizó la normalización de este equipo, colocando nuevos sellos de seguridad. Además, la empresa distribuidora realizó la refacturación¹⁴ por los meses en los cuales se cometió la infracción.

En los casos en donde los equipos de medición no pasaron las pruebas técnicas, se generó una orden para el reemplazo del equipo. Al ser retirado el equipo es enviado al laboratorio de medidores, el cual revisa y analiza los equipos que no pasaron las pruebas técnicas con el objeto de determinar si la avería fue ocasionada por el usuario o esta responde a aspectos técnicos del medidor no atribuibles al consumidor. Si posterior a los resultados de laboratorio se

_

¹⁴ Resolución 074-2017 ARCONEL, numeral 16.7.2 establece en su literal a) La Distribuidora podrá realizar refacturaciones cuando se demuestre que el sistema de medición o la acometida resulte intervenido o averiado, por causas atribuibles al consumidor. En este caso, una vez realizada la respectiva verificación técnica por parte de la Distribuidora, se podrá refacturar hasta los 12 meses anteriores a la determinación de la infracción, sin perjuicio de otras sanciones aplicables, conforme con la normativa respectiva.

determina que la causa es atribuible al consumidor se realiza la respectiva refacturación.

Para los casos en donde existió avería en el equipo de medición que fue atribuible al consumidor, la empresa pudo recuperar recursos a través de la refacturación. Para otros casos en donde la falla del equipo provino de aspectos técnicos, no procedió la refacturación. Sin embargo, la detección oportuna impidió el incremento del perjuicio.

Dentro de los anexos de este documento se incluyen además las respectivas órdenes de inspección con el registro de las novedades encontradas.

4.5. Contribución de resultados a la institución

Los resultados expuestos muestran que la utilización de este tipo de herramientas y metodología estadísticas complementa los mecanismos actuales utilizados por los Analistas del Departamento de Control de Energía de la empresa distribuidora para la detección de clientes con consumos anómalos y posible caso de pérdida de energía.

De las inspecciones realizadas en base a las detecciones del método DDC, se obtuvo una efectividad en la identificación de novedades que pudieran repercutir en casos de pérdidas no técnicas de energía eléctrica del 19.70%. Este porcentaje contrasta con la tasa de identificación del 3% que se obtiene actualmente con los métodos detallados en el numeral 1.5 del Capítulo 1.

El incremento de la efectividad de detección de novedades en las inspecciones realizadas contribuye a su vez en la disminución de los costos promedios en los que incurre la empresa distribuidora como actividad de control de energía. El costo promedio de una inspección de posible pérdida no técnica es cercano a los USD \$8,00. Lo antes mencionado conlleva a que el costo de una inspección exitosa (en función de la cantidad detallada en numeral 1.5 del Capítulo 1), se

Maestría en Estadística con Mención en Gestión de la Calidad y Productividad

reduzca de aproximadamente USD \$260,00 a USD \$41,00, además de reducir el porcentaje de pérdidas no técnicas de energía eléctrica en un menor tiempo.

Es necesario considerar además que los métodos actuales del Área de Control de Energía pueden demandar un día de trabajo para la detección de posibles casos de pérdidas comerciales. Por otro lado, el DDC es una herramienta técnica que presenta resultados de detección de posibles eventos anómalos e base a estimaciones estadísticas robustas.

CAPÍTULO 5

CONCLUSIONES Y RECOMENDACIONES

5.1. Conclusiones

En el sector eléctrico uno de los principales indicadores para medir la eficiencia en la gestión de las empresas distribuidoras es el porcentaje de pérdidas de energía eléctrica. A diciembre del año 2.016, las pérdidas totales de energía eléctrica en el Ecuador ascendieron a 12,21%, es decir, por cada 100 GWh disponibles en el sistema de distribución, 12,21 GWh se pierden tanto por causas técnicas como no técnicas.

La inversión realizada por el estado a través de las empresas distribuidoras, y por organismos externos, por mejorar la calidad del servicio técnico ha permitido que, a pesar del incremento del 53% de la demanda de energía a nivel nacional entre el período 2.007 – 2.016 y del crecimiento de la infraestructura para atender dicha demanda, las pérdidas técnicas se vean disminuidas en 1,15 puntos porcentuales en el mismo período. La disminución de las pérdidas técnicas de energía eléctrica demanda una mayor inversión de recursos en comparación con las no técnicas, debido a que esto implica un crecimiento de la infraestructura en función del crecimiento poblacional y de vivienda, mantenimiento y renovación de la misma. El nivel óptimo esperado de pérdidas técnicas a nivel de CNEL EP se estima en un 4% en el mediano plazo.

Para la Distribuidora de la ciudad de Guayaquil, la inversión realizada ha permitido reducir en 0,54 puntos porcentuales las pérdidas técnicas en el período de 2.007 a 2.016.

En cuanto a las pérdidas no técnicas de energía eléctrica, la disminución de las mismas implica principalmente la asignación de recursos para la contratación de "servicios técnicos especializados destinados a la revisión de los sistemas de medición masivos", esto debido a no contar con la capacidad para realizar las

revisiones con personal de la empresa distribuidora. La empresa distribuidora de Guayaquil cuenta actualmente con 2 empresas contratadas para realizar las inspecciones. Cada una de las empresas contratadas dispone de 15 unidades de trabajo para tal efecto.

La inversión en infraestructura innovadora en sistemas anti hurto, tales como cables y equipos de medición es otra de las acciones que realizan las empresas distribuidoras en su objetivo de reducir las pérdidas no técnicas de energía eléctrica. Las pérdidas no técnicas en la distribuidora de Guayaquil han tenido una importante reducción pasando de 14,14% en el año 2.007 a 3,34% a diciembre del año 2.016.

El promedio, la empresa distribuidora de la ciudad de Guayaquil deja de percibir alrededor de 4,1 millones de dólares mensuales por pérdidas de energía eléctrica. Esto es, 46,7 millones de dólares anuales. Durante el período 2.007 – 2.016, la empresa dejó de percibir en promedio una suma aproximada de 466 millones de dólares.

La aplicación del algoritmo de detección de celdas desviadas detectó consumos anómalos dentro del análisis realizado al segmento de clientes activos de la empresa distribuidora de energía de Guayaquil en el período de enero 2.014 a febrero 2.018 y posterior análisis hasta julio 2.018.

En función del análisis realizado, se comparó los resultados obtenidos por el algoritmo de detección de celdas desviadas con casos de clientes que previamente habían sido identificados por la empresa distribuidora de Guayaquil como infractores. Se concluye que el método detectó consumos anómalos en el 93% de los clientes previamente identificados como infractores.

La ejecución de presente estudio contempló además la verificación de la efectividad de aplicación del método de detección de celdas desviadas a clientes que no habían sido detectados como infractores por la empresa distribuidora de Guayaquil. Se inspeccionaron un total de 66 clientes con consumos anómalos,

de los cuales el 19,70% presentaron novedades dentro de las inspecciones. La efectividad alcanzada por el método de detección de celdas desviadas supera la efectividad de los procedimientos actuales que ejecuta la empresa distribuidora.

Es importante concluir también que la detección oportuna de consumos atípicos de energía eléctrica por mal funcionamiento del equipo de medición, aun cuando la causa del daño no sea imputable al cliente, es beneficiosa para las distribuidoras, por cuanto, al no poder refacturar de acuerdo a la normativa vigente, al menos se evitaría que la recaudación por el suministro de energía eléctrica se vea afectada por consumos que no podrán ser facturados hasta que se detecte el daño del equipo o el usuario reporte el mismo a la empresa.

5.2. Recomendaciones

En virtud de la importancia técnica y económica de las pérdidas de energía eléctrica, puntualizando en este estudio las no técnicas se recomiendan las siguientes acciones:

- Identificar y registrar aquellos servicios solicitados para inmuebles de alquiler, esto permitirá realizar un análisis específico para este segmento, bajo la premisa que pudieran permanecer por algún período corto de tiempo con consumos bajos de manera cíclica.
- Analizar y evaluar la efectividad del método para otras categorías de clientes como comerciales e industriales.
- Analizar la posibilidad de levantar información adicional de tipo cuantitativa como por ejemplo el número de personas que habitan en el inmueble, el ingreso promedio del hogar, a nuevos clientes.
- 4. Proponer un proyecto que permita reubicar los medidores en la fachada de los inmuebles, de tal manera que no exista impedimento alguno para realizar

Maestría en Estadística con Mención en Gestión de la Calidad y Productividad

las respectivas pruebas técnicas a dichos equipos cuando la distribuidora lo estime necesario.

- Implementar como proceso permanente métodos estadísticos robustos como el propuesto en este estudio para la identificación de posibles casos de pérdidas no técnicas de energía eléctrica.
- 6. Analizar y evaluar la implementación del método de detección de celdas atípicas en las otras 10 Unidades de Negocio de CNEL EP.

Bibliografía

- Alqallaf et al. (2009). Propagation of outliers in multivariate data. *The Annals of Statistics*.
- ARCONEL. (2.015). Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.014. Quito.
- ARCONEL. (2.016). Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.015. Quito.
- ARCONEL. (n.d.). Codificación del Reglamento de Tarifas Eléctricas. Quito.
- ARCONEL. Atlas del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016. (2017). Atlas del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016. Quito.
- ARCONEL. Atlas del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2017. (2018). *Atlas del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2017.* Quito, Ecuador.
- ARCONEL. Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016. (2017). Estadística Anual y Multianual del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2016. Quito.
- Asamblea del Ecuador. (2015). Ley Orgánica del Servicio Público de Energía Eléctrica. Quito.
- Banco Mundial Datos. (n.d.). Retrieved from https://datos.bancomundial.org/indicador/EG.ELC.LOSS.ZS?locations=Z J-HT
- Bernat Coma-Puig, e. a. (2.016). Fraud Detection in Energy Consumption: A Supervised Approach. *International Conference on Data Science and Advanced Analytics*, (pp. 120 129). Barcelona.
- CONELEC. (2.008). Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.007. Quito.
- CONELEC. (2.009). Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.008. Quito.
- CONELEC. (2.010). Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.009. Quito.
- CONELEC. (2.013). Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.012. Quito.
- CONELEC. (2.014). Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.013. Quito.
- CONELEC. (2012). Estadística del Sector Eléctrico Ecuatoriano 2.011 Folleto Multianual. Quito.
- Conocimiento, I. d. (2016, Octubre 27). *IIC*. Retrieved from http://www.iic.uam.es/energias/deteccion-eficaz-fraude-energia-big-data/

- Fayos, A. (2009). *Líneas eléctricas y transporte de energía eléctrica*. Valencia, España: Universitat Politécnica de Valencia.
- Guillén, L. (2015). Modelo integral para la reducción de pérdidas no técnicas de energía en le Corporación Nacional de Electricidad CNEL EP. Cuenca.
- Hernández Pérez, M., Arroyo Figueroa, G., Santos Domínguez, M., Rodríguez Ortiz, G., & Escobedo Hernández, H. (2015). *Instituto Nacional de Electricidad y Energías Limpias*. Retrieved from https://www.ineel.mx/boletin042015/tecni2.pdf
- Joaquim L. Viegas, e. a. (2017). Solutions for detection of non-technical losses in the electricity grid: a review. Lisboa.
- Joaquim L. Viegas, e. a. (2018). Electricity fraud detection using committee semisupervised learning.
- Juan I. Guerrero, e. a. (2016). Intelligent Information System as a Tool to Reach Unaproachable Goals for Inspectors. *5ta Conferencia internacional sobre sistemas y aplicaciones inteligentes*, (pp. 83 87). Sevilla, España.
- Ma. José Ruiz, e. a. (2015). Matemáticas I. Editex.
- Maronna, R. A., Martin, R. D., & Yohai, V. J. (2006). *Robust Statistics: Theory and Methods.* John Wiley & Sons, Ltd.
- Ministerio de Electricidad y Energía Renovable. (2017). *Plan Maestro de Electricidad 2016-2025*. Quito.
- Oña Macías, A. L., & Troncoso Igua, S. (2018). Encontrando Datos Anómalos en la Tributación . *Researchgate.net*, 11.
- Porras, J. A. (2014, Julio). *Universidad EAFIT*. Retrieved from https://repository.eafit.edu.co/xmlui/handle/10784/5103#.WUgtCLn3j6W
- Romero, E. (2017). Implementación de un prototipo de medidor de energía residencial considerando las pérdidas no técnicas por hurto. Riobamba.
- Rousseeuw et al. (2017). *Detecting Deviating Data Cells*. Belgium: Department of Mathematics, KU Leuven.
- Rousseeuw, P. J., & Leroy, A. M. (1987). *Robust Regression and Outlier Detection*. John Wiley & Sons, Inc.
- Schwenker, M. F. (2008). Co-Training by Committee: A new semi-supervised learning framework. *Conferencia internacional sobre talleres de minería de datos*, (pp. 563 572).

