



# Más allá de la auditoría a sistemas de monitoreo Inteligentes

Ing. Jorge D Samayoa  
CEO Plus Technologies

**CLAIN** 2023   
XXVII Congreso Latinoamericano de  
Auditoría Interna y Evaluación de Riesgos

20  
23

**XXVII CONGRESO LATINOAMERICANO**

**AUDITORÍA INTERNA  
Y EVALUACIÓN DE RIESGOS**  
LA ANTIGUA GUATEMALA, GUATEMALA

# Agenda



- **Conceptos sobre sistemas de Monitoreo Inteligentes.**
- Auditoría a Sistemas de Monitoreo Inteligentes
- Más allá de la auditoría a Sistemas de Monitoreo Inteligente

# FRAUDE

```
// script src= address [statu
[lock.command]#>>access:denial // scri
then script src= [true] {?unkno
function logged:#
input:false function logged:#
script src= [true] {?unknown} m#4:80a?:
script src= [true] local.config
<chain>= {d fg#6 mn4:h6110
// script src= address [status?] code<
>>access:denial // script src= [error]
script src= [true] {?unknown} m#4:80a?:/
script src= [true] local.conf
logged:# input false fun
function login.credentials {logged:
// script src= address
[lock.command]#>>access:denial //
then script src= [true] {?unk
function logged:#
input:false function logged:#
input:false function logged:#
script src= [true] {?unknown} m#4:80a?:/q.s
script src= [true] local.config = (245,23,
6 8 4 0
name<img>=spa
put.new(create))
atus?) code<[tr
t src=[erro ici
statu
onfig sc
onfig sc
onf sc
. [tru
statu
(245,23, 6 8 4 0
name<
g> s an a dr s og ed<[#]ret logunq
( #4:80a?/q.s) {logged=error:den
ue*) add st
k.command]# ma
ress logged<[#]n
ent.name[get]sc
tus (m#4:80a?)
de logged (t
m nd]# access: status[true]
ed<[#]ret logunq
( #4:80a?/q.s) {logged=error:den
```

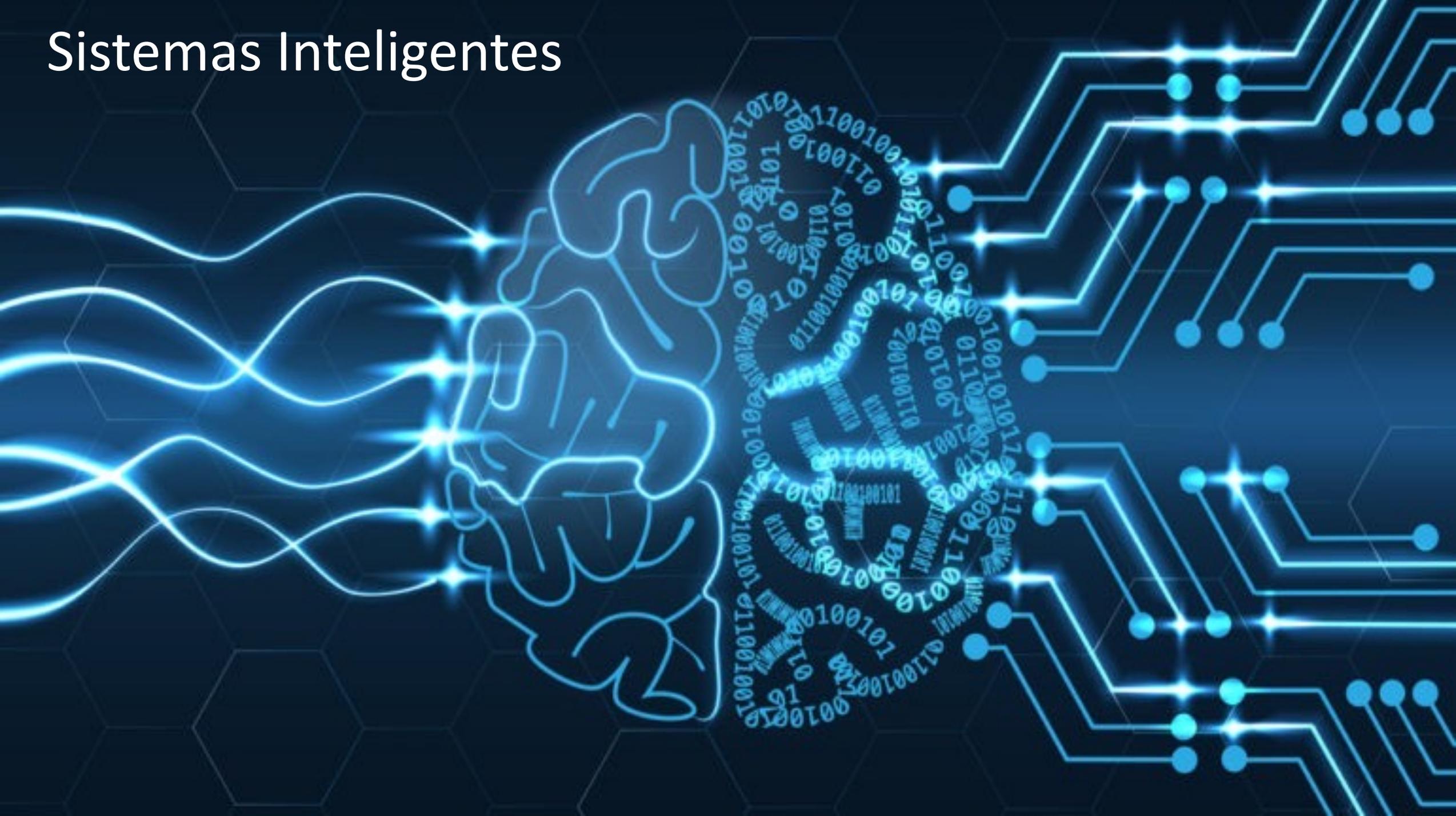






# REAL-TIME MARKETING

# Sistemas Inteligentes



# Ciclo Sistema de Monitoreo Inteligente



Se realiza una operación

Sistemas Centrales



- Tiempo real
- Tiempo cercano al real
- Por lotes

Operaciones financieras  
Y no financieras,  
Consultas, Rechazos, operaciones  
administrativas, accesos

