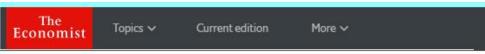
# APLICACIONES DE ANALÍTICA EN CLIENTES DE ENERGÍA Y TENDENCIAS FRENTE A LOS NUEVOS MODELOS DE NEGOCIO DE SUMINISTRO

Lilian Simbaqueba Socia Fundadora LiSim





### INTRODUCCIÓN



Regulating the internet giants

### The world's most valuable resource is no longer oil, but data

The data economy demands a new approach to antitrust rules



La clave no es el producto (datos o petróleo) sino como crear a partir de ellos procesos que generen valor.

Para los datos esta la transformación



Y el objetivo en sí mismo no es la transformación



GENERAR IMPACTO Y RESOLVER PROBLEMAS DEL NEGOCIO

## En todas las actividades de nuestro sector energético se introducen cambios que retan nuevas metodologías para abordar problemas del negocio de forma integrada

Generación

**Transporte** 

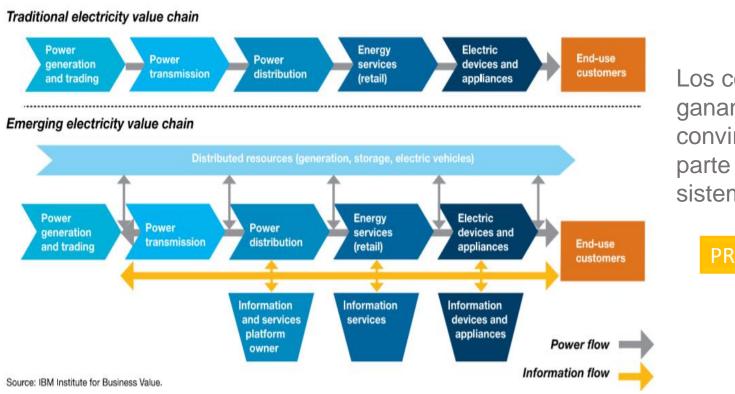
Distribución

Comercialización

Estos cambios principalmente se derivan de la evolución en las smart grids, dentro de cuyo mercado coexisten las actividades tradicionales pero con giros en la cadena de valor:

De un esquema basado en flujos de energía a un esquema con doble flujo de energía e información

## Cadena de valor con mayores posibilidades que se facilitan con la explotación de datos



Los consumidores ganan importancia convirtiéndose en parte más activa del sistema

PROSUMIDOR

## Desde el lado de los operadores el flujo de información permite aplicar la analítica predictiva en contextos como:

#### Mejorar la gestión de la red equilibrando oferta y la demanda

Optimizar la distribución de fuentes de energía de acuerdo a la predicción de demanda - picos y valles de consumo

#### Predicción de fallos en el suministro

Anticiparse a interrupciones del servicio y gestionar recursos hacia segmentos de alta vulnerabilidad generando soluciones rápidas.

Identificación estaciones/infraestructura mantenimientos preventivos

Predicción de tiempos de inactividad y problemas de funcionamiento evitando sobrecostos en trabajos no programados

## Pero es en la gestión de los clientes finales donde el uso de la analítica se potencia de forma más amplia



ESTRATEGIAS PROACTIVAS

## Aplicaciones en Fraudes: Segmentar visitas y focalización de investigaciones

Rango de Score	Servicios No Irregulares		Servi Irregu		Total	
	Cant	%F	Cant	%F	Cant	%Т
A. Hasta 420	637	35,4%	1.163	64,6%	1.800	3,60%
B. De 421 a 480	1.143	43,1%	1.507	56,9%	2.650	5,30%
C. De 481 a 544	1.370	53,2%	1.205	46,8%	2.575	5,15%
D. De 545 a 610	2.246	57,6%	1.654	42,4%	3.900	7,80%
E. De 611 a 654	2.337	60,7%	1.513	39,3%	3.850	7,70%
F. De 655 a 718	2.919	69,5%	1.281	30,5%	4.200	8,40%
G. De 719 a 775	3.492	75,1%	1.158	24,9%	4.650	9,30%
H. De 776 a 893	6.664	87,5%	956	12,6%	7.620	15,24%
I. De 894 a 916	8.276	90,4%	879	9,6%	9.155	18,31%
J. Mayor a 916	8.947	93,2%	653	6,8%	<b>-9</b> .600	19,20%
Total	38.031	76,1%	11.969	23,9%	<b>50.000</b>	100%