Maestría en Estadística con Mención en Gestión de la Calidad y Productividad

Uparela, M. A. (2018). Sistema inteligente para la detección de irregularidades en consumidores residenciales de empresas comercializadoras de energía. *Ingeniería e Investigación Vol. 38 No. 2*, 52 - 60.

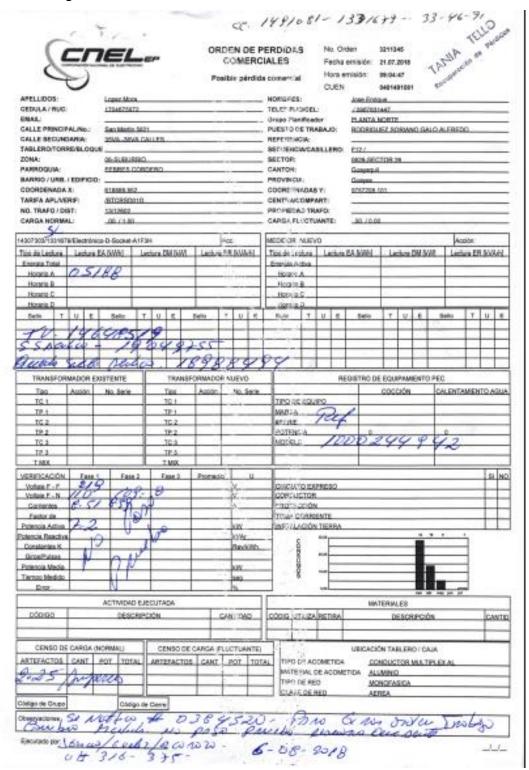
Anexos

A. Detalle de novedades primera inspección

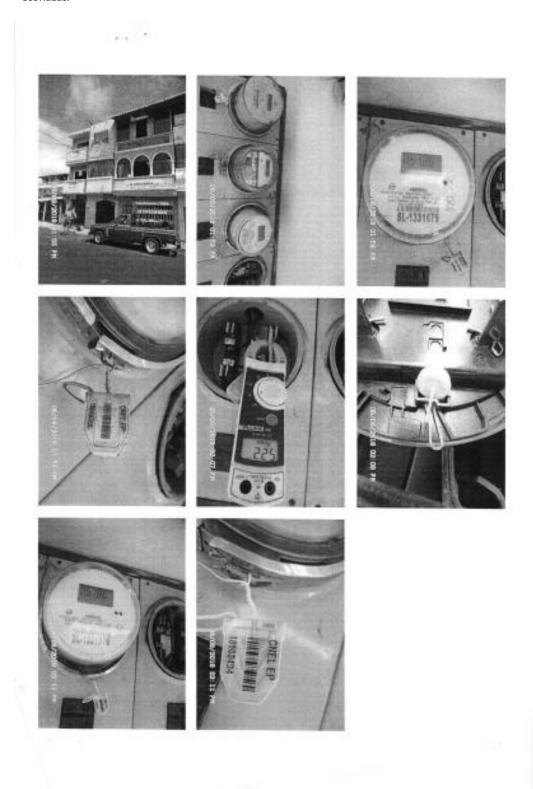
Código de cuenta	Novedad	Descripción de novedad
1015967	Si	Medidor no pasa prueba técnica
1491081	Si	Medidor no pasa prueba técnica
1017321	Predio deshabitado	
1057999	Sin novedad	
1333421	Predio deshabitado	
1010737	Sin novedad	
1115577	Predio deshabitado	
1144828	Predio cerrado	
1423661	Predio deshabitado	
1203787	Sin novedad	
1164927	Predio deshabitado	
1287301	Predio deshabitado	

B. Parte de novedades primera inspección

B.1.- Código de cliente 1491081



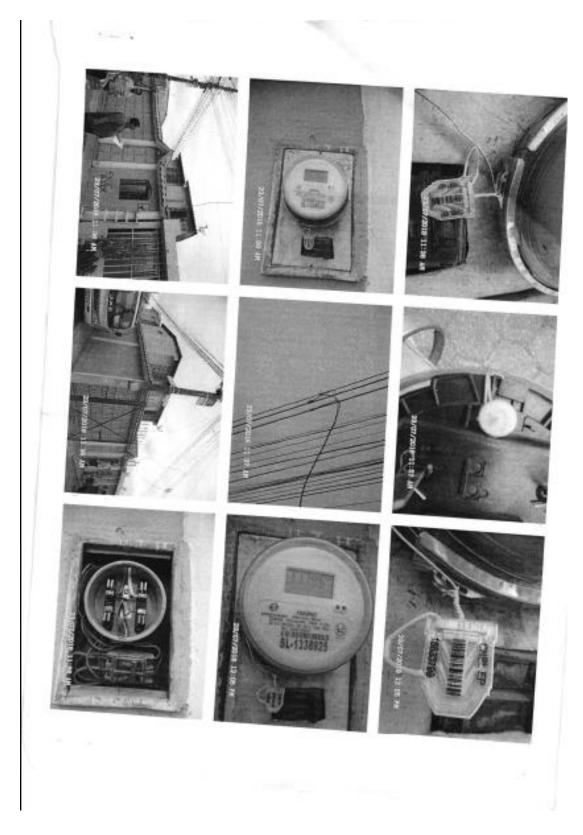
CHEL - UNID	AD DE NE	COCIO CIIAV	AOUIII	COM.ATC.FOR.26.12
COMPANDON, SI ELEVACIONE	AD DE NE	GUCIU GUATI	HQUIL	
9		E MEDIDORES		
	NOT	FICACION	F/N N°	0384520
Index Asses	La Car	CDGO, CTA:	LOLDO	/
DIRECCIÓN SON HAAT, N-	25831	Dr. A. COLD	36- 36	0.C
USA SERVICIO	2000	TARIFA:	TELÉFON	0
	ADOR:			
MARCA: TIPO		KH		
		VOLT.	1110	KR
LECTURA: 05/88 FECHA:_		MANT	M/POST	1000 244 942
FASE		ACOMETIDA		
SOCKET-4T SOCKET-5T CLA	qr.	- E CO. T. 1500 1000 1	LONGITUD	
TIPO A CLA		ESTADO		
FLEJE/T.T:				COND
TERMINALES: ALIMENTACIÓ	5N	BRAKER PRINCIP		
UBICACIÓN DEL MEDIDOR	30-3	OBSERVAC	077 895	530.81
SELLOS		ACCESS OF THE STATE OF THE STAT		
TV. VIOLADO SI NO FLEJE O TT SI NO	NÚMERO/	1698519 OBS	ERVACION 0	7
FLEJE OTT SI NO	SALE#/ P	7475 QUE	DA# 1898	2999
		1-2 KVA	CIONES KWH	FP
W.NIGHT/TDR OKDER/		_ 1-2 KVA	KWH	FP
W.NIGHT/TDR OKDER/	VACIÓN	_ 12 KVA	KWH	FP
CARGA NORMAL CA	VACIÓN	KVA	KWH	FP
W.NIGHT/TDR OKDER/	VACIÓN	1-2 KVA	KWH	FP
CARGA NORMAL CA	VACIÓN	1-2 KVA	KWH	FP_
CARGA NORMAL CA	VACIÓN	1-2 KVA	KWH	FP_
CARGA NORMAL CA	VACIÓN	1-2 KVA	KWH	FP_
CARGA NORMAL CA	VACIÓN	1-2 KVA	KWH	FP_
W.NIGHT/TDR OK DER/ CARGA NORMAL CA	VACIÓN	1-2 KVA	KWH	FP_
W.NIGHT/TDR OK	ARGA C/D		GRAFICO	FP_
W.NIGHT/TDR OK	ARGA C/D		GRAFICO	FP_
W.NIGHT/TDR OK	ARGA CID	SOCKET	GRAFICO GRAF	FP_
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: G. May 0.01	ARGA CID	SOCKET Page	GRAFICO GRAFICO GRAFICO	PF PP PF P
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: S. 1842 04.21. ANTO DO S. E. C. 1843 04.21.	ARGA CID	SOCKET PAGE	GRAFICO GRAFICO GRAFICO	PF PP PF P
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: STATES OF STATES AND A STATES OF STATES O	ARGA CID	SOCKET PAGE	GRAFICO GRAFICO GRAFICO	PF PP PF P
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: SING ORDIC AND A SEL CONSULTA CONTRACTOR CO	ARGA CID	SOCKET PAGE	GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO	PP
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: S. May 0.001 And 0.00 X Ed Cryston Claude Cases with	ARGA CID	SOCKET PAGE	GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO	PP
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: SING ORDIC AND A SEL CONSULTA CONTRACTOR CO	ARGA CID	SOCKET PAGE	GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO	PP
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: Services Consultation INSPECTOR Carea/a vely /n care	ARGA CID	SOCKET SOCKET SOCKET SOCKET FECHA FECHA	GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO O B 23	FP
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: Sinks On St. MATERIAL EMPLEAD	ARGA CID	SOCKET SOCKET SOCKET FECHA	GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO O B 23	AS
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: Sinhis On St. OBSERVA	ARGA CID	SOCKET SOCKET SOCKET FECHA	GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO O B 23	AS
CARGA NORMAL CA CARGA	ARGA CID ARGA CID	SOCKET SOCKET FECHA G FECHA G ELÉCTRICO MUCH ALLE RODOLFO BAC	GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO O B 23	AS
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: Salas Objector INSPECTOR Salas Objector POR ASUNTOS RELACIONADOS CON CONCURRIR A NUESTRAS OFICINAS DE	ARGA CID ARGA CID	SOCKET SOCKET FECHA G FECHA G ELÉCTRICO MUCH ALLE RODOLFO BAC	GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO GRAFICO O B 23	AS



B.2.- Código de cliente 1015967

CRUEN DE PERCUIAS NO COIST STATEM PARTICIPATION OF THE STA	8	-/1	EL			0 1	COME	E PE	POUS S POUS S M.S.S	No. O		3391334	111	ATIA		8	
POCHONS:	-				and	550	luh.			CUEN		0401010	967	1			
MANA Graph Perfection GALLE PERSONNAL MANA				1.0	· A	p . c.		_ 1	NONITRES:		Cados						
CALLE SEQUENCY AND ADDRESS OF THE PRIVATE TO THE ADDRESS OF THE SECOND AND ASSESSED TO THE ADDRESS OF THE AD			STREET	er		-	-		747		-	L. Jan					
TABLE PROTORES COURS TO THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS TABLE PROTORES COURS TO THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS TABLE PROTORES COURS TO THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS TABLE PROTORES COURS TO THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS TABLE PROTORES COURS TO THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS TABLE PROTORES COURS TO THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS TABLE PROTORES COURS TO THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS TABLE PROTORES COURS TO THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS TABLE PROTORES COURS TO THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS TABLE PROTORES COURS THE SHORT COURS TABLE PROTORES COURS T				mini im	-	_											
TABLEDTORNERS COURT PARKS GUAR PA			MIN. 22/2	1008 11	-					ABAJG:	RODING	IEZ.509.	MAGG	ALD ALERE	20	_	
ANNION ANNION AND										SELERO	F107	-				_	
AMBOUNDER REPRODUCTIONS STOCKED STOCKE	ZONA		25-70703	AMA DA	AEN					(604(6))							
CONCREMANDAL SERVICE S	Company and and					_		_ (CAMPON		Gusyagu						
TRANSFORMATION EXISTENTE			COLUMN TO CAR	100.200	-										_	_	
March Design De				22							ATMICES.	124				_	
CARGO P COTTUANTE: 00 (190) CARGO P CARGO P CARGO P COTTUANTE: 00 (190) CARGO P CARGO P CARGO P CARGO P COTTUANTE: 00 (190) CARGO P CARGO P CARGO P CARGO P COTTUANTE: 00 (190) CARGO P CARGO P CARGO P CARGO P CARGO P COTTUANTE: 00 (190) CARGO P								-			_					_	
TRANSFORMATION EXCEPTION TRANSFORMATION TO G Select TO U S Select T U	V 3000 300 T T T C T C T									20.00	00.754	n					
TOUR SELECTION STATES TO SELECTION STATES TO SELECTION STATES TO SELECTION SERVING SER		SL		16.,10						and the				- 25		_	
Emeria Total Hospito D Hospito D Selfo T U E Selfo	13987784/1338025	Electronico	D-Socket-	ATESH.		130	Acc	16	PLOTOCY, NVE	VO.					ecen.		
Description	Tipo de Lectura	Leohau El	LIMM	Lectura	2M.hors	Lega	12 EB 1000	LJ F	limbalt tactors	Lecture	EABWEL	Lecto	o DM n	100 Le	Sep Er	kny	
Michael Mich		117	95	10000	500 m	-			100000	-			-		-	_	
Marie C			-	_	_	+	_	-11-		-		-					
Select Color Col						-	-	mit.				-	_	-	_	_	
Selection					100	7		11					_				
TRANSFORMADON EXISTENTE TRANSFORMADON EXISTENTE TRANSFORMADON EXISTENTE TRANSFORMADON EXISTENTE TRANSFORMADON EXISTENTE TRANSFORMADON TO RECORD THE TOP SQUERO TO ACIÓN NO. SERIE TRO ACIÓN NO. SERIE TRO ACIÓN NO. SERIE TRO	100000000000000000000000000000000000000	0 6	Swin	710		Sele	7. 0.1	E		0.1	Sele	TTT.		9.00	1	100	
Teo Acción No Serie Teo Acción No Serie Teo COCCIÓN CALENTAMENTO A TOTAL ANTERIORS CANTOLOGICA POLICION CANTOLOGICA CANT	1465/490-	n l	(N/S)		10	-				1	380	111		980	+ 1	-	
TIDO ACCION NO SINTE TIDO ACCI			200,000														
Tip:		-			1			-									
Teo Acción No Serie Teo Acción No Serie Teo COCCIÓN CALENTAMENTO A TOTAL ANTERIORS CANTOLOGICA POLICION CANTOLOGICA CANT				-	+		1	+				-	-		1		
Teo Acción No Serie Teo Acción No Serie Teo COCCIÓN CALENTAMENTO A TOTAL ANTERIORS CANTOLOGICA POLICION CANTOLOGICA CANT	TRANSFORM	a troop or			-	100	THE PERSON NAMED IN	-				_	1		_	_	
TO 1 TO 1 TO 1 TO 1 TO 1 TO 1 TO 2 TO 2 TO 2 TO 2 TO 2 TO 2 TO 3		-	***************************************	-			The same of the same		-	, PIC	CONTRO D	EQUIPA	MEMTO	-			
TP 1 TC 2		eccon	No. Seria	-		Asside	Ns. 8e	10			-	00000	N.	CALENT	MINEN	10.8	
TC 2 TP 2 TP 2 TP 2 TP 2 TP 2 TP 3 TD						+	-			IPQ	_	_	_	-			
TP 2 TC 2 TC 2 TC 2 TC 2 TC 3							1000				_			-		_	
TO 2 TEST TO 3 TEST TO 4 T	TP 2						1000		1		10			1.0		_	
TMOX TMOX TMOX VERIFICACIÓN Fase 1 Fase 2 Prometo U CANTONTI DESERGIO VICINATO E PERO 1 Fase 2 Prometo U CANTONTI DESERGIO VICINATO E PERO 1 FASE 2 PROMETO DE CANTONTI DESERGIO VICINATO E PERO 1 PROMETO DE CANTONTI DESERGIO DE CANTONTI DESERGIO DE CANTONTI DESERGIO DE CANTONTI DECENTI DE CANTONTI DECENTI DE CANTONTI DECENTI DE CANTONTI DE C	1000	-			TCa									1			
SERVICACIÓN FASE I FASE	-	-	_	-	1.1.	-	-				_						
Visite F. IV. Visite			-	4	IMIX	_	-	_	to the second		_						
Voltage F. IN Generates Finance A PROJECTION Partor as ACTINIONO EJECUTADA COMBO ACTINIONO EJECUTADA COMBO ACTINIONO EJECUTADA COMBO ACTINIONO EJECUTADA COMBO C	-		Fase	-	Fase 2	Prome	6 1		22.5				7			5	
CONSIDER CAND PORT TOTAL ACTIVIDAD EJECUTADA CONSIDER CANDA PORT TOTAL ACTIVIDAD EJECUTADA CONSIDER CANDA PORTALES C		170	-	-	_	-	-	-	A CONTRACT OF THE PARTY.			_					
Particle Seather Particle Reaction Consistent N Grant House Consistent		23 B			_		- 1				_				_	+	
PORTOGRAPHO ACTIVIDAD CONSTITUTO	7.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2.2	- Contraction						-						_	_	+	
Construe K Great-New K Great-N							J.W							_		+	
CONSOLO DE CARGA NORMAL) CENSO DE CARGA NORMAL COMBO DE CARGA NORMA			-						100000	ton.						-	
SOURCE MATERIALES COCKNO DE CARCA NORMAL) CENSO DE CARCA NORMAL CENSO DE CARCA NORMAL CENSO DE CARCA NORMAL CENSO DE CARCA NORMAL CENSO DE CARCA PUT PUT TOTAL ARTERACTOS CART PUT TOTAL CENSO DE CARCA PUT PUT		-	-					·	8						7		
TempoRedido Sinor ACTIMONO EJECUTADA COMBOO SERVICION DESCRIPCIÓN CANTONO CONSO DE CARCA PLOS 3 7 95 CONSO DE CARCA PLOS 3 7 95 CONSO DE CARCA PLOS 3 7 95 CONSO DE CARCA PLOS TOTAL ARTERACTOS CANT PUT TOTAL CONSO DE CARCA CONSO DE C				-		-	-		ð	"					4		
ACTIMISMO EJECUTADA CORRO DESCRIPCIÓN CENSO DE CARGA (NORMAL) CENSO DE CARGA (NORMAL) CENSO DE CARGA (NORMAL) CENSO DE CARGA (NORMAL) ARTIFIACTOS CANTI PUT TOTAL CENSO DE CARGA (NORMAL) ACTIFIACTOS CANTI PUT TOTAL CENSO DE CARGA (NORMAL) CONSULTOR (-		2	4.0					1		
COMMON DESCRIPCION CANTURAD CODES INTURA SETTINA CESCRIPCION CANTURAD CONSCIONA CANTURAD CONSCIONA CANTURAD CONSCIONA CANTURAD CONSCIONA CANTURAD CONSCIONA CANTURAD CONSCIONA CONTROL CONTROL CANTURAD CONSCIONA CONTROL CONT	Brief.						-	0.0							-		
COMMON DESCRIPCION CANTURAD CODES INTUIDA PETRA CESCRIPCION CAN SSD - 1882 1/9 0 1 CENSO DE CARGA (NORMAL) COMBO DE CA			CTREMO	Ellerie	-			75		-			-	- At 100 10	d.		
CENSO DE CARGA (NORMAL) CENSO DE CARGA (NORMA	compo	- "	,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,		100%			-11-	-		MAT	ERIALES		71-1-1		0.5	
CENSO DE CARGA (NORMAL) ARTERACTOS CART POT TOTAL ARTERACTOS CART POT TOTAL CONTROL DE COMPETIDA COMPUNITOR MALTERACTOS MALTERACTOS ANTICOS RED MONOFASIOA CONSO DE CRED MONOFASIOA CONSO DE CRED MONOFASIOA CONSO DE CRED MONOFASIOA CONTROL DE COMPETIDA CONTRO	3	50-1	882	107	2	-	CANTIDAD	- 10	distributions	RETEA		DESC	892010	N.		CAN	
CENSO DE CARGA INDRAMAL) CENSO DE CARGA PLATIVANTE ARTEFACTOS CART POT TOTAL ARTEFACTOS CART POT TO	6	ambis	4-15	100	7.96	-	400	1				-					
ARTERACTOR CART PUT TOTAL ARTERACTOR CART POT TOTAL THE REACOMETICA COMMUNICOR MATERICA. AND EV. Co. AND POLYAPPIN DE ACOMETICA ALUMNO TOTAL MAYORINA DE ACOMETICA ALUMNO TOTAL MAYORINA DE ACOMETICA ALUMNO TOTAL POLYAPPIN DE ACOMETICA ALUMNO TOT							Contract to		T -								
2 STEPLOT STATE OF ST	ARTEFACTOS C	ANT PO	r rote	144	PRACTO:	CHETCH I	T and T	EL .									
12-001-001-001-001-001-001-001-001-001-0	2.622WJ01				0.000	- SMC	1861 (3)	TRID	THE DE 400	METICA	-004	DUCTOR	MULTI	LEXAL			
Codego de Grupo Codego de Carres Porta de Partir SC 1307 196		-			0.00				THE COLUMN	E ACOMET							
Description of Strategy See Service Description of Strategy See See Service Description of Strategy See See See See See See See See See Se		1											-				
Observations & S. V. O. Co. S. S. Pours a Arterior Co. L.	Cótigo de Grupo		Código	St Carry			7-1-1	017	1979 TE	200	43 -	100	101	-	_	_	
· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	Observaciones 6	50000	J- 57 -	19000	A 204	1442	-croa	Fe	Approximately 1997				C PO 1.77		awa:	1450	

C'IEL.	- UNIDAD DE N	EGOCIO GUA	HOL	
		DE MEDIDORES		
	NC	TIFICACIÓN	F/N Nº	0384509
NOMBRE Mores A	1002 CON	CDGO. CTA: Z	015 967	
USA SERVICIO	The second secon	TARIFA	TELÉFON	0-
MEDIDOR 133892		# FABR:		
MARCA: A Prince	_ TIPO:	кн 🛨 2	RR	
CLASE:	FASES	VOLT:	AMP	KR
LECTURA: / 795	FECHA:	MIANTS/ /36	JUPE MPOST_	
FASE		ACOMETIDA		
SOCKET-4TSOCKET-	ST CLASE	The state of the s	LONGITUD	
TIPO A:		ESTADO:	LOCALIZACIÓN	
FLEJE/T.T.:		BARRAA TIERRA	SINO	COND
TERMINALES: /		BRAKER PRINCE	P: SINO	COND
UBICACIÓN DEL MEDIDOR		OBSERVAC		
TV. VIOLADO SI	NORO NOMERO	1465/490 ₀₈	SERVACION 2007	F
FLEJE O TT SI	NO SALE # //	852/462 QU	EDAN / 853	1000
PRUEBAS TÉCNICAS				
MAV-2 FULL	LIGHT LINETA	276	02020200	
MANUE LOTT				
AMBICBON HOEV	TIEN 14 / 2/	L COSERW	4CIONES	22
AMP/CRON #REV	TIEM I-1 / 2/	- 1-2/23-3 KW	AKWH_	FP
W.NIGHT/TDR DK	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	1-2/3/- 8 KV	A KWH_	FP
AMP/CRON #REV	TIEM I-1 / 2/	12/2/- 8 KW	ACIONES KWH	FP
MAPICRON BREV	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	- 12/3/-3 KW	A KWH_	FP
W.NIGHT/TDR DK	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	- 12/3/-8 KW	A KWH_	FP
CARGA NORMAL AMPICRON BREV W.NIGHT/TDR OK CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	- 12/3/-8 KW	A KWH_	FP
MAPICRON BREV	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	- 12/23-8 KV	A KWH_	FP
CARGA NORMAL AMPICRON BREV W.NIGHT/TDR OK CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	6 12/23-8 KV	A KWH_	FP
CARGA NORMAL AMPICRON BREV W.NIGHT/TDR OK CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	6 12/23-8 KV	A KWH_	FP
CARGA NORMAL AMPICRON BREV W.NIGHT/TDR OK CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	6 12/23-8 KV	A KWH_	FP
CARGA NORMAL CARGA NORMAL CARGA NORMAL	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	6 12/23-8 KV	A KWH_	FP
CARGA NORMAL AMPICRON BREV W.NIGHT/TDR OK CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL AMPICRON CARGA NORMAL	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN	6 12/23-8 KV	A KWH_	FP
AMPICRON BREV_W.NIGHT/TDR OK_CARGA NORMAL	DERIVACIÓN CARGA CID	6 12/23-8 KV	GRAFICO	FP
MATERIAL EMPLEADO CO	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN CARGA CID CARGA CID ONDUCTOR	SOCKET	GRAFICO GRAP	FP
MATERIAL EMPLEADO CO	TIEM I-1 /2/ DERIVACIÓN CARGA CID CARGA CID ONDUCTOR	SOCKET	GRAFICO GRAP	FP
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA CID	SOCKET	GRAFICO GRAPI	ASFP
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA CID	SOCKET	GRAFICO GRAPI	ASFP
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA CID	SOCKET	GRAFICO GRAPI	ASFP
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA CID ONDUCTOR TOTAL STATE OF THE STATE	SOCKET	GRAPICO GRAPI	ASFP
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES GAMA INSPECTOR	CARGA CID	SOCKET	GRAPICO GRAPI	ASFP
MATERIAL EMPLEADO CO	CARGA CID	SOCKET	GRAPICO GRAPI	ASFP
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES GAM INSPECTOR 160 CARGA 3/6 - 3/7	CARGA CID	SOCKET SCHOOL SECOND SOCKET	GRAFICO GRAFICO GRAFICO	AS
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES CAMP INSPECTOR 100 PM 3/6 - 3/7 POR ASUNTOS RELACION	CARGA CID	SOCKET	GRAPICO GRA	ASRIAMOS SE SIRVA
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES CAMA INSPECTOR ASUNTOS RELACION	CARGA CID	SOCKET	GRAPICO GRA	ASRIAMOS SE SIRVA
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES CAMA INSPECTOR MATERIAL A NUESTRAS CO OCURRIR A NUESTRAS CO	CARGA CID	SOCKET	GRAPICO GRA	ASRIAMOS SE SIRVA
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES GAMA INSPECTOR	CARGA CID	SOCKET	GRAPICO GRA	ASRIAMOS SE SIRVA



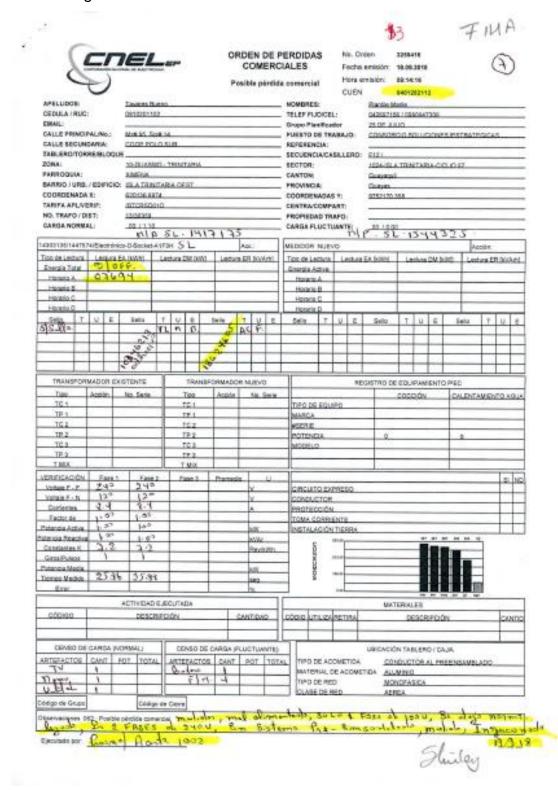
C. Detalle de novedades segunda inspección

Código de		
cuenta	Novedad	Descripción de novedad
1447180	Sin novedad	
1272623	Predio deshabitado	
1418640	Si	Aprovechamiento ilícito
1404640	Sin novedad	
1423756	Sin novedad	
1423967	Sin novedad	
1405904	Sin novedad	
1013710	Sin novedad	
1010106	Sin novedad	
1038424	Sin novedad	
1444414	Predio deshabitado	
1088049	Si	Medidor con sellos rotos
1311531	Sin novedad	
1296793	Predio deshabitado	
1151731	Sin novedad	
1130216	Sin novedad	
1338541	Sin novedad	
1161237	Sin novedad	
1320079	Predio deshabitado	
1329758	Sin novedad	
1212695	Predio deshabitado	
1061651	Sin novedad	
1099770	Predio deshabitado	
1030292	Sin novedad	
1242286	Sin novedad	
1239598	Sin novedad	
1028301	Sin novedad	
1322596	Si	Medidor no pasa prueba técnica
1454443	Predio cerrado	
1244112	Sin novedad	
1167626	Sin novedad	
1088680	Sin novedad	
1409098	Si	Medidor no pasa prueba técnica
1456341	Sin novedad	
1256073	Sin novedad	
1406670	Sin novedad	
1360196	Sin novedad	
1214732	Sin novedad	
1332273	Si	Medidor no pasa prueba técnica
1396027	Si	Medidor sin sellos seguridad

Código de cuenta	Novedad	Descripción de novedad
1321360	Si	Medidor no pasa prueba técnica
1394874	Sin novedad	
1115220	Sin novedad	
1244301	Sin novedad	
1256905	Predio deshabitado	
1436745	Sin novedad	
1395804	Sin novedad	
1282112	Si	Medidor mal alimentado
1010669	Si	Medidor sin sellos seguridad
1180012	Si	Medidor mal alimentado
1476994	Sin novedad	
1252814	Sin novedad	
1210850	Si	Medidor no pasa prueba técnica
1447089	Predio deshabitado	

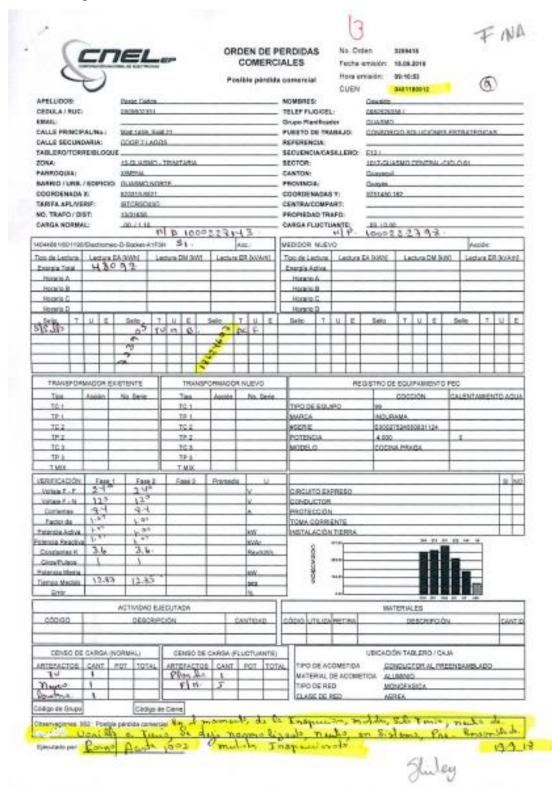
D. Partes de novedades segunda inspección