- Técnicas de AI & ML

**Aprender**

- Descarte
- Confirmación
- Investigación
- Fraude

**Conclusión**

**Análisis**

Modelo de Detección

- Operaciones inusuales
- Fraudes o Errores
- Sospechosas AML
- Eventos relevantes
- Oportunidades
- Atrasos

**Acciones**

- Declinar
- Alertar a Visor
- Envío de mensajes
- Acciones automáticas

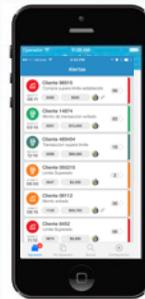
# Gestión de Alertas

N	P	Primary account Number	Risk Score	Amount	CVV / POS	Transaction Amount	Transaction Date and time	Merchant Location
4	0	4856426885661	600	236.10	0 0	200.33	10/05/23 01:25	MIAMI FL
3	0	45661236796994	400	3,890.25	0 0	999.99	10/05/23 04:56	SAN FRANCISCO
0	0	479232160205000	600	2,400.45	0 0	200.00	10/05/23 11:01:21	SAN FRANCISCO
0	0	4792323956662	500	1,152.60	0 0	1,024.70	10/05/23 14:54:33	SAN FRANCISCO
0	0	48892502933822	800	674.23	0 0	150.60	10/05/23 22:34	SAN FRANCISCO
0	0	4851101249576530	800	3,640.50	0 0	252.00	10/05/23 02:22	SANTA ANA CA
0	0	491244492552323	500	652.70	0 0	300.20	10/05/2012 20:30	SANTA ANA CA

VISOR DE ALERTAS



**FELABAN**  
FEDERACION LATINOAMERICANA DE BANCOS  
**CELULAR**  
- SMS



VISOR  
MOVIL



E-MAIL



Telegram



Facebook  
Messenger



Whatsapp

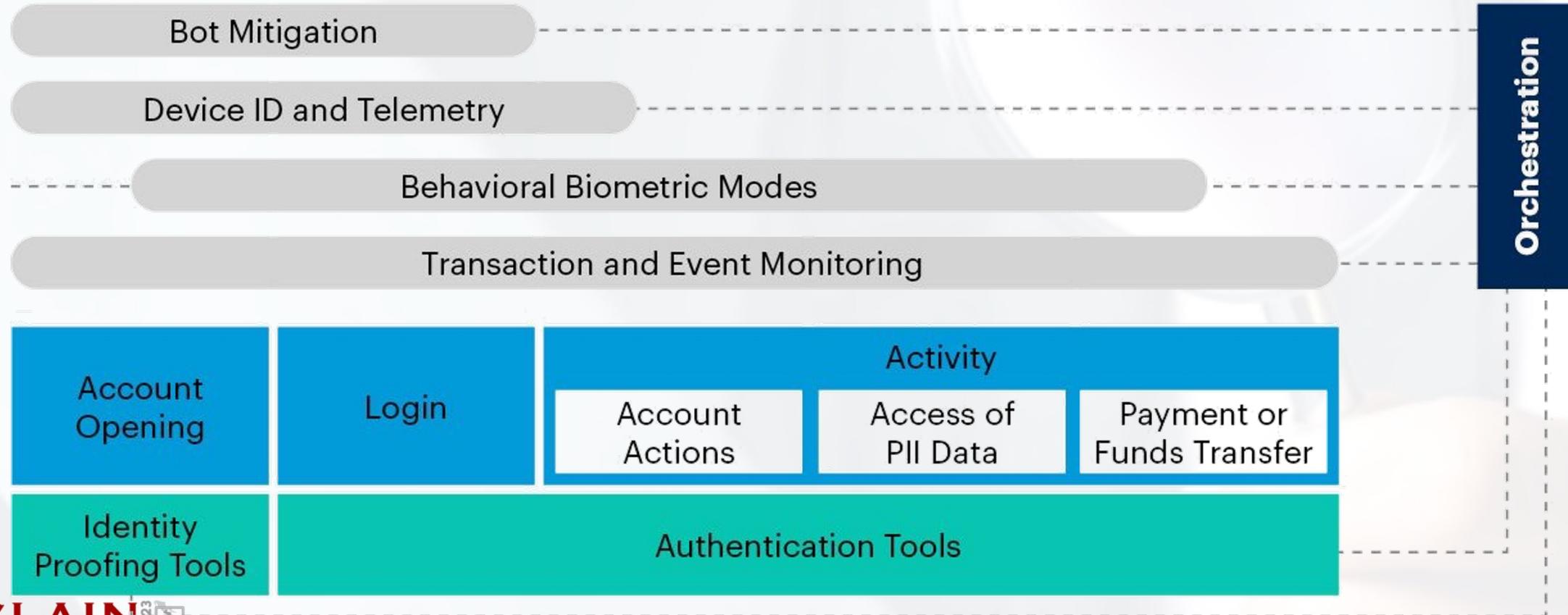
# Uso de la tecnología en el tiempo



**REAL TIME**



# Span of OFD Capabilities Across a Typical Digital Customer Journey

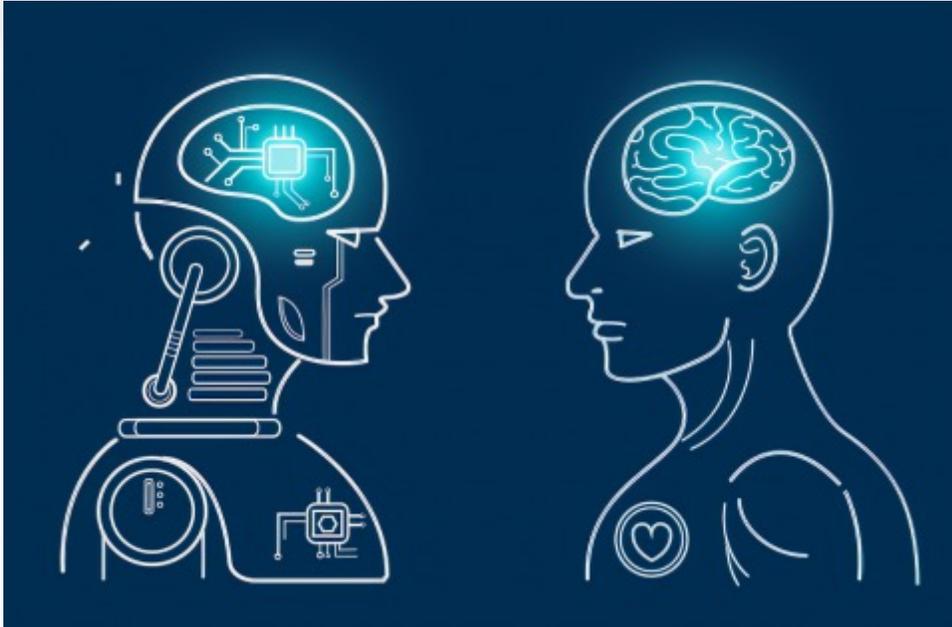


# Resultados Prevención



**Eficiencia  
Operativa**

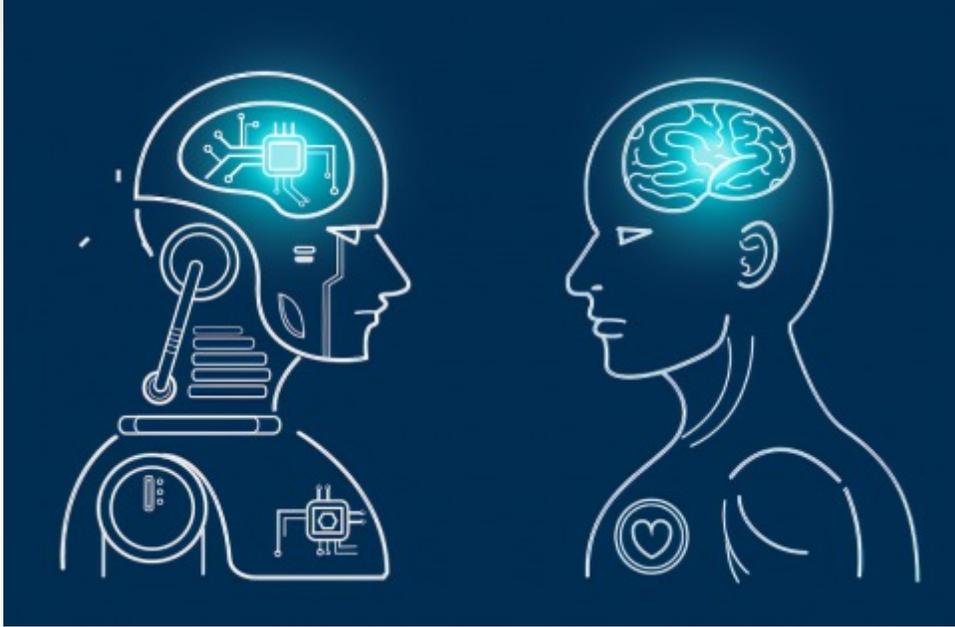
**Experiencia  
del Cliente**



## Concepto de sistema experto

Un **sistema experto** es un sistema informático capaz de razonar y actuar al nivel de una persona experta en un campo o actividad en específico. Se caracteriza por igualar o superar las habilidades de un ser humano en un área de conocimiento en concreto.

Los sistemas expertos son un subconjunto de la inteligencia artificial y, como tal, es una de las tantas aplicaciones que pretende igualar o superar los conocimientos y habilidades de los humanos expertos.



- **Sistema experto basado en reglas:** Estos sistemas funcionan mediante el seguimiento de reglas, la comparativa de resultados y la aplicación de nuevas reglas utilizadas en contextos modificados.
- **Sistema experto basado en casos:** Consta en la solución de nuevos problemas basándose en soluciones de problemas pasados.
- **Sistema experto basado en redes bayesianas:** Son sistemas que poseen gráficos de variables conocidas y relaciones de dependencia entre ellas. El objetivo es determinar la probabilidad de aquellas variables que no se conocen.



# ¿Qué es Machine Learning?

Es el subcampo de las ciencias de la computación y una rama de la inteligencia artificial cuyo objetivo es desarrollar técnicas que permitan a las computadoras *aprender*. De forma más concreta, se trata de crear programas capaces de generalizar comportamientos a partir de una información de entrenamiento.



# ¿Por qué Machine Learning está de moda hoy día?

**1) Porque hay datos**

**2) Capacidad de Cómputo**

# Los 4 problemas que resuelve el Machine Learning



## Clasificación

ANN  
DNN  
Reglas Adaptivas  
Arboles de decisión  
Data Mining Online  
Análisis Discriminante

Regresión Logística  
Scoring Dinámico  
Naive Bayes  
Ensamblés  
XGBoost  
lightGBM

## Reducción de la dimensión

Análisis de Correspondencias  
Análisis de Componentes Principales

## Predecir

Regresión Simple  
Regresión Múltiple

## Agrupación / Segmentación

K Medias  
PAM  
K Prototype  
Reglas de Asociación

# Machine Learning:



**Aprendizaje Supervisado**

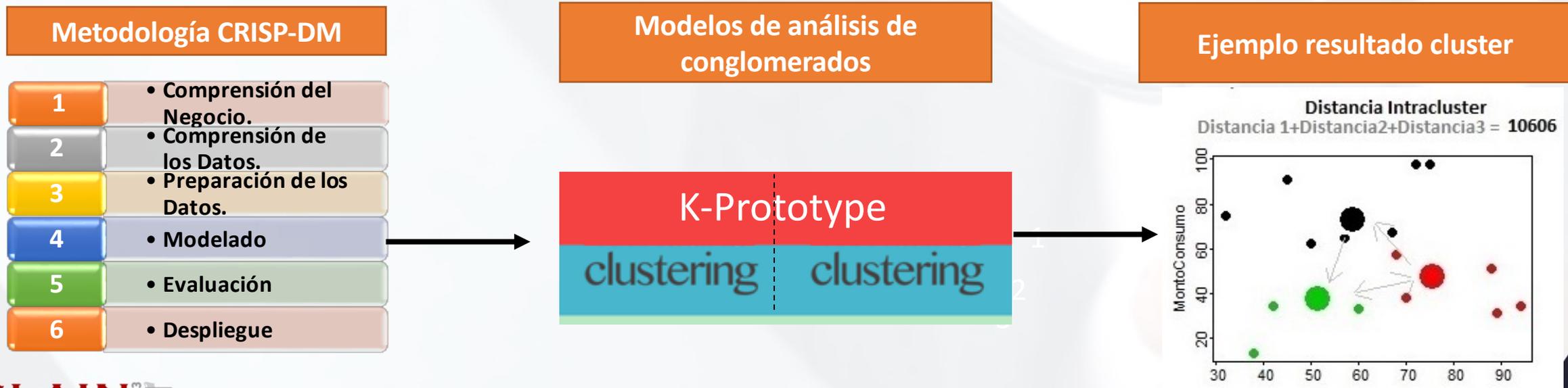
**Aprendizaje NO Supervisado**



# Modelo de Segmentación



La metodología **CRISP-DM** está diseñada para proporcionar la garantía de calidad de la implementación del modelo AML/PLD, combinando técnicas de minería de datos para este riesgo.



# XGBoost & lighthGBM



## Evolución de los algoritmos basados en arboles de decisión

### Simple Tree

Baja performance de clasificación. Se puede traducir a reglas

### Bagging

Bootstrap con resample y clasificación por mayorías. Al cambiar la data salen árboles distintos y esto reduce la varianza del dataset. Se promedian las probabilidades. Al ser cientos de árboles los límites son más suaves

### Random Forest

Son árboles totalmente independientes y no correlacionados. Se generan árboles distintos con una selección random de variable, y reduce la varianza. Se pueden procesar en paralelo. Mejora a Bagging por la decorrelación de árboles. Pocos parámetros poco overfitting.

### Boosting

Los árboles aprenden de sus sucesores y son secuenciales. Busca crear un nuevo dataset con los datos mal clasificados por el árbol anterior. Muchos parámetros y puede hacer overfitting