Nivel de Riesgo	Valor promedio/desviación						
Nivel de Riesgo	< 0.25 smlv 0.25-1 smlv		>1smlv				
Riesgo Alto	Focalización Evaluación técnica	Prioridad Media Investigación / Auditoría concurrente	Alta Prioridad y Profundización en Investigación				
Riesgo Medio Alto	Prioridad media Evaluación técnica	Focalización Evaluación técnica	Prioridad Media Investigación / Auditoría concurrente				
Riesgo Medio			Prioridad media Evaluación técnica				
Riesgo Bajo							



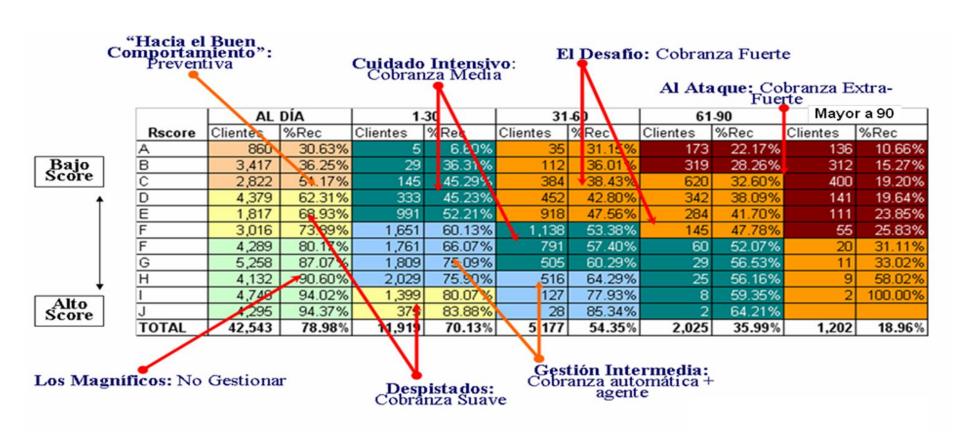
## También se combinan análisis de comportamiento fraudulento con perfiles para cambio de contadores

Riesgo asociado a Cambio de contador	Riesgo Fraudes						
	Riesgo Alto	Riesgo Medio Alto	Riesgo Medio	Riesgo Bajo	Total general		
Alto Riesgo	158	1.341	2.819	2.698	7.016		
Medio Alto Riesgo	747	2.819	13.548	22.302	39.416		
Medio Riesgo	553	12.840	24.812	84.858	123.063		
Bajo Riesgo	19	5.064	48.256	232.151	285.490		
Total general	1.477	22.064	89.435	342.009	454.985		

**CONTADORES** 

Este tipo de análisis afina la segmentación y direccionamiento de prioridades en estrategias de prevención en irregularidades

## La gestión de cartera incluyendo predicción de riesgo de pago, optimiza costos y controla la recuperación



## La aprobación de nuevos servicios se enriquece con análisis de riesgo de comportamiento

ESTRATO O	PROBABILIDAD DE NO PAGO NUEVO SERVICIO						
INGRESOS	BAJA	MEDIA BAJA	MEDIA	MEDIA ALTA	ALTA		
NIVEL 1	valor 1	valor 1	OFERTA PREPAGO				
NIVEL 2	valor 2	valor 2	valor 1 OFERTA PREPAGO				
NIVEL 3	valor 3	valor 3	valor 2	valor 1	OFERTA PREPAGO		
NIVEL 4	valor 4	valor 4	valor 3	valor 2	OFERTA PREPAGO		
NIVEL 5	valor 5	valor 5	valor 4	valor 3	valor 2		
NIVEL 6	valor 6	valor 6	valor 5	valor 4	valor 3		

RIESGO	Financiación con cuota inicial	Financiación sin cuota inicial y ajuste de plazo	Financiació n Plena	
ALTO				
<b>MEDIO ALTO</b>				
MEDIO				
BAJO				

El ajuste de planes por riesgo permite combinar los valores del servicio acorde al nivel de ingresos estimado, así como direccionar planes prepago El riesgo puede ser un incentivo también al momento de otorgar financiamiento de servicios conexos (reingeniería, acometidas,...)

## Identificar características y motivos de deserción o reducción de consumos, permite lanzar estrategias de fidelización, retención o recuperación

Segmento	R Score	Bueno		Malo		Total Cant	Total	%
Segmento	N Score	Cant	PorCant	Cant	PorCant	Total Carit	PorCant	/0
Desleales	a.Menor a 425	3,910	15.0%	22,076	85.0%	25,986	2.5%	2.54%
Infieles	b.426 a 587	12,186	50.0%	12,177	50.0%	24,363	2.4%	7.38%
II IIICICS	c.588 a 710	34,182	67.0%	16,870	33.0%	51,052	5.0%	7.5070
	d.711 a 819	77,796	75.8%	24,877	24.2%	102,673	10.0%	
Cumplidores	e.820 a 873	91,467	88.8%	11,533	11.2%	103,000	10.1%	30.25%
	f.874 a 917	96,463	93.1%	7,099	6.9%	103,562	10.1%	
	g.918 a 946	100,055	96.6%	3,496	3.4%	103,551	10.1%	
	h.947 a 966	102,821	97.9%	2,172	2.1%	104,993	10.3%	
Leales	i.967 a 983	99,957	98.3%	1,736	1.7%	101,693	9.9%	-
	j.984 a 999	103,109	98.5%	1,522	1.5%	104,631	10.2%	
	k.Mayor a 999	194,990	99.0%	1,899	1.0%	196,889	19.3%	
<b>Grand Total</b>		916,936	89.7%	105,457	10.3%	1,022,393	100.0%	100%

## Por tipo de consumos se clasifica a la población estableciendo grupos de acuerdo a su perfil de uso

Rangos Scores	Buenos		Malos		Total		%Cant
	Cant	%	Cant	%	Cant	%	70 Cant
Menor a 500	293	73.43%	106	26.57%	399	2.41%	
De 501 a 600	464	78.51%	127	21.49%	591	3.58%	5.99%
De 601 a 700	408	79.07%	108	20.93%	516	3.12%	
De 701 a 750	1,670	83.33%	334	16.67%	2,004	12.13%	
De 751 a 800	1,362	85.50%	231	14.50%	1,593	9.64%	33.88%
De 801 a 850	1,732	86.51%	270	13.49%	2,002	12.12%	
De 851 a 900	1,899	90.34%	203	9.66%	2,102	12.72%	
De 901 a 950	2,194	91.11%	214	8.89%	2,408	14.57%	55.89%
De 951 a 970	2,556	92.54%	206	7.46%	2,762	16.72%	
Mayor a 970	1,940	98.83%	23	1.17%	1,963	11.88%	
Total	14,518	87.76%	2,024	12.24%	16,524	100.00%	

Identificar el perfil de consumo de cada cliente permite:

\*Promover cambios de comportamiento en usuarios con alto consumo-ineficiente

\*Detectar potenciales de mejora de equipo s en los hogares y unidades, utilización o cambios

\*Analizar medidas de ahorro según el perfil de consumo de los hogares especial mente en condición de vulnerabilidad

## Las aplicaciones por tipo de objetivo deben mantener la integralidad de la gestión del cliente a través de sus procesos en el ciclo de vida

### Sector Energía (y Servicios públicos)



¿Análisis del Cliente vs análisis del Predio? ¿Cómo migrar a niveles de agregación hacia cliente, hogar o unidades productivas?

### **Otras Empresas**



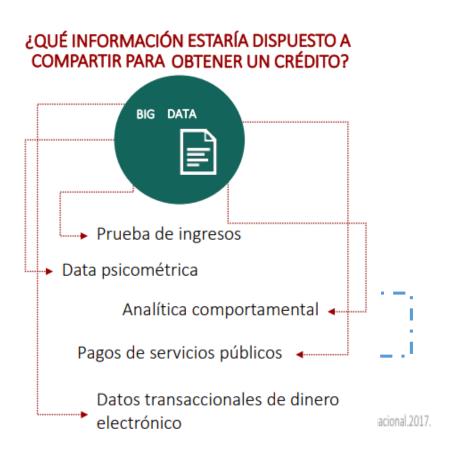
Cliente

Uso del Servicio - Predio

Agrupación del Servicio

Servicios Asignados

## No solo a nivel intrasector la data de nuestros clientes es valiosa, otros actores también la identifican como un potencial de conocimiento