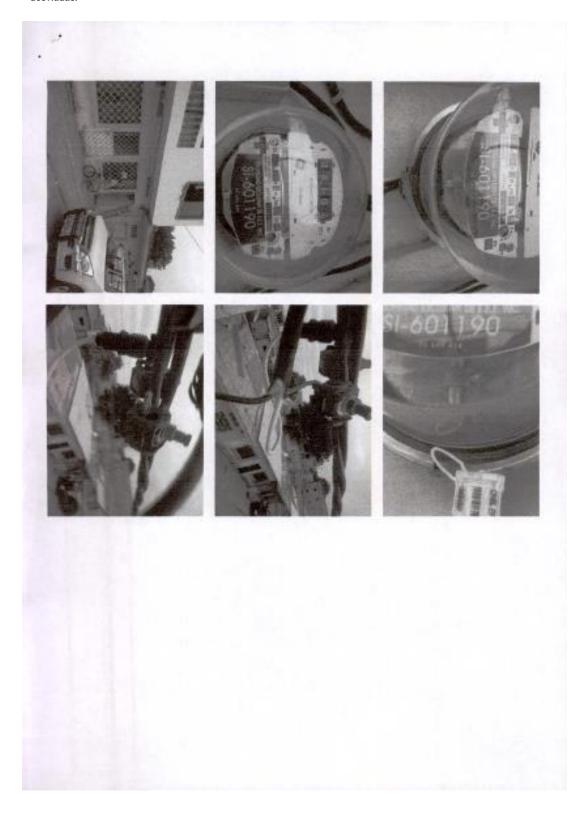
D.1.- Código de cliente 1282112



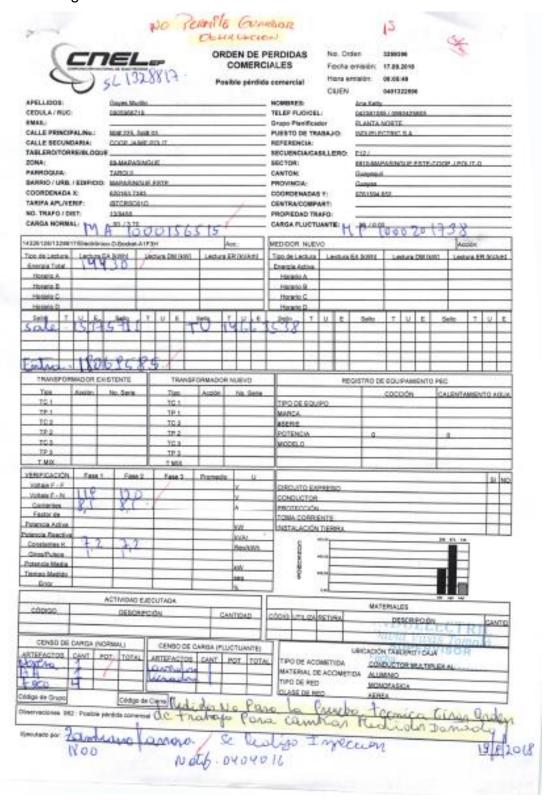


D.2.- Código de cliente 1180012





D.3.- Código de cliente 1322596

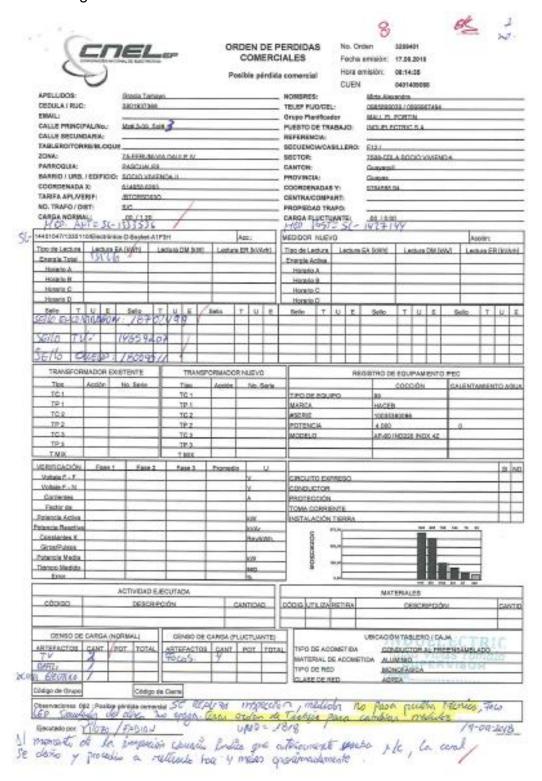


C		COM.ATC.FOR.26.1
CHEL	P UNIDAD DE NE	EGOCIO GUAYAQUIL
	CENSO	DE MEDIDORES
		TIFICACIÓN F/N Nº 0404016
		F/N 10 0404016
NOMBRE GONE, TU	willo amo	CDGO CTA DY 0 13 22 596.
DIRECCIÓN: CRop OD	ums Patil H.	7 225 Salva 2
USA SERVICIO:	Charles and the second of the second	TARIFA: TELÉFONO:
WEDIDOR: CL 402 88[7		# FABR:
MARCA:	FASES:	VOLT. AMP KR
ECTURA: 14430		MANT 1000/17/-(1) MPOST 100020133
The state of the s	100111111111111111111111111111111111111	
ASE		ACOMETIDA
SOCKET-4TSOCKET-5	CLASE	CALIBRE LONGITUD ESTADO: LOCALIZACIÓN
FLEJE/T.T.:	GLAGE	BARRAATIERRA: SI NO COND
TERMINALES: A	LIMENTACIÓN	BRAKER PRINCIP SI NO COND
UBICACIÓN DEL MEDIDOR.		OBSERVAC
SELLOS	was a financial	
TV. VIOLADO SI	NO NÚMERO	14(6153% OBSERVACION
FLEJE OTT SI	NO SALE #_	282260XI WADDAW 110695
PRUEBAS TÉCNICAS		25 - 14 - 14 - 14 - 14 - 14 - 14 - 14 - 1
MAV-2 FULL	_ LIGHT VOLTAJI	EOBSERVACIONES
AMP/CRON #REV		1.0 10.0 10.00 50
		I-2 KVA KWH FP
	DERIVACIÓN	1-2 KVA KWH PP
		GRAFICO
W.NIGHT/TDR OK	DERIVACIÓN	
CARGA NORMAL	DERIVACIÓN	
CARGA NORMAL	DERIVACIÓN	
CARGA NORMAL	DERIVACIÓN	GRAFICO
CARGA NORMAL	DERIVACIÓN	GRAFICO
CARGA NORMAL	DERIVACIÓN	GRAFICO
CARGA NORMAL	DERIVACIÓN	GRAFICO INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR
CARGA NORMAL	DERIVACIÓN	GRAFICO
CARGA NORMAL LINGUERO LA AL LOCATION LOCAT	DERIVACIÓN CARGA C/D	GRAFICO INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fechs
CARGA NORMAL LINGUERO LA AL LOCALIDADARO	DERIVACIÓN CARGA C/D	GRAFICO INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fechs
CARGA NORMAL LA A LOCATION LOCATION MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA C/D	GRAFICO INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fechs
CARGA NORMAL LA A LOCATION LOCATION MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA C/D	GRAFICO INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fechs
CARGA NORMAL LACATOR LACATOR LACATOR MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA C/D	GRAFICO INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fechs
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA C/D ONDUCTOR John N.O. Form The Company The Comp	SOCKET GRAPAS GRAPAS
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA CID ONDUCTOR ONDUCTOR ON COMPANSION ON COMPA	SOCKET GRAPAS GRAPAS
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA C/D ONDUCTOR John N.O. Form The Company The Comp	SOCKET GRAPAS GRAPAS
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA C/D DINDUCTOR July Dia forma Tomponion 18 000	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA (S 201K
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA C/D	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA 18 3 201K DELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIRV
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA C/D	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA (S 201K
MATERIAL EMPLEADO CO DESERVACIONES: MATERIAL EMPLEADO NO POR ASUNTOS RELACION CONCURRIR A NUESTRAS O	DERIVACIÓN CARGA C/D	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA 18 201X DELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIRVA
MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA C/D	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA 18 2018 PECHA 18 2018 DELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIRVA CALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZANA 47

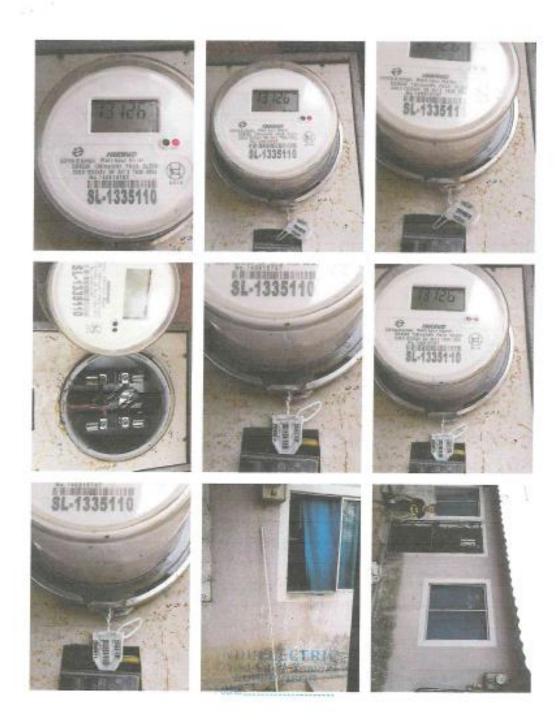




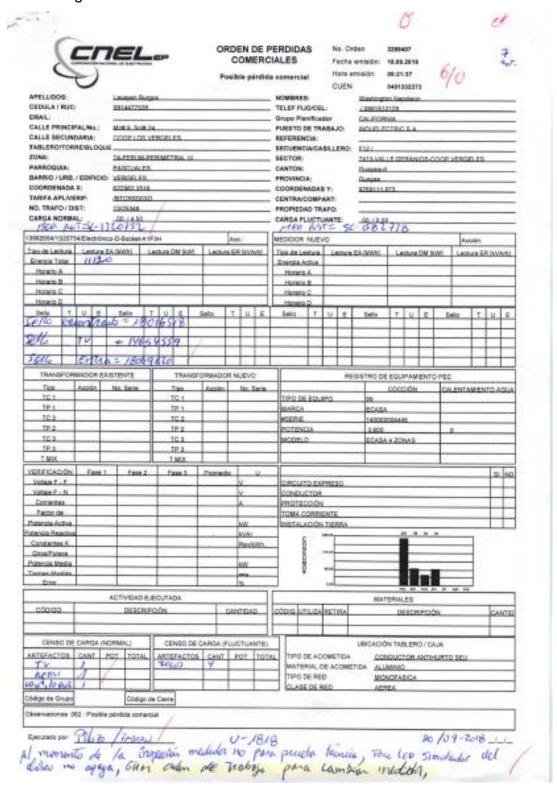
D.4. Código de cliente 1409098



9	NOT	DE MEDIDORES FIFICACIÓN F/N Nº 0403933
NOMBRE: GALLE TANK		CDGO, CTA.: SYGNATIONS
USA SERVICIO:		TARIFA: TELÉFONO:
THE RESERVE OF THE PARTY OF THE		# FABR:
		KHRR
CLASE	FASES:	VOLT AMP KR
ECTURA:/3716	FECHA: 19-09-2010	MANT SC-1333526 MIPOST JC-1427144
FASE		I A COMMENTAL A
	STCLASE	ACOMETIDA CALIBRE LONGITUD
LEJE/T.T.:	CLASE	ESTADO: LOCALIZACIÓN
EDMINALES A	LIMENTACIÓN	BANKA TIERRA: SI NO COND
BICACIÓN DEL MEDIDOR		BRAKER PRINCIP: SINOCOND
RUEBAS TÉCNICAS IAV-2 FULL		8101499 QUEDA# _/86/98/2
	TIEM I-1	OBSERVACIONES
	TIEM I-1	
V.NIGHT/TDR OK	TIEM I-1 DERIVACIÓN	GRAFICO GRAFICO INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomalá SUPERVISOR
CARGA NORMAL Z. T. V J. BETTLE / COLUMN (SETTLE) / TOLUMN (SETTLE) MATERIAL EMPLEADO CO	DERIVACIÓN CARGA CID CARGA CID CONDUCTOR CA INSTENS	GRAFICO GRAFICO INDUELECTRIC
CARGA NORMAL CARGA NORMAL A T V A RETU COUNTY (ACTUAL V 75105 ATERIAL EMPLEADO CX BSERVACIONES: A TSO	DERIVACIÓN CARGA CID	GRAFICO GRAFICO INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomalá SUPERVISOR Feches SOCKET GRAPAS MEGNOTO PO PASO PROGRA FORA
CARGA NORMAL CARGA NORMAL A T V A RETURN COLUMN SACRETURE V 72-25 MATERIAL EMPLEADO CO RESERVACIONES: A TEST OR ASUNTOS RELACION ONCURRIR A NUESTRAS C	DERIVACIÓN CARGA CID CARGA CID	GRAFICO INDUELECT RIC Pavid Vivas Tomalá SUPERVISOR Fechal SOCKET GRAPAS MEGUDA NO PASA ROMA TOMAS PECHA /4+04-26/8 ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIRV. CALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZANA 47



D.5. Código de cliente 1332273



COEL	UNIDAD DE NE	GOCIO GUAYA	QUIL COM.ATO	C.FOR.26.12
		DE MEDIDORES	40.2	
		TEICACIÓN	- m 0404	050
	NO.	II TOROIGI	F/N N° 0404	253
NOMBRE: LONGYON BUNG	in martinet studen	longer cont	nun#332233	
DIRECCIÓN: Quo	Burden Hrang	61#247	DIGITAGUATG	
USA SERVICIO	J.	TARIFA:	TELÉFONO:	
MEDIDOR: 54-1320754	MULTIPLICADOR:		, Romandak	
MARCA:	TIPO:	KH		
	FASES:	VOLT.	AMP	KR
LECTURA: 41120	FECHA: 20-09-2016	MIANT 5(-13,207)	M/POST 54-1582	134
FASE		ACOMETIDA		
SOCKET-4T SOCKET-5	TCLASE	CALIBRE	LONGITUD	
TIPO A:			LOCALIZACIÓN	
FLEJE/T.T.:			SI NO COND	
TERMINALES: A			SINOCOND	
UBICACIÓN DEL MEDIDOR.		lobservac		
SELLOS	COLUMN NAMES OF THE PARTY OF TH	warman day		
TV. VIOLADO SI	NONUMERO _	1165 4224 OBSE	RVACION	
FLEJE OTT SI	NOSALE#_	0165 75 QUED	A#	
PRUEBAS TÉCNICAS				
MAV-2 FULL	_ LIGHT VOLTAJE	OBSERVACI	ONES	-
	TIEM H1	1-2 KVA_	KWH	FP
W.NIGHT/TDR OK	DERIVACION			
CARGA NORMAL	CARGA C/D		GRAFICO	
TV 1				
Millia I				
Withliader 1			NACT.	
Tab 4		-116	LECTR.	
	1	NDUE	uas Tomas	
	-			
		Tarible and	annual and a second	
	1	- MANAGES		
		-		
MATERIAL EMPLEADO CO	ONDUCTOR	SOCKET	GRAPAS	
OBSERVACIONES: A MID	the de la Parist	salely so on	proces Tantas Tuo	14 . 5.
lade all day no of		The second of the second	Course onness , mer	1000
TODOS ON DEED DO OF	A reformed the	A love annual	1	
INSPECTOR TOGS T	To Man	FECHA DV	I we land	
INSPECTOR TURE 1	AMON CHELLIA	PECHA	10011110	
	IADOS CON EL SERVICIO			SE SIRW
		CALLE RODOLFO BAQU	JERIZO MANZANA 47	
POR ASUNTOS RELACION CONCURRIR A NUESTRAS (DIA:	OFICINAS DE LA GARZOTA (JERIZO MANZANA 47	









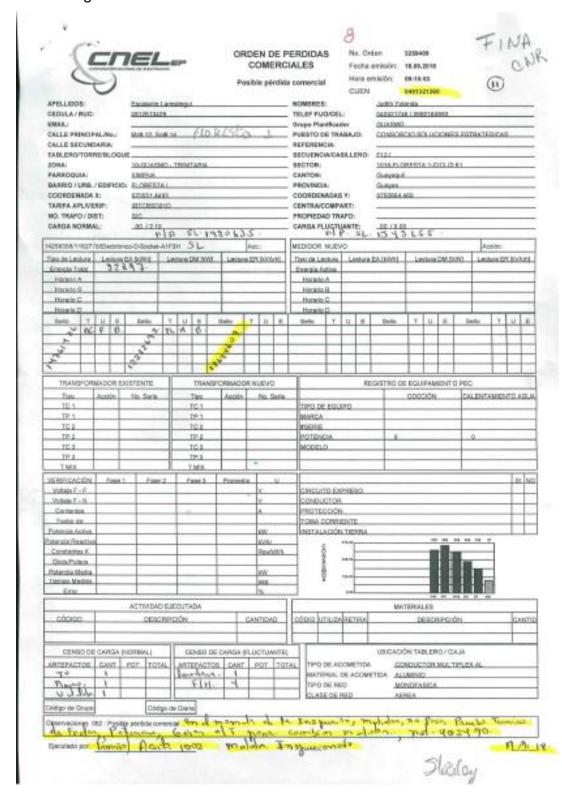




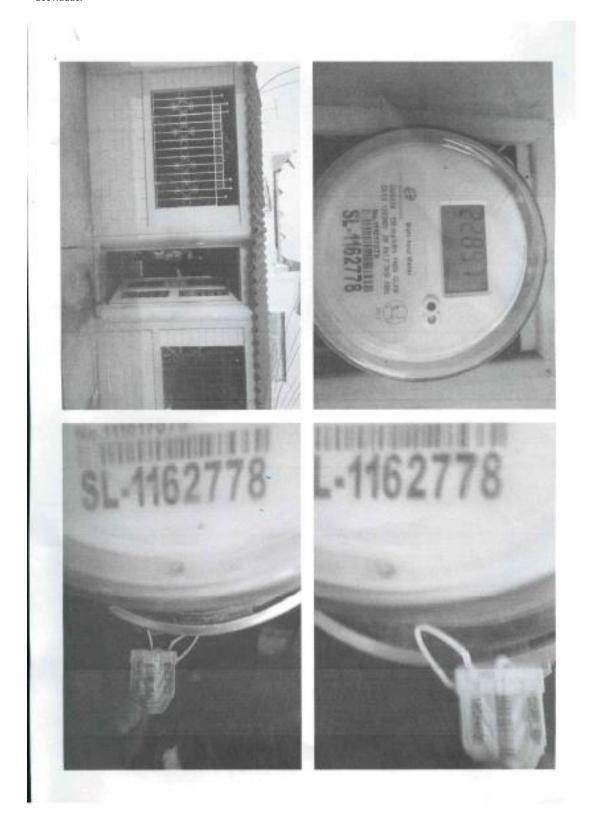




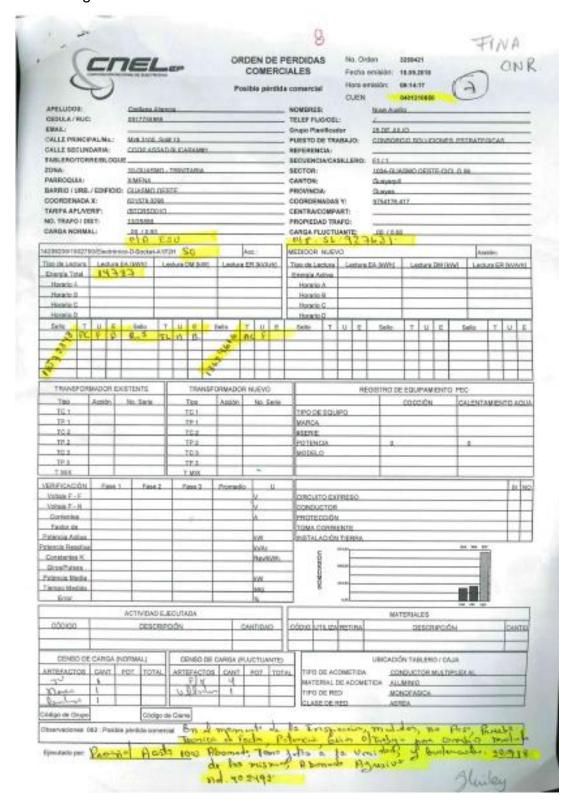
D.6. Código de cliente 1321360



	COM.ATC.FOR.26.12
CHEL UNIDAD	DE NEGOCIO GUAYAQUIL
	CENSO DE MEDIDORES
	NOTIFICACIÓN F/N Nº 0402490
- D. J. R. J. St.	James cogo, cra 040132-1340
DIRECCION: Flower 1 n2 2	COGO, CIA
USA SERVICIO:	TARIFA: TELÉFONO:
MEDIDOR: SL 116232 % MULTIPLICADOR	
MARCA: TIPO:	KHRR
CYASE FASES	VOLTAMP KR
LECTURA: 2249 FECHA: 19 19	MIANT SE 1420635 MPOST SE 1543655
	ACOMETIDA
FASE	The state of the s
SOCKET-4T SOCKET-5T CLASE CLASE	
FLEJE/T.T.:	BARRAA TIERRA: SI NO COND
TERMINALES: ALIMENTACIÓN	The state of the s
UBICACIÓN DEL MEDIDOR FINCIL A DA	OBSERVAC
SELLOS	
TV VIOLADO SI NO N	ALEX MOLINAL QUEDA# PERMANEN
PRUEBAS TÉCNICAS	
PRUEBAS TÉCNICAS MAY/2 FULL LIGHT	VOLTAJE OBSERVACIONES
same cult light	VOLTAJE OBSERVACIONES FP FP
same cult light	-61 FP KVA KWH FP
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV TIEM DERIVACIO	5-1 1-2 KVA KWHS FP
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV TIEM W.NIGHT/TDR OK DERIVACIO CARGA NORMAL CARGA	5-1 1-2 KVA KWHS FP
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV TIEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA	S-1 1-2 KVA KWHS FP
MAY-2 FULL LIGHT AMPICRON AREVTIEM W.NIGHT/TDR OKDERIVACIO CARGA NORMAL CARGA 1 T J	S-1 1-2 KVA KWHS FP
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV TIEM WINIGHT/TDR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA T T J	S-1 1-2 KVA KWHS FP
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV TIEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA T T T T T T T T T T T T T T T T T T T	GRAFICO GRAFICO GRAFICO TAXABLE TAX
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV TIEM WINIGHT/TDR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA T T J	S-1 1-2 KVA KWHS FP
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV TIEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA T T T T T T T T T T T T T T T T T T T	GRAFICO GRAFICO GRAFICO TALEMAN & FORD
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV TIEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA T T T T T T T T T T T T T T T T T T T	GRAFICO GRAFICO GRAFICO TALEMAN & FORD
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV TIEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA T T T T T T T T T T T T T T T T T T T	GRAFICO GRAFICO GRAFICO TALEMAN & FORD
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA T T T T T T T T T T T T T T T T T T T	GRAFICO GRAFICO SL ILLEGAR Polymeria Polymeria
MAV-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO T	GRAFICO GRAFICO SLAGA TAMORICA FORMAT SULTANA SOCKET GRAPAS
MAY-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINGHTITOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO TO THE	SOCKET GRAPAS ROOM FOR STANDARD TO PARTIE TO SOCKET GRAPAS ROOM FOR STANDARD TO PARTIE TO SOCKET
MAY-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINGHTITOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO TO THE	SOCKET GRAPAS ROOM FOR STANDARD TO PARTIE TO SOCKET GRAPAS ROOM FOR STANDARD TO PARTIE TO SOCKET
MAY-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINGHTITOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO TO THE	SOCKET GRAPAS PASS Process of Sockets and Society and
MAY-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIO CARGA NORMAL CARGA TO THE CARGA MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: 800 A TO THE CARGA THE CARGA THE CARGA THE CARGA THE CARGA THE CAR	SCRET GRAPAS SOCKET
MAY-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIO CARGA NORMAL CARGA TO THE CARGA MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: 800 A TO THE CARGA THE CARGA THE CARGA THE CARGA THE CARGA THE CAR	SCRET GRAPAS SOCKET
MAY-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINGHTITOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO TO THE	SCRET GRAPAS SOCKET
MAY-2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIO CARGA NORMAL CARGA TO THE CARGA MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: 800 A TO THE CARGA THE CARGA THE CARGA THE CARGA THE CARGA THE CAR	SCRET GRAPAS SOCKET
MAY 2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO THE CONTROL CARGA MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: 800 A TO	SERVICIO ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIE
MAY 2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO THE CONTROL CARGA MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: 800 A TO	SERVICIO ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIE
MAY 2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO T	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA 191918 SERVICIO ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIS GARZOTA CALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZANA 47
MAY 2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINIGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO T	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA 19/1/2 SERVICIO ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIR GARZOTA CALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZANA 47
MAY 2 FULL LIGHT AMPICRON AREV THEM WINGHT/TOR OK DERIVACIÓ CARGA NORMAL CARGA TO THE CONTROL CARGA MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR OBSERVACIONES: 800 A TO	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA 19/1/2 SERVICIO ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIR GARZOTA CALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZANA 47



D.7. Código de cliente 1210850



(CHEL	UNIDAD DE NEG	COCIO GUAYAQUIL	26
9	NOTIF	MEDIDORES ICACIÓN F/N Nº 0402492	2
NOMBRE On Show OH	meir Thear Amelia	CDGO, CTA: 04912.46359	-
DIRECCIÓN: BOTO PERM	Durantum 112 3105 S	X (3	-
USA SERVICIO:		TARIFA: CSS TELÉFONO:	_
MEDIDOR: St. 1805-350	MULTIPLICADOR:	# FABR.:	_
MARCA:	TIPO:	KHRR	_
CLASS		WOLT AMP KR	
LECTURA: 140 87	FASES 2019/18	WANT Est MIPOST SL 923631	
FASE		ACOMETIDA	
SOCKET-4TSOCKET-5	TCLASE	CALIBRELONGITUD	_
TIPO A:	CLASE	ESTADO: LOCALIZACIÓN	_
FLEJETT:		BARRA A TIERRA: SINOCOND	_
TERMINALES A	LIMENTACIÓN	BRAKER PRINCIP: SINO COND	
UBICACIÓN DEL MEDIDOR	FACILADA	OBSERVAC	_
SELLOS	and	Q.5 OBSERVACION	
TV. VIOLADO SI	NONUMERU	12222 OURDA 1212MLLL	
FLEJE OTT SI	NOSALE#_\$33	73778 QUEDAN 1953MCTP	
PRUEBAS TÉCNICAS			
PROFESAS IECHICAS	LIGHT VOLTAJE	OBSERVACIONES	
MANY FOLL	TIEM I-1	FP_ KWH FP_	
W.NIGHT/TDR OK	DEBUNCIÓN		
W.NIGHT/TOH CRC	DENIMORDIA		
			_
CARGA NORMAL	CARGA C/D	GRAFICO	
CARGA NORMAL			
179			
1 Davis		Tursell milde ma	
1 D was		[11323] mildy no	
1 There are a second		20 my 1/2 m2 of	
1 D was		20 my 1/2 m2 of	
1 There are a second		Trians - multiple may	
1 There are a second		20 my 1/2 m2 of	
1 There are a second		20 my 1/2 m2 of	
1 There are a second		20 my 1/2 m2 of	
1 Davis 1 Rowles 4 Fin 1 Until also	CARGA C/D	Teomis on Fodo, Pris	
1 Davis 1 Rowles 4 Fin 1 Until also	CARGA C/D	Teomis on Fodo, Pris	
1 D Marie 1 Para Para 2 Para 1 Para Para 2 P	CARGA C/D	SOCKET GRAPAS	acia.
MATERIAL EMPLEADO CO	CARGA C/D ONDUCTOR	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS This was a mallala as Press Re-	alve
MATERIAL EMPLEADO CO	CARGA C/D ONDUCTOR	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS This was a mallala as Press Re-	alve
MATERIAL EMPLEADO CO	CARGA C/D ONDUCTOR	SOCKET GRAPAS	alve
MATERIAL EMPLEADO CO	ONDUCTOR	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS OTTOORY PLANT BROKEN MINISTER	alve
MATERIAL EMPLEADO CO	ONDUCTOR	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS OTTOORY PLANT BROKEN MINISTER	alve
MATERIAL EMPLEADO CO	CARGA C/D ONDUCTOR	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS OTTOORY PLANT BROKEN MINISTER	alve
MATERIAL EMPLEADO CO	ONDUCTOR	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS OTTOORY PLANT BROKEN MINISTER	alve
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES: Son A INSPECTOR PROPRIED INSPECTOR PROPRIED POR ASUNTOS RELACION	CARGA CID ONDUCTOR Primary de la	SOCKET GRAPAS PARTIES PORTING PARTIES PROPERTY PARTIES PROPERTY PARTIES PROPERTY PRO	alun.
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES: Son A INSPECTOR PROPRIED INSPECTOR PROPRIED POR ASUNTOS RELACION	CARGA CID ONDUCTOR Primary de la	SOCKET GRAPAS PAR PORT PAR	alun.
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES: Son A INSPECTOR POR ASUNTOS RELACION CONCURRIR A NUESTRAS	CARGA CID ONDUCTOR MADOS CON EL SERVICIO OFICINAS DE LA GARZOTA C	SOCKET GRAPAS TECHA 2019 113 FECHA 2019 113 ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE ALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZAMA 47	alun.
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES: Son A INSPECTOR POR ASUNTOS RELACION CONCURRIR A NUESTRAS	CARGA CID ONDUCTOR Primary de la	SOCKET GRAPAS TECHA 2019 113 FECHA 2019 113 ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE ALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZAMA 47	ales.
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES: Sen A INSPECTOR ROSANI S POR ASUNTOS RELACION CONCURRIR A NUESTRAS DIA:	NADOS CON EL SERVICIO OFICINAS DE LA GARZOTA C	SOCKET GRAPAS TECHA DO 9 1 18 ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE ALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZAMA 47 DE 830 A 16:00;	ales.
MATERIAL EMPLEADO CO OBSERVACIONES: Sen A INSPECTOR ROSANI S POR ASUNTOS RELACION CONCURRIR A NUESTRAS DIA:	NADOS CON EL SERVICIO OFICINAS DE LA GARZOTA C	SOCKET GRAPAS TECHA 2019 113 FECHA 2019 113 ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE ALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZAMA 47	ales.



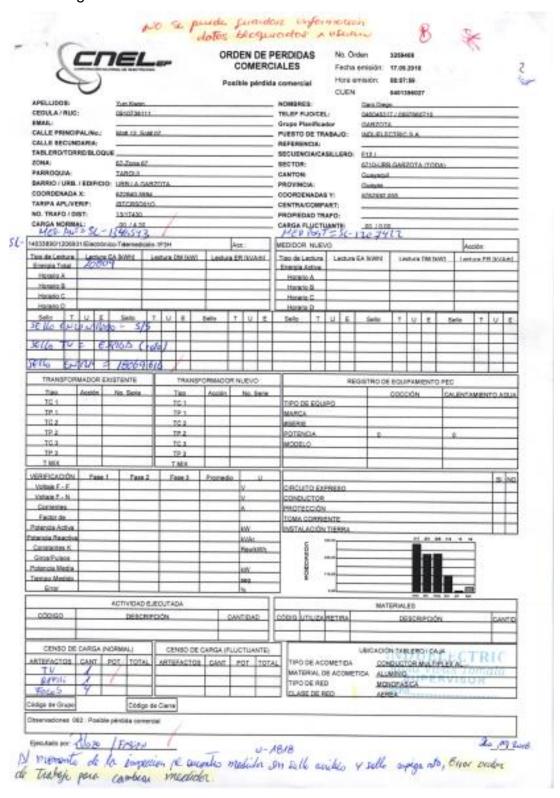
D.8. Código de cliente 1088049

	3												G						36			
8		76	-/_	*AE)**		0				IALES		F		emisián:		2018						
	0					3	Posib	le pi	indid	comer	telar		DEN O	misióni	04311							
APEULIDOS:		O.E	niona Las	94						нома	RES:	-	Len	Jameira		-	•					
CEDULATRUO	13		2044405				_		_		FU0/C	RLI.		1								
EMAL)		=					_		_		Planific			CALECE			_		_	_	_	-
CALLE SECUN		6 - 5 - 3	MERCE		NIMA						O DE TI	CAMA.	io:	MOLEL	SCHOOL SECTION	S.A.						
TABLERO/TOR	REIBLOG				000				_	secus	NGIAG	ABILL	EMO:	2121		_			_			_
ZONA: PARROQUIA:			CANCA IN	7	COOKE	WHE.			_	SECTO				T125-LFI		D.A	uca	IDAO S	ACTOR	-	_	-
BARRO / UNB	EDIFIC		~// 17						_	PROVE				Dutyes.						_		_
COORDENADA			529,5295		_	_	_	_	_		DENADA	7.5		8022623	287		_			_		_
NO. TRAFO / D		10000	CHROAN	-					_	100000	MOONA T GAGG	-		_		_			_	_	_	-
CARGA NORM	ALL	200	(138	1							FLUCT			29.19.5	10					_		
			420		_		-		-	HE	100	8	57 -	8/107	9				-	_		_
1421319393999			_	-		-	Abs	_	-	MEDID		-			-			-	A00	dr.	_	_
Tipe de Lacture Energia Tatal	0705	Z Z Z Z	Wil .	Lactura I	ON NWI	Lea	are Et	Day	di.		Liestan a Activa	44	ect.ra.	EARWA	Lie	dus	Dist Fe	M	Leste	a.E	3,300	di
Horarie A	-										MACENA MOA				\pm							-
tionario 0			-	_	_	-	_		-		odo D	-	_		-						_	_
Pleasante D			-			+	_		\dashv		ado C	+	_		+		_	-	_	_	_	-
Seto T	u e	54	die	7 10	n	Sella	T	u.	12	Sedo	T	10		Selo	T	111	-	54	n 1	-	10	1
Ella ENIZA	420	1 1	1181	5+3		791711	~3	5/		-		Ť		2000		~		-20	-	-	_	1
Ello Ellin			2096	11	-	4	-			-	+	-			1				- 1			4
and Colle		100	1070	+			+				+	+		_	+				-		-	ł
																						1
TRANSFOR	MADOR	COSTEN	ALE .		THANS	CHMAD	ORN	UEVO	2			ATT	RE	фатко в	E EQU	PYM	ENTR	PEC				
Tipe	Acción,	bio_	Seda		Tipo.	Aceto		No. 2	lete.	-	_			_	000	OCM.	7	CAL	ENTAS	IEN	TOX	ı
TP 1		_	_		TC 1	+	+		_	MAR	DEED	380	-	-		_	_	+		_	_	-
102					TG Z		$^{\pm}$			#SE3								\pm				-
79.2					TP 2		T		_		ENCIA.			9								
TC a		_			TE A	-	+	_	_	MOD	8.0	_	_	-	_	-	_	+		_		_
TMIX	1 3			_	écx		\pm											+				-
VERNICACIÓN	Sau	1	Fase 2	1/8	ase 2	bane	dip.		U												5	=
Voltage F F	12.4	0	307	100	-	-		v		citio	uros	(PRG	sig .								T	1
Comentee	100		83	-	_	-		ν	_		ристр								_	_	+	_
Tagtor de	7.0		Name and Address of the Owner, where	2				۸			DECDIÓ A CORS		_			_		_	_	_	+	-
Printer Active.	11.0	4	10					WW.		1	ALACIÓ										\pm	_
Constances K	1/4		100	-		-	-	ulle.	_	-		+124	_		-		19		100			
Great Visca	Î	-	1			-		Seo	MA.	-	+ODE+EQU-	200				a B						
Palencia Media	-							W.			ě				_	1		_				
Tierron Medido.	52-5	14 19	5.92	+		-		200			*		3		_	i.						
67.02							_	N	=	_		total	=		_		200 100	- Je 1	66			_
Admin			VIDAD E		DW .	-	-	-	_	-		1	- 1	MA	TERIA	-			_	_	_	_
copigo			DESCRI	CICH		-	CAR	T.DA	0	cons	UTILIZ	RET	RA		D	EBCS	PCIÓ	M	_	_	CA	à
)				-									1							_	+	
CENSO DE	CARGA	NORMA	KJ:	CE	NSO DE	CARGA	FLUC	TUA	NTE)					LIGICACK	367,86	LER	b/ca	in-	-74-	D	10	
ARTHEACTOR	GANT	707	TOTAL	_		CAN	_	-		L TP	ODEN	COME	TIDA				7-17	PLEX	M-31	100	12	
Dir	io		1	10	10	-	+	10	000				OME	FIDA JALI	MINE	تتنا				000	EE	_
-Activi	11.50		-	1	- Color		+				O DE R				DOM:	ICA.	1111				_	
The second second			Código	de Cierro	J		-					THE R.		78	PER				1			-
Cótigo de Grupo		an waterin	1	No.		H CC n		O.m	Of the	Late	de la	70	AW	2570		1.79	mb/F2	21		_	_	-
	63 : Dools												and the last	U 2/4/2								
Othervectores 0	-				eny	Collect	- 1				,	1.10		1	500	. 4	principal	77				
	-				1	00160	- 1		-18		,	1.1%		1	-			1-01	1+12	i S	, ,	

CONTORNODAL DISTRESS	UNIDAD DE NE	GOCIO GUAYAQUIL
0		E MEDIDORES
	NOTI	FICACIÓN F/N Nº 0403934
Det	1 - /	
NOMBRE: (Salestina)	lago Jaemu e!	
USA SERVICIO:	1-X 31-7075 009	sta class and situres
MEDIDOR: 34 424546	MULTIPLICADOR	TARIFA:TELÉFONO: # FABR:
MARCA:	TIPO:	KA RE
CLASE	FASES:	VOLT. AMP KR
LECTURA: 020521	FECHA: 19-09-10/8	WANT 51-532450/ MIPOST 13-34074
FASE		ACOMETINA.
Control of the Contro	-5TCLASE	ACOMETIDA CALIBRE LONGITUD
	CLASE	ESTADO: LOCALIZACIÓN
FLEJE/T.T.:		BARRA A TIERRA: SI NO COND
TERMINALES:	ALIMENTACIÓN	BRAKER PRINCIP: SI NO COND
UBICACIÓN DEL MEDIDOR	-LACE (1984)	OBSERVAC
SELLOS	(rota)	CONTRACT OF THE PROPERTY OF TH
TV. VIOLADO SI	NONOMERO	0394∓ GESERVACION SK-
FLEJE OTT SI	NO SALE W_17/	82373 / ray QUEDAN _ /80596/3
	DERIVACIÓN	
CARGA NORMAL	CARGA C/D	GRAFICO
CARGA NORMAL		GRAFICO
CARGA NORMAL		
CARGA NORMAL		
CARGA NORMAL		PLENO.
CARGA NORMAL		
CARGA NORMAL		PIEDIO
CARGA NORMAL		ILEDIO UPCO INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala
CARGA NORMAL		Uplia . NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomald Supervisor
1	CARGA C/D	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomald SUPERVISOR Fachs
MATERIAL EMPLEADO C	CARGA CID	POCKET GRAPAS
MATERIAL EMPLEADO C	CARGA CID	POCKET GRAPAS
MATERIAL EMPLEADO C	ONDUCTOR	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomald SUPERVISOR
MATERIAL EMPLEADO COBSERVACIONES: 1/2	ONDUCTOR	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR SOCKET GRAPAS
MATERIAL EMPLEADO COBSERVACIONES: 1/2	ONDUCTOR	LIFOID LIPCO . INDUELECTRIC . Pavid Vivas Tomala . SUPERVISOR . SOCKET GRAPAS
MATERIAL EMPLEADO COBSERVACIONES: 1/2	ONDUCTOR	SOCKET GRAPAS SUPERVISOR SOCKET GRAPAS AS
MATERIAL EMPLEADO COBSERVACIONES: 1/2	ONDUCTOR	LIFTIU LIPCUS INDUELECTRIC Pavid Vivas Tomald SUPERVISOR SOCKET GRAPAS
MATERIAL EMPLEADO COBSERVACIONES: 1/20	ONDUCTOR	SOCKET GRAPAS SOCKET
MATERIAL EMPLEADO COBSERVACIONES: 1/2 / 2/	ONDUCTOR ONDUCTOR ONLY FILE CARLON TAKEN / L. JOHN NADOS CON EL SERVICIO	SOCKET GRAPAS SOCKET
MATERIAL EMPLEADO COBSERVACIONES: 1/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2/2	ONDUCTOR ONDUCT	SOCKET GRAPAS SOCKET
MATERIAL EMPLEADO COBSERVACIONES: 1/2 / 2/	ONDUCTOR ONDUCT	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA 19-09-1475 ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SURVA



D.9. Código de cliente 1396027

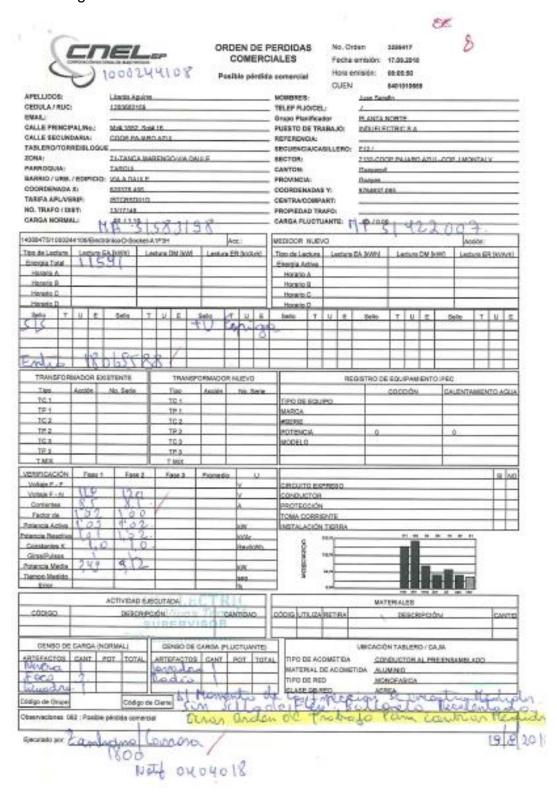


Cener	100010 05 10	COMATC.FOR.26.12
LITEL	P UNIDAD DE NE	EGOCIO GUAYAQUIL
	CENSO	DE MEDIDORES
		TIFICACIÓN F/N Nº 0403950
		F/N N 0405500
NOMBRE: YOU KIND	A Don't Drogo	CDGO CTA: CHO/3/96/027
DIRECCIÓN: U/B Ja	compa the l	Stron
USA SERVICIO:		TARIFA: TELÉFONO:
MEDIDOR 51-1206931	MULTIPLICADOR:	# FABR.: KH A-0 RR
MARCA:	TIPO:	VOLT AMP KR
	FECHA 10/09/18	WANT 21-1346543 MPOST 51-1204412
LEO TOPOL	- FEOTIN - MOST - FLOR	
FASE		ACOMETIDA
SOCKET-4TSOCKET-		GALIBRE LONGITUD ESTADO: LOCALIZACIÓN
TIPO A:		BARRA A TIERRA: SI NO COND
TERMINALES:		BRAKER PRINCIP: SI NO COND
UBICACIÓN DEL MEDIDOR		CBSERVAC
SELLOS		
TV. VIOLADO SI	NO NÚMERO	fapaa OBSERVACION Rete
FLEJE OTT SI	NO SALE#_3	UN SALV QUEDAW 18069646
W.NIGHT/TDR OK	DERIVACIÓN	1-2 KVA KWH FP
CARGA NORMAL	CARGA C/D	GRAFICO
Nedera 4	1	-
Files 4		
1000		
		INDUELECTRIC
		Pavid Vivas Tomalá
		Pavid Vivos Tomala SUPERVISOR
		David Vivas Tomalá
MATERIAL EMPLEADO	ONDUSTOR	Pavid Vivos Tomala SUPERVISOR Fechs
MATERIAL EMPLEADO		Pavid Vivos Tomalá SUPERVISOR Fecha
		SOCKET GRAPAS
OBSERVACIONES: A	Tu não : Guar de	Pavid Vivos Tomalá SUPERVISOR Fecha
do the ville		SOCKET GRAPAS
OBSERVACIONES: Al	pensone de la segr La nota : Gunari En	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS THE AN ENTER AN ANDRON THE STATE OF THE
OBSERVACIONES: Al	pensone de la segr La nota : Gunari En	SOCKET GRAPAS
OBSERVACIONES: Al	pensone de la segri La nota : Gunari En	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS THE AN ENTER AN ANDRON THE STATE OF THE
OBSERVACIONES: All your control of the control of t	MADOS CON EL SERVICK	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS DELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIRVA
OBSERVACIONES: All CONSPECTOR POR ASUNTOS RELACIO CONCURRIR A NUESTRAS	MADOS CON EL SERVICIO	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS THE N. STENIA VIOLOGY TO SELLE METALICO FECHA 20/09/15 DELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIRVA CALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZANA 47
OBSERVACIONES: All CONSPECTOR POR ASUNTOS RELACIO CONCURRIR A NUESTRAS	MADOS CON EL SERVICK	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS THE NATION WAS TALLE MANAGED TO THE

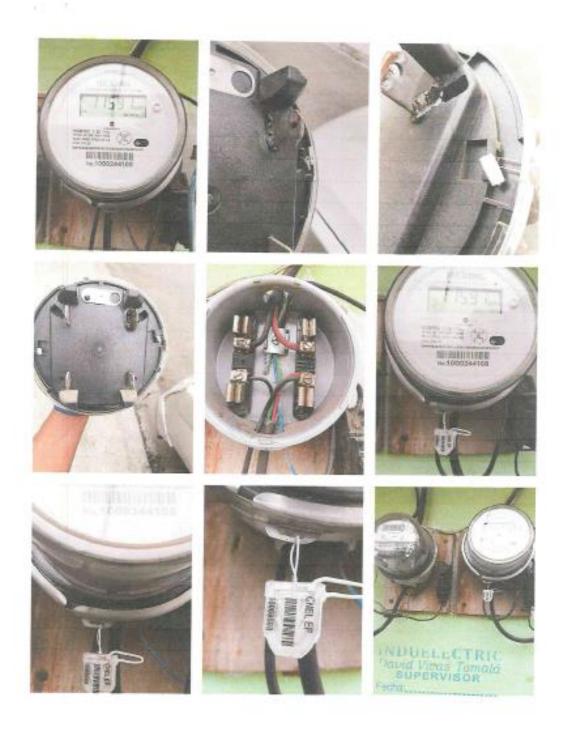




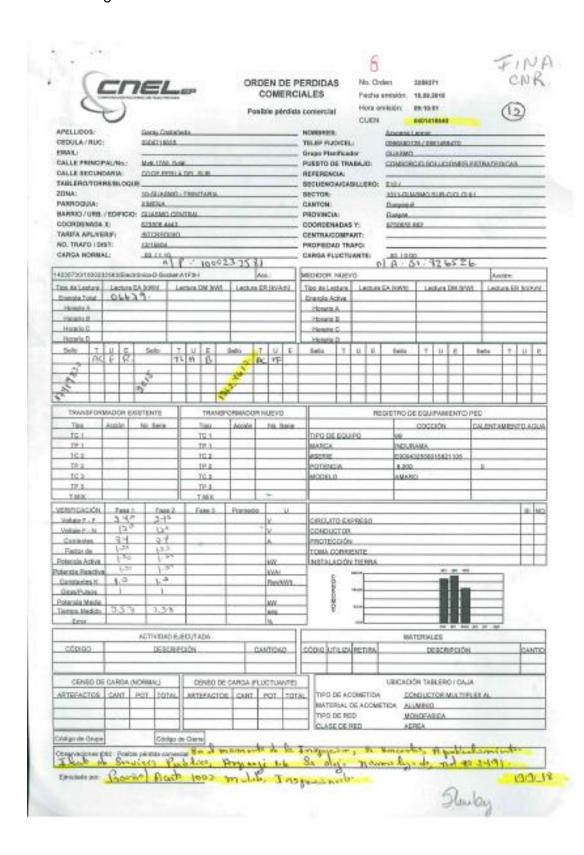
D.10. Código de cliente 1010669



CENEL UNIDAD DE NEC	COM.ATC.FOR.26.12
CHICAGO MODILA ELEMONO	JOGIO CONTAGUIL
	EMEDIDORES FICACIÓN FIN Nº 0404018
NOMBRE: LIVE of A CALADA	CDGO, CTA: 64 0 1910 61 2.
DIRECCIÓN COOR POSONO NAVO HIL	11 22 11:11-11
USA SERVICIO:	TARIFA:TELÉFONO:
MEDIDOR: 10.00 234440 MULTIPLICADOR:	#FABR.:
	KHRR
CLASE: FASES: FECHA-1919-2019	VOLT. AMP KR
TECHNAL TIPLE FECHALISTS	MANTE C83 108 MPDSTS 1 1123007
FASE	ACOMETIDA
SOCKET-4T SOCKET-5T CLASE	CALIBRELONGITUD
TIPO A:CLASE	_ ESTADO:LOCALIZACIÓN
FLEJE/T.T.:ALIMENTACIÓN	BARRA A TIERRA: SI NO COND
UBICACIÓN DEL MEDIDOR	BRAKER PRINCIP: SINO COND OBSERVAC
	_lodozninu
TV. VIOLADO SI NO NÚMERO F	APPER HOLD I
FLEJE OTT SI NO SALE W -1	QUEDA# 1806 PEVX
	1200-360
PRUEBAS TÉCNICAS	access contra
MAV-2 FULL LIGHT VOLTAJE : AMP/CRON #REV TIEM I-1	OBSERVACIONES
W.NIGHT/TDR OK DERIVACIÓN	- F2 - NM - NIII - FF
medilinas on barendon	
CARGA NORMAL CARGA C/D	GRAFICO
CARGA NORMAL CARGA CID	GRAFICO
A CONTROL OF THE PARTY OF THE P	GRAFICO
Unu neverte Ages 3 Lituectory L	
A CONTROL OF THE PARTY OF THE P	INDUELECTRIC
Unu neverta Ages 3 Lituscony L	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR
Unu neverta Ages 3 Lituscony L	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR
Unu neverta Ages 3 Lituscony L	NDUELECTRIC
Unu neverta Ages 3 Lituaciono 4	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR
Unu neverti Tace s Lituachry L Unu rocks	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fecha
Unu neverte Ages 3 Lituectory L	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fecha
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fecha
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fecha
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fecha
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	NDUELECTRIC Pavid Vivas Tomala SUPERVISOR Fecha
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR USSENVACIONES: A1 monso to de la trap Cello Piere Mollotta Yayara	SUPERVISOR Fache
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR USSENVACIONES: A1 monso to de la trap Cello Piere Mollotta Yayara	SUPERVISOR Fache
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	SUPERVISOR Fache
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	SUPERVISOR Feche
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	SUPERVISOR Feche
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR UBSENVALIUNES: AL MODERNA DE LA CANTO SO INSPECTOR ZOMBIONO / CONTO SO POR ASUNTOS RELACIONADOS CON EL SERVICIO CONCURRIR A NUESTRAS OFICINAS DE LA GARZOTA CA	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA 19/09/2018 ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIRVA BLE RODOLFO BAQUERIZO MANZANA 47
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	SUPERVISOR Feche
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	SUPERVISOR FECHA
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR UBSENVALIUNES: AL MODERNO DE LA CONTRO CO INSPECTOR ZOMBIONO / CONTRO CO POR ASUNTOS RELACIONADOS CON EL SERVICIO CONCURRIR A NUESTRAS OFICINAS DE LA GARZOTA CA DIA: 19/09/19048	SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS SOCKET GRAPAS FECHA 19/09/2018 ELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIRVA BLE RODOLFO BAQUERIZO MANZANA 47



D.11. Código de cliente 1418640



CITEL UNIDAD DE NI	EGOCIO GUAYAQUIL
	DE MEDIDORES OTIFICACIÓN NO 0400401
No	TIFICACION FIN Nº 0402491
NOMBRE Garay Anchopula Anguerra Bas	WEN CDGO, CTA - D-40 14 14 1-4 2
DIRECCIÓN: WAS FARE WAS SUR 112 13	119. SA w
USA SERVICIO MEDIDOR: 1969 23 21 83 MULTIPLICADOR:	TARIFA:TELÉFONO:
MARCA: TIPO:	#FABR.
CLASE FASES	VOLT. AMP KR
LECTURA: DELIGHT FECHA 19/9/18	MIANT 100023 1571 MPOST 51 726326
FASE	ACOMETIDA
SOCKET-4TSOCKET-6TCLASE	CALIBRE LONGITUD
TIPO A: CLASE	ESTADO: LOCALIZACIÓN
TERMINALES ALIMENTACIÓN	BARRA A TIERRA: SI NO COND BRAKER PRINCIP: SI NO COND
UBICACIÓN DEL MEDIDOR FOCH P D P	OBSERVAC
MAV-2 FULL	E OBSERVACIONES KWH FP FP
CARGA NORMAL CARGA C/D	GRAFICO.
Party, tito	
	Special Parker, Organice La
MATERIAL EMPLEADO CONDUCTOR	BOCKET GRAPAO.
OBSERVACIONES: En A minute L. A. A.	Smiles Pather, Organic La
OBSERVACIONES: 8- 1 minus 1- J. A.	BOOKET GRAPAO. INTERNATION SE Emande Dendische
OBSERVACIONES: En A minute L. A. A.	Swater Pather, Property BOOKET ORAPAO. INTERPRESENT Se Remonte Description 2 on Boy with delicity pulse Sequence
OBSERVACIONES: Bon J marsh 1 A A marsh 1 lests of Sources, Parkers Drop 14, St day Marshyalt INSPECTOR Proces Rush 1002	Source Public, Programs BOCKET GRAPAO. INTERNATION SE Exceeds Disputable. FECHA 1919 BELÉCTRICO MUCHO LE AGRADECERIAMOS SE SIRI
OBSERVACIONES: Bon J manufacture Particological Sources, Particological Sources, Particological Inspector Particological	SOCKET GRAPAD. SOCKET GRAPAD. JANUARY SE ROCKET D MANAGEM. FECHA 1919 SHOWS SE SIRVE CALLE RODOLFO BAQUERIZO MANZANA 47