**LightGBM**



**TensorFlow**

RANDOM FOREST



*dmlc*  
**XGBoost**

# MATRIZ DE CONFUSION



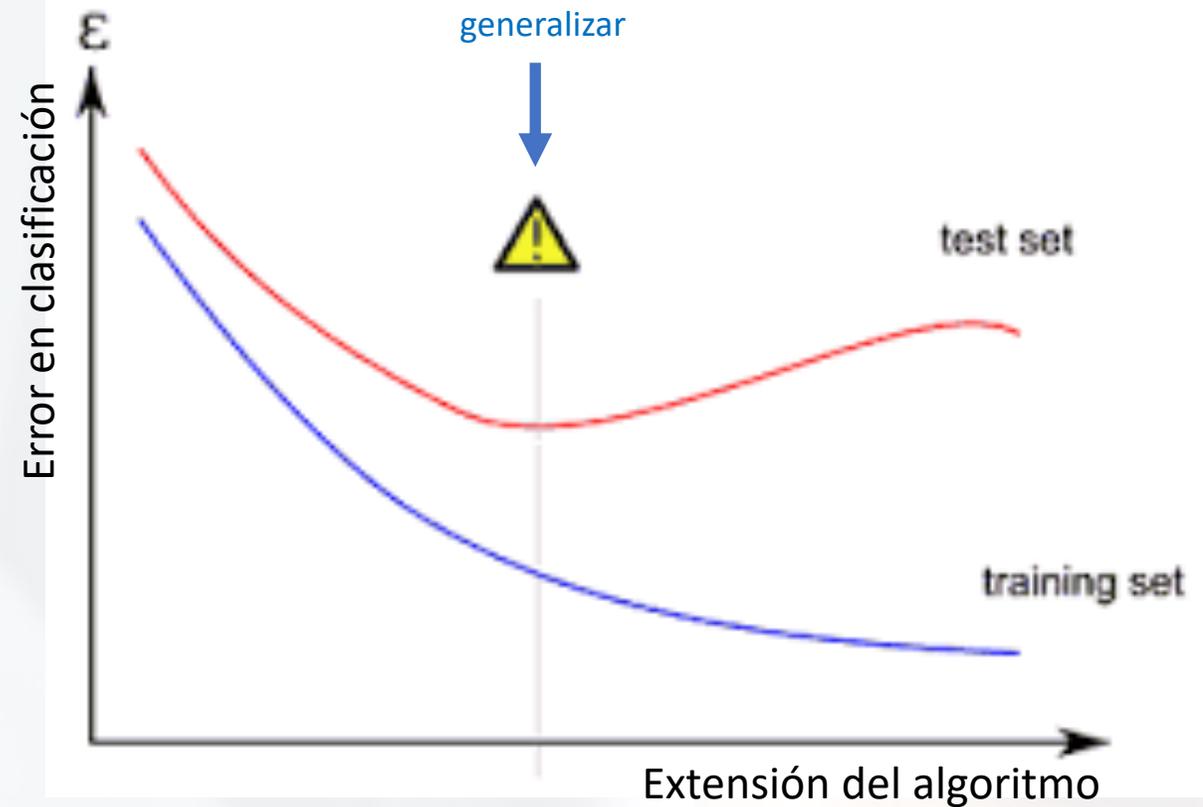
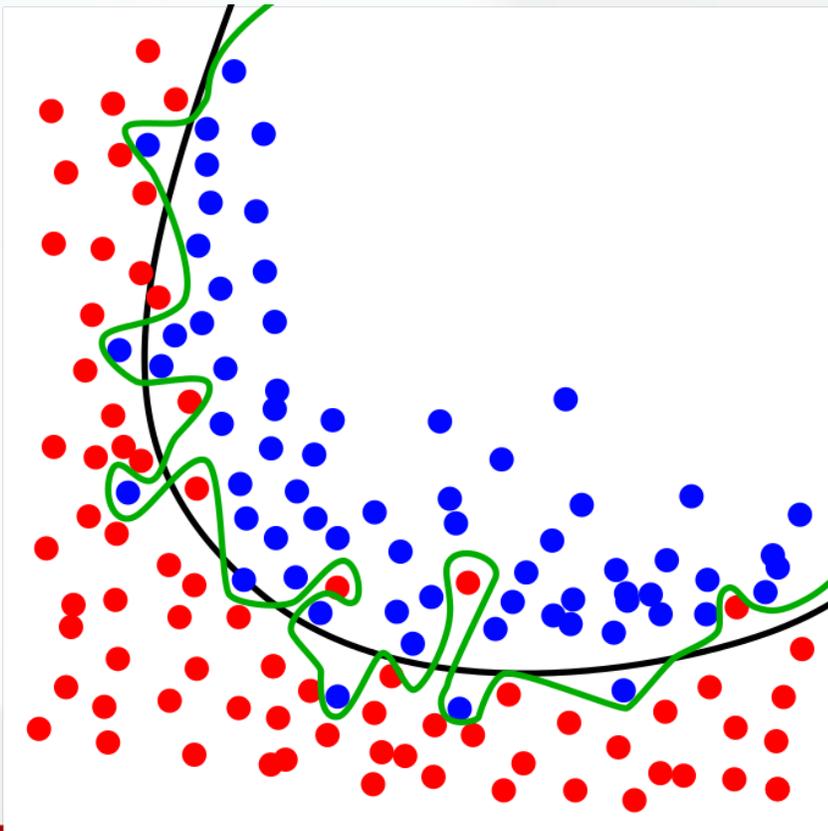
VALORES PREDICCIÓN

Verdaderos positivos	Falsos Positivos
Falsos Negativos	Verdaderos Negativos

VALORES REALES

# Concepto de Overfitting & Underfitting

A partir de aquí  
pierde su  
capacidad de  
generalizar



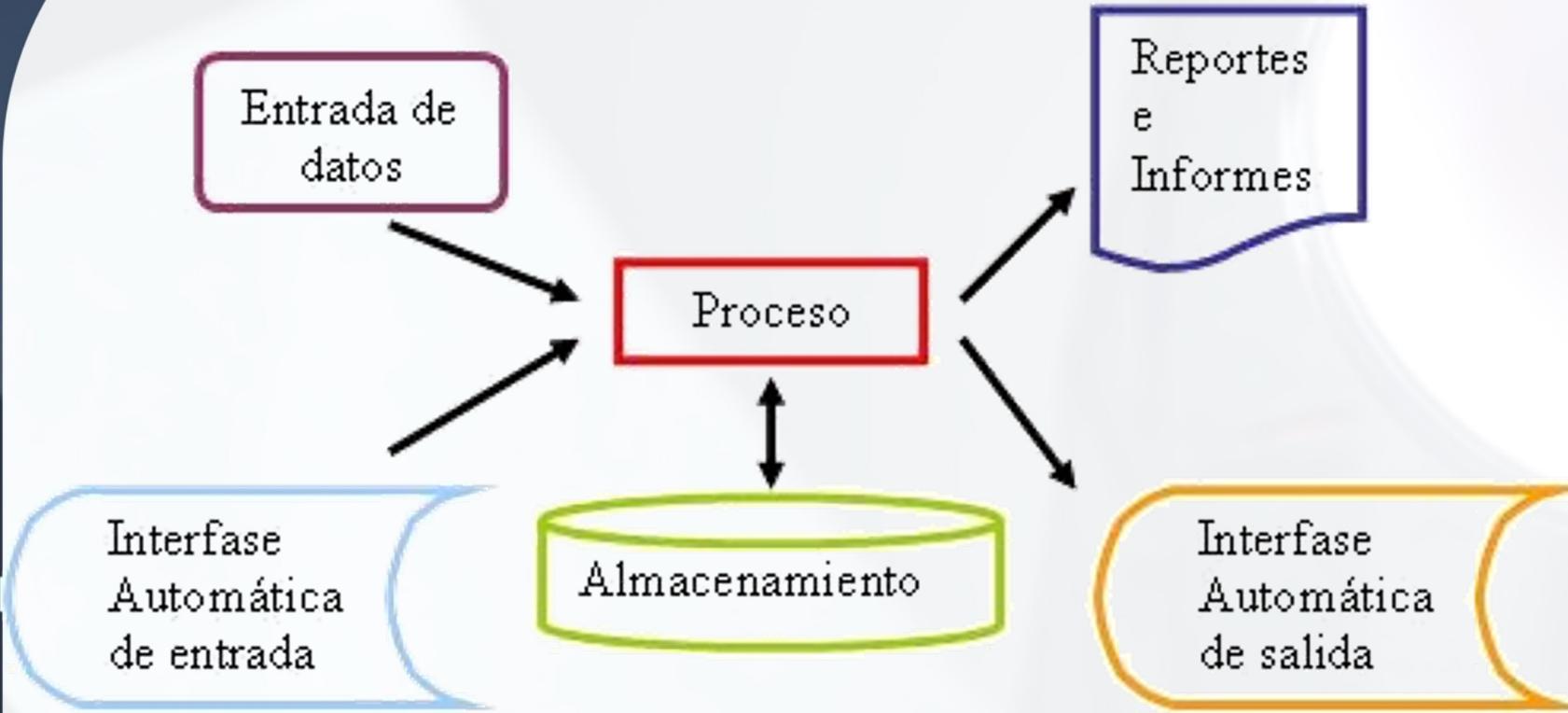
# Agenda



- Conceptos sobre sistemas de Monitoreo Inteligentes.
- **Auditoría a Sistemas de Monitoreo Inteligentes**
- Más allá de la auditoría a Sistemas de Monitoreo Inteligente



**PROHIBIDO  
EL PASO**



### BITACORAS Y LOGS:

- ACCESOS
- CAMBIOS A ROLES Y PERMISOS
- CAMBIOS AL MODELO
- CONSULTA INFORMACION
- GESTION OPERATIVA
- PROCESOS DE CIERRE
- ERRORES

# SEPARACION DE FUNCIONES EN LA ADMINISTRACION DE SEGURIDAD DEL SISTEMA



## Segregación de Funciones



Es una de las principales actividades de control interno destinada a prevenir o reducir el riesgo de errores o irregularidades, y en especial el fraude interno en las organizaciones

Su función es la de asegurar que un individuo no pueda llevar a cabo todas las fases de una operación/transacción, desde su autorización, pasando por la custodia de activos y el mantenimiento de los registros maestros necesarios

# PROCESOS CRITICOS EN UN SISTEMA DE MONITOREO INTELIGENTE



- DEFINICION DE POLITICAS
- CREACION DE USUARIOS Y DEFINICION DE ROLES
- MODIFICACIONES AL MODELO EXPERTO: REGLAS, UMBRALES, LIMITES, LISTAS BLANCAS, LISTAS NEGRAS, ETC.
- ENTRENAMIENTO Y PUESTA EN PRODUCCION DE MODELOS DE MACHINE LEARNING
- DETECCION DE OPERACIONES SOSPECHOSAS
- CONSULTAS A INFORMACION SENSITIVA
- CALIFICACION DE ALERTAS
- WORKFLOWS PARA INVESTIGACION DE CASOS SOSPECHOSOS
- ANALISIS DE CASOS NO DETECTADOS

# INDICADORES CLAVE: KPI, KRI



- % DE ALERTAMIENTO
- RELACION FALSO POSITIVO
- % DE DETECCION
- INDICE DE TRX DECLINADAS
- % DE TRX CON TIME OUT
- % DE TRX DE FRAUDE LUEGO DE 1ª ALERTA
- INACTIVIDAD: NO HAY TRX, NO HAY ALERTAS
- DESBORDE DE ALERTAMIENTO
- CAMBIOS EN LAS TENDENCIAS

# AUDITORIA DE SISTEMAS



- INTEGRIDAD
- CUMPLIMIENTO NORMAS PCI, ISO 27000, ETC.
- CALIDAD DE DATOS
- CAMBIOS A PROGRAMAS EN AMBIENTE PRODUCTIVO
- BAJADA Y SUBIDA DE SERVICIOS
- ERRORES Y WARNINGS EN EL APLICATIVO
- ACCESOS FUERA DE HORARIO
- LOGINS FALLIDOS
- USUARIOS INACTIVOS
- FUNCIONALIDAD NO UTILIZADA

# Agenda

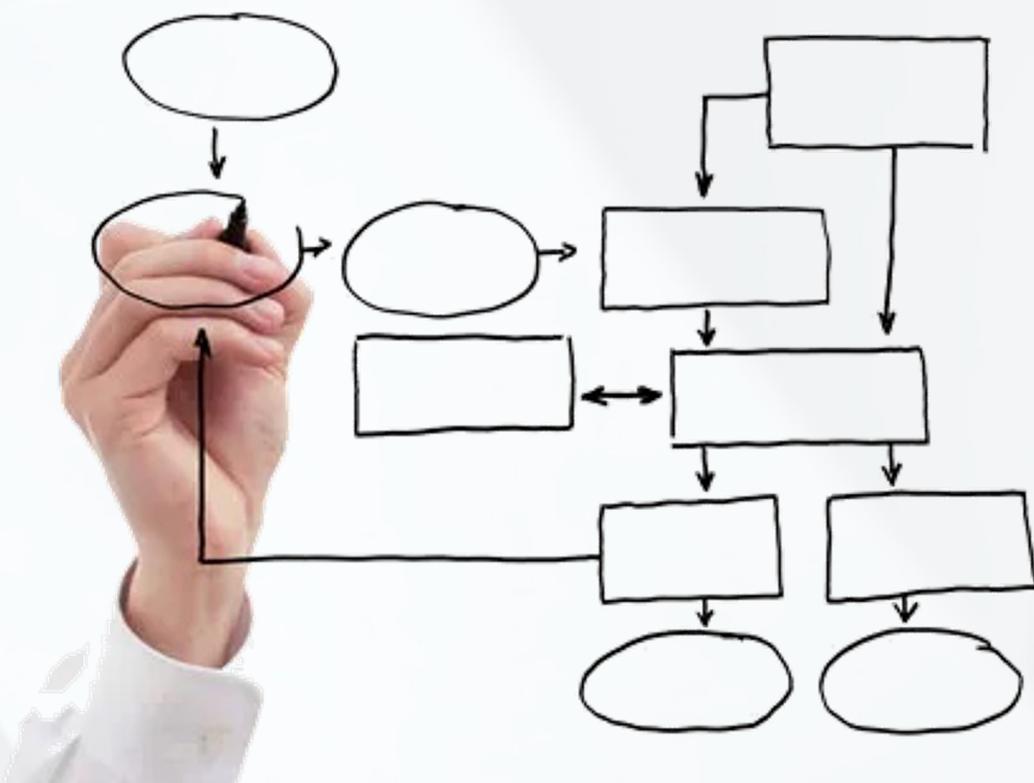


- Conceptos sobre sistemas de Monitoreo Inteligentes.
- Auditoría a Sistemas de Monitoreo Inteligentes
- **Más allá de la auditoría a Sistemas de Monitoreo Inteligente**

# CONOZCA SU SISTEMA DE MONITOREO INTELIGENTE



# PROCESOS CRITICOS EN UN SISTEMA DE MONITOREO INTELIGENTE



- DEFINICION DE POLITICAS
- CREACION DE USUARIOS Y DEFINICION DE ROLES
- MODIFICACIONES AL MODELO EXPERTO: REGLAS, UMBRALES, LIMITES, LISTAS BLANCAS, LISTAS NEGRAS, ETC.
- ENTRENAMIENTO Y PUESTA EN PRODUCCION DE MODELOS DE MACHINE LEARNING
- DETECCION DE OPERACIONES SOSPECHOSAS
- CONSULTAS A INFORMACION SENSITIVA
- CALIFICACION DE ALERTAS
- WORKFLOWS PARA INVESTIGACION DE CASOS SOSPECHOSOS
- ANALISIS DE CASOS NO DETECTADOS

# PROCESOS CRITICOS EN UN SISTEMA DE MONITOREO INTELIGENTE



- DEFINICION DE POLITICAS
- CREACION DE USUARIOS Y DEFINICION DE ROLES
- MODIFICACIONES AL MODELO EXPERTO: REGLAS, UMBRALES, LIMITES, LISTAS BLANCAS, LISTAS NEGRAS, ETC.
- ENTRENAMIENTO Y PUESTA EN PRODUCCION DE MODELOS DE MACHINE LEARNING
- DETECCION DE OPERACIONES SOSPECHOSAS
- CONSULTAS A INFORMACION SENSITIVA
- CALIFICACION DE ALERTAS
- WORKFLOWS PARA INVESTIGACION DE CASOS SOSPECHOSOS
- ANALISIS DE CASOS NO DETECTADOS
- Alerta en la creación de Super Usuario
- Alerta al modificar una regla al modelo
- Alerta al modificar umbral crítico
- Alerta al agregar Item a lista Blanca - Verde
- Alerta al tener N casos no detectados en un periodo de tiempo
- Alerta al vencimiento de N alertas
- Alerta al vencimiento de casos de investigación
- Alerta al cambiar el modelo ML

# Beneficiarios múltiples del sistema de Monitoreo inteligente



# Usos múltiples del sistema de Monitoreo inteligente



Control Interno  
Auditoría

Comercial

Tesorería

Una Transacción en una Sucursal

Cumplimiento

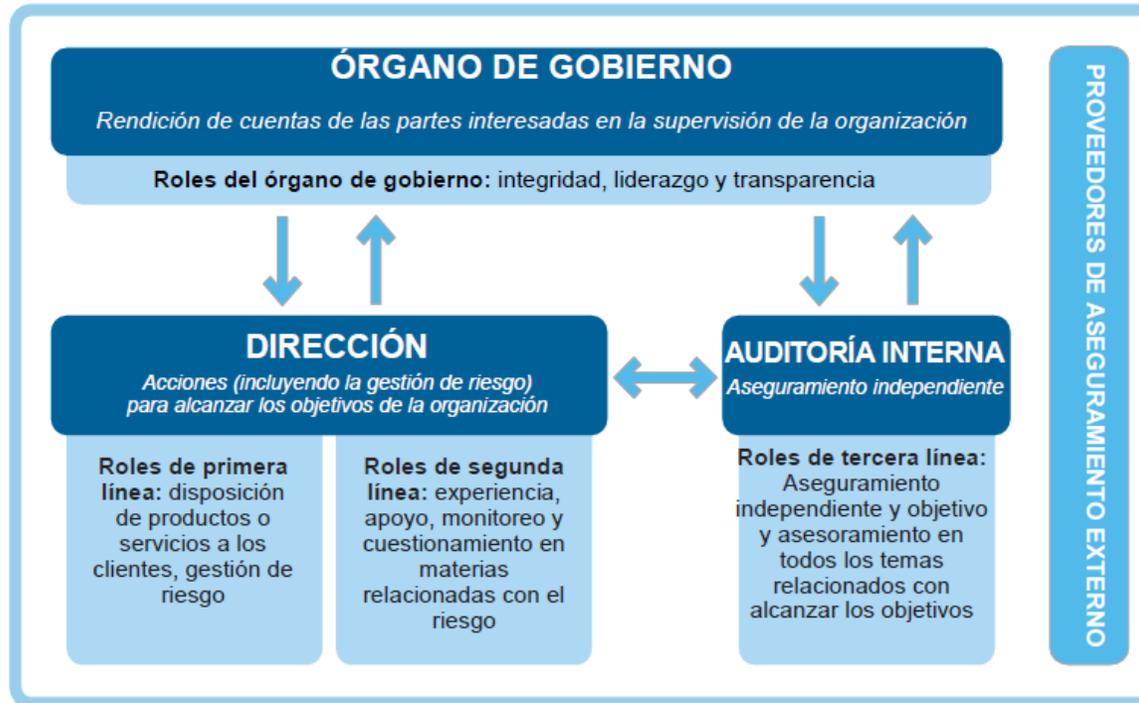
Prevención  
Fraude

Recursos  
Humanos

# RECOMIENDE REFORZAR CONTROLES de la PRIMERA LINEA



## El modelo de las tres líneas del IIA



**CLAVE:** ↑ Rendición de cuentas, informes  
↓ Delegar, dirección, recursos, supervisar  
↔ Alineamiento, comunicación, coordinación, colaboración

## EJEMPLOS

- OPERACIONES FUERA DE HORARIO
- CONTROL DE AUTORIZACIONES
- POSIBLE ROBO DE CONTRASEÑA DE SUPERVISOR
- OPERACIONES DE ALTA CUANTIA
- DESVIACIONES SOBRE PROCEDIMIENTOS
- CAMBIOS EN TENDENCIAS
- DIFERENCIAS Y DESCUADRES DE INFORMACION
- ERRORES Y ATRASOS REPETITIVOS
- NIVEL DE RIESGO ACUMULADO
- DATA DE MALA CALIDAD
- CONSULTAS Y POSIBLE FUGA DE INFORMACION

# Descentralice el Manejo de Alertas:



## ☐ Centralizadas:

- ✓ Unidad de Monitoreo
- ✓ Call Center
- ✓ Unidad de Prevención de Fraude
- ✓ Auditoría
- ✓ Seguridad



## ☐ Des-centralizadas:

- ✓ Gerencia de Sucursales
- ✓ Mismo Empleado
- ✓ Usuario Final (cliente)

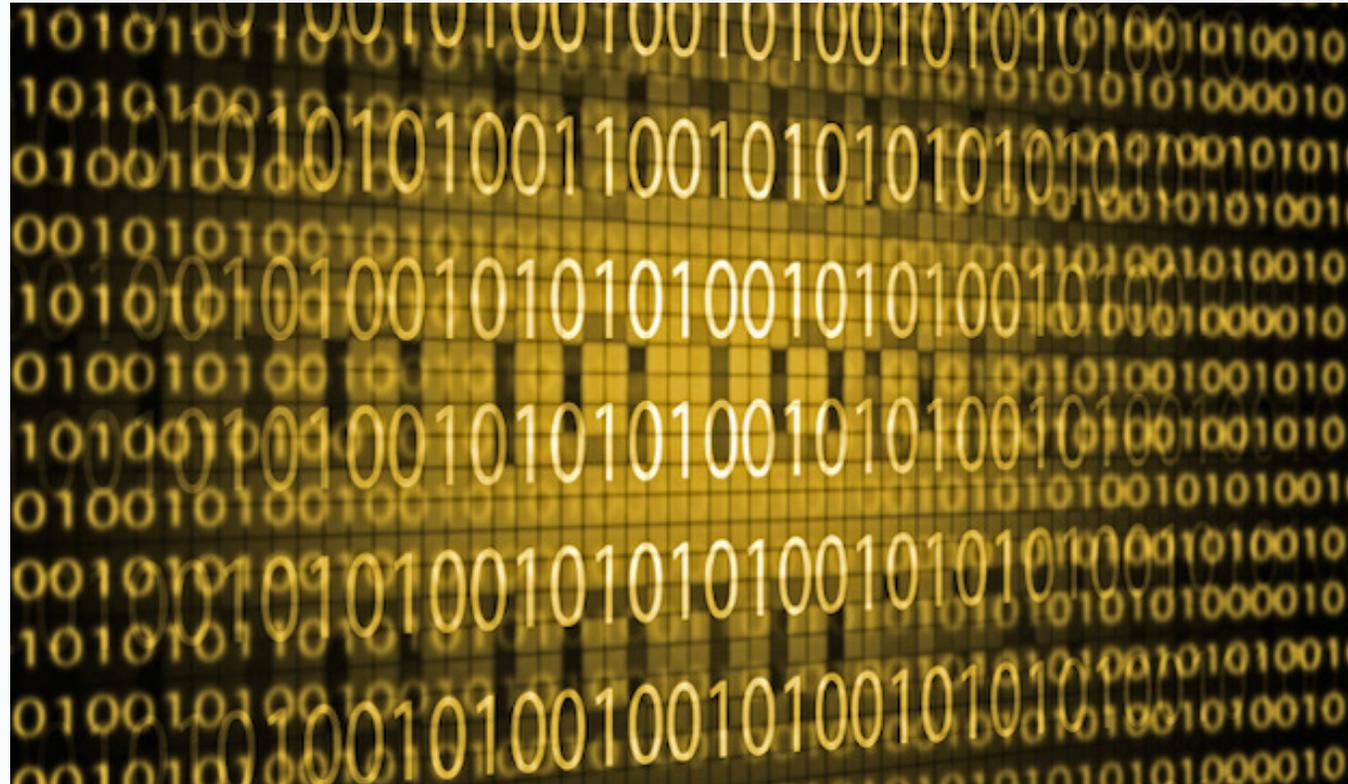




# Genere un factor disuasivo



# Aproveche la data en estos sistemas de Monitoreo



# Recomendaciones:



- Conozca su sistema de monitoreo inteligente
- Utilice el mismo sistema de monitoreo inteligente para generar alertas oportunas para Auditoría
- Aproveche el sistema de monitoreo inteligente para más beneficiarios y distintos usos
- Recomiende reforza los controles de la primera línea de defensa con controles y alertas adicionales proporcionadas por el sistema de monitoreo inteligente
- Explore la posibilidad de utilizar el sistema de Monitoreo inteligente para hacer una auditoría continua creando un factor disuasivo
- Aproveche la data valiosa acumulada



# Gracias



- Ing. Jorge D Samayoa
- CEO Plus Technologies  
[jdsamayoa@plusti.com](mailto:jdsamayoa@plusti.com)