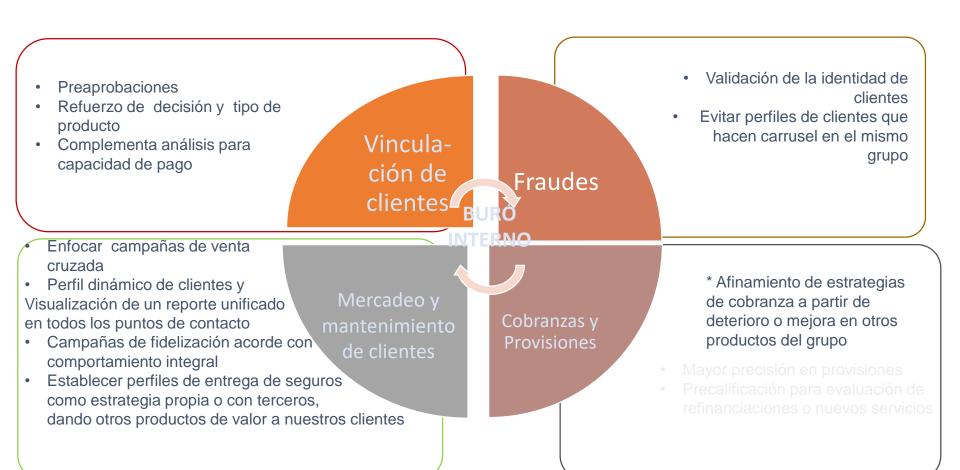
El comportamiento de pago de los clientes de energía y otros SSPP, contribuye a perfilar clientes para productos de crédito:

- ✓ Para productos propios de crédito que se potencializan con Preaprobaciones o Directo con análisis predictivos de nuestra propia data
- ✓ Calificando con valor agregado para terceros (financiero, originadores de crédito,...)



NUEVAS LÍNEAS DE NEGOCIO ACORDE A ESTRATEGIA ORGANIZACIONAL

## Consolidar la información y transformarla analíticamente genera oportunidades de optimización y crecimiento



### La innovación en los procesos analíticos abarcan la confluencia de diferentes factores:

#### SCORE TRADICIONAL

- \*Comportamiento \*Consumo
- \*Hábitos de pago
- \*Sociodemográfica \*Endeudamiento
- \*Usos \*Productos

### NUEVAS METODOLOGÍAS

- Scoring
- Machine Learning
- Datos no estructurados // Vision-Emotion // Image label
- Datamining y Voicemining





### **ANALYTICS**





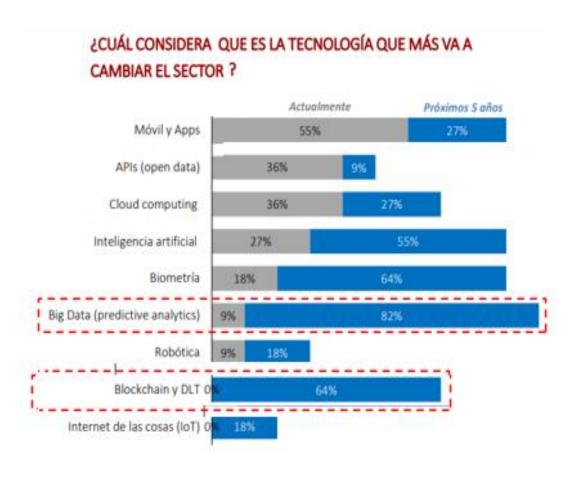
### NUEVAS FUENTES DE INFORMACIÓN

- ✓ Redes
- √ Contadores inteligentes
- ✓ Listas Públicas
- ✓ Mobiles // Grabaciones

#### CONOCIMIENTO DEL CLIENTE

- Entender necesidades
- Construir relación de largo plazo
- Control de riesgos
- Enriquecimiento de información
- Segmentación

## Las tecnologías son medios, pero las empresas deben identificar y alinear cuáles contribuyen mejor a sus objetivos de negocio



En todos los sectores se observan las tendencias frente a las nuevas tecnologías y su impacto.

La transversalidad no solo se encuentra dentro de cada actividad sino a nivel de todo el ecosistema empresarial.

### ...CONCLUYENDO

La analítica tiene todo el potencial para apalancar nuevas soluciones y negocios relacionados, pero esta transformación no depende sólo de los datos ni de la tecnología. La consistente evaluación y priorización en los objetivos de negocio así como segmentar a nuestros clientes y la amplia gama de sus necesidades, son fundamentales en el óptimo uso de las nuevas tecnologías para la imparable evolución de nuestra industria.



**Mayor Información** 

www.lisim.com GRUPO LISIM (571) 6022020 Bogotá – Colombia

Lilian Simbaqueba Socia Fundadora Isimbaqueba@lisim.com