

Mg. Lic. Gaston Pezzuchi, Msc.



# **AGENDA (TÓPICOS)**

- Análisis Criminal (Ciencia del crimen)
- © Ciencia de Datos (Big Data, Inteligencia Artificial)
- Pronósticos (Anticipación)
- © Complejidades
- Buena Ciencia



El 12 de Febrero de 2002, al hablar sobre las armas de destrucción masiva en Irak, el Secretario de Defensa de los EEUU empleó la siguiente clasificación:

- (i) "known knowns" (things we know we know),
- (ii) "known unknowns" (things we know we don't know), and
- (iii) "unknown unknowns" (things we don't know we don't know).

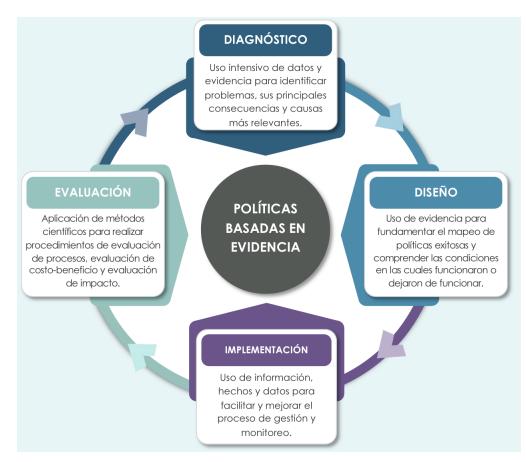
**Donald Rumsfeld** 

### ¡GESTIÓN EN BASE A CONOCIMIENTO! - ¡GESTIÓN EN BASE A EVIDENCIA!

© Es necesario reemplazar el "trabajar con más empeño" por el "trabajar más inteligentemente".

Frederick W. Taylor (1856-1915)

- La gestión es imposible en ausencia de conocimiento.
- O Políticas Públicas Basadas en Evidencia
  - Promover el uso del conocimiento científico como fuente de información para la toma de decisiones.
  - Producción continua y progresiva de conocimiento para retroalimentar el ciclo de gestión de las políticas públicas.



Tomada del Banco de Evidencia en Seguridad y Justicia del BID

"El **análisis criminal** es la aplicación de métodos analíticos particulares a datos recolectados con el propósito de una investigación criminal, ya sea en el contexto de un proceso penal o en el ámbito de un trabajo de investigación científico-académico... Este tipo de análisis se realiza en agencias policiales, en agencias de defensa, en el ejército e inclusive en agencias de seguridad privada... En algunas organizaciones se lo emplea informalmente como parte del trabajo de los investigadores o de los fiscales, mientras que en otras se realiza únicamente por personal especialmente capacitado que suele denominarse "analistas de inteligencia", "analistas del delito", o "analistas de información criminal" "...

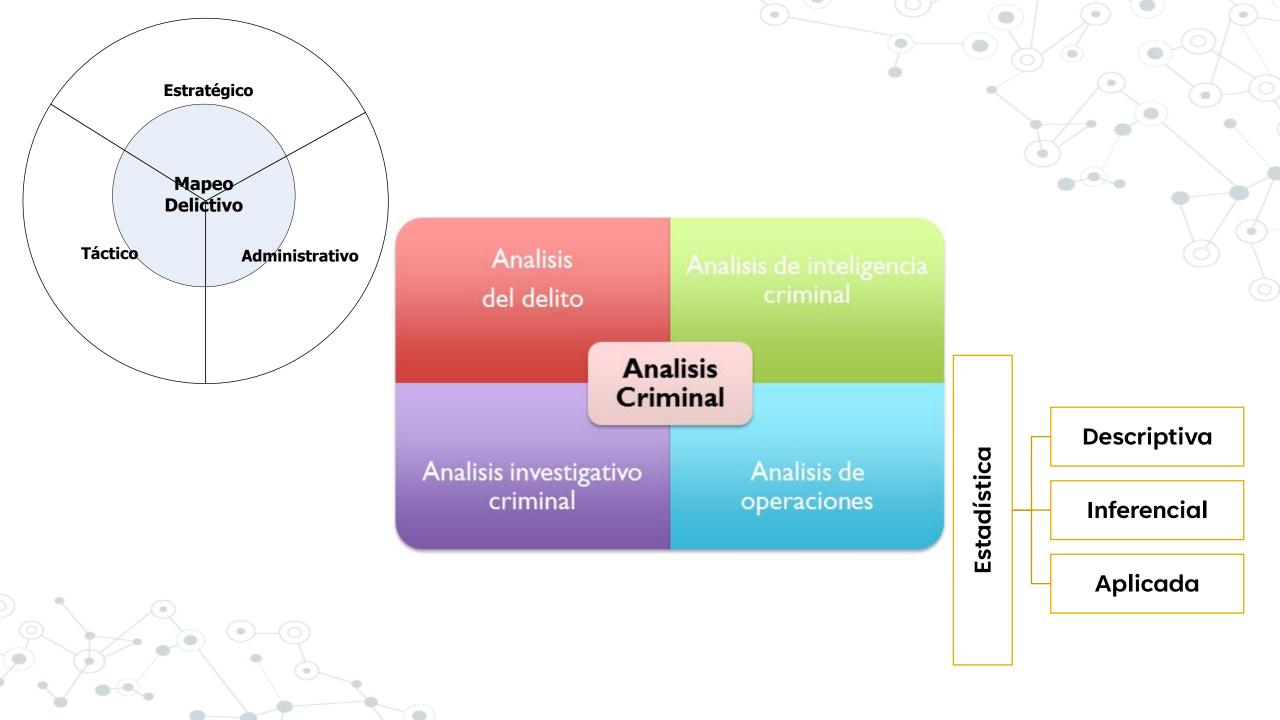
Marilyn B. Peterson, Applications in Criminal Analysis, a sourcebook (1994)

Análisis Criminal no es tan común como análisis de inteligencia.

"La mayor parte de lo que se enseña como análisis de inteligencia es de hecho análisis para ser empleado como ayuda en una investigación penal y, consecuentemente, también se lo ha denominado "análisis investigativo"...

Marilyn B. Peterson, Applications in Criminal Analysis, a sourcebook (1994)





### CIENCIA DE DATOS DATA SCIENCE



- En los últimos años la **ciencia de datos (data science)** ha emergido como una nueva e importante disciplina:
  - Puede ser considerada como una amalgama de disciplinas clásicas:
    - Estadística
    - Minería de Datos (Data mining)
    - - SGBD (DBMS)
    - Sistemas Distribuidos
- Convertir datos en valor para individuos, organizaciones y la sociedad.
- Nuevos desafíos ("Big Data") y nuevas preguntas a responder.

# INTERNET DE EVENTOS (INTERNET OF EVENTS)

- La Sociedad ha cambiado de ser predominantemente "analógica" a predominantemente "digital" (Hilbert y López (2011)) en muy pocos años.
- Actividades de Rutina
- Impacto en la forma de hacer negocios y de comunicar (Manyika, 2011)
- La Sociedad, las organizaciones y las personas están "Always On".
- Los datos ser reúnen sobre cualquier cosa, a cualquier momento y en cualquier lugar.
  - BIG DATA...

# INTERNET DE EVENTOS (INTERNET OF EVENTS)

- El estudio "IDC Digital Universe Study" (Abril 2014) confirma el crecimiento espectacular de los datos:
  - Ese estudio estima que la cantidad de datos digitales (en PC, cámaras digitales, servidores y sensores) almacenados en 2014 excedió 4 Zettabytes y predijo que el "universo digital" iba a crecer a 44 Zettabytes en el 2020.
- La tan anticipada explosión de datos ya ha ocurrido...

```
1 TB = 1.000 GB

1 PB = 1.000 TB

1 EB = 1.000 PB

1 ZB = 1.000 EB = 1.000.000 PB = 1.000.000.000 TB
```

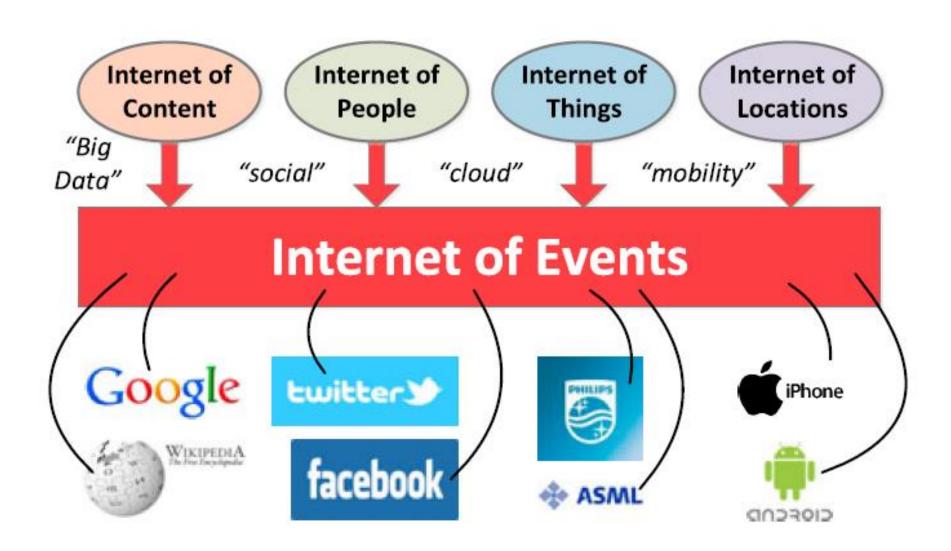




- La gran mayoría de los datos almacenados en el "universo digital" es noestructurada, y las organizaciones tienen problemas para tratar con estas grandes cantidades de datos.
- Uno de los principales desafíos actuales es extraer información y valor a partir de los datos almacenados en los sistemas de información.



### INTERNET OF EVENTS



# INTERNET DE LOS EVENTOS (IOE)

El termino *Internet of Events* (IoE), fue acuñado en 2014 y se refiere a todos los datos de eventos disponibles. En esencia la IoE está compuesta por:

La *Internet del Contenido* (IoC), se refiere a toda la información creada por los seres humanos para incrementar el conocimiento sobre un tema particular. (incluye las páginas web tradicionales, los artículos de enciclopedia como Wkipedia, YouTube, e-books, newsfeeds, etc.)

La *Internet de las Personas* (IoP), se refiere a todos los datos relacionados con la interacción social (incluye los e-mails, Facebook, Twitter, foros, LinkedIn, etc.)

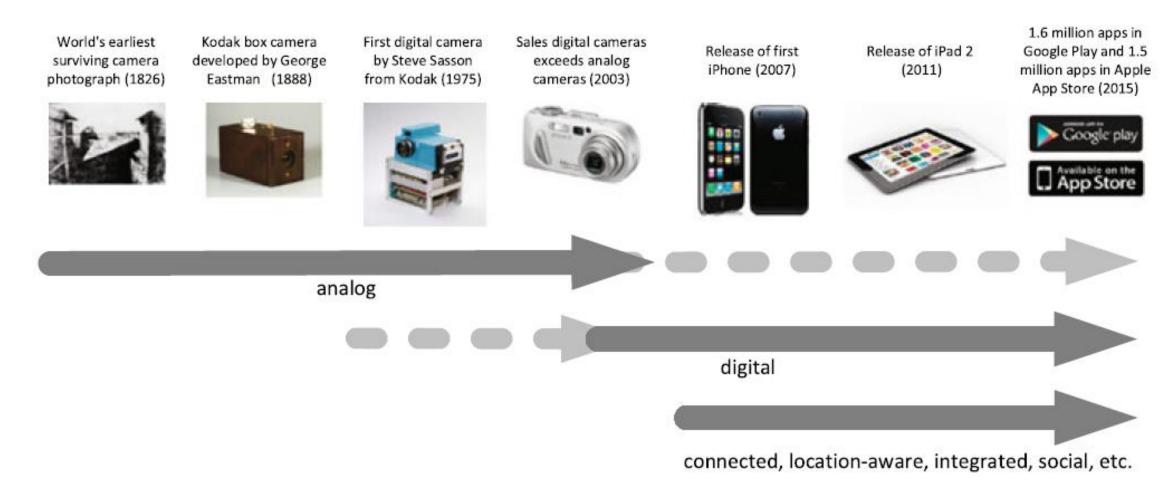
La *Internet de las Cosas* (IoT), se refiere a todos los objetos físicos conectados a la red. Incluye todas las cosas que tienen un único ID y una presencia en una estructura similar a la Internet.

La *Internet de las Localizaciones* (IoL) se refiere a todos los datos que tienen una dimensión geográfica o geoespacial. Algo que con la masividad de los dispositivos móviles (por ej. Smartphones) más y más eventos tienen atributos de localización o de movimiento.

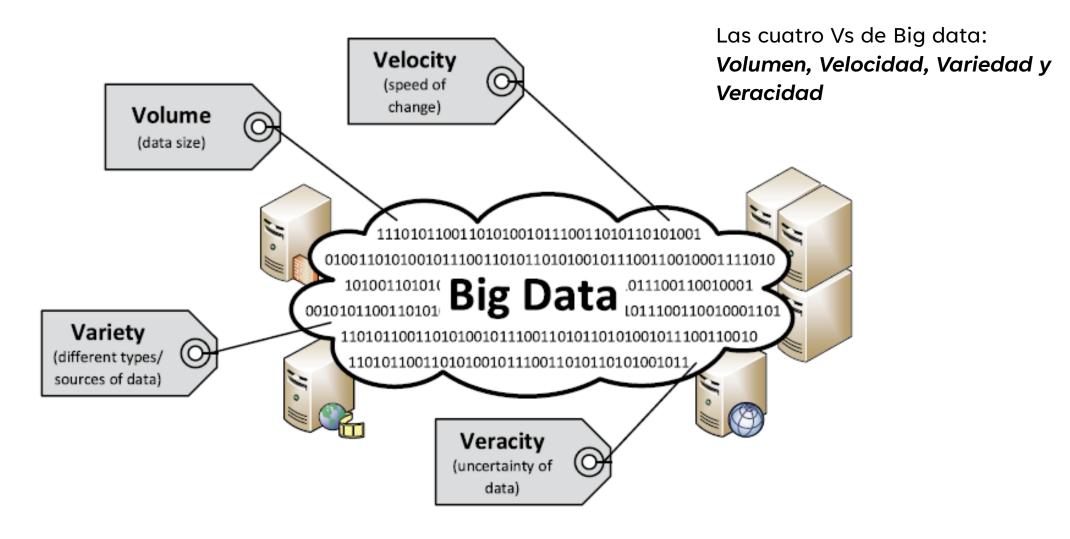
Es importante notar que IoC, IoP, IoT e IoL tienen muchas superposiciones. Por ejemplo, el nombre en una página web o la localización de la que un tweet se envía.

W.M.P. van der Aalst. Data Scientist: The Engineer of the Future. In K. Mertins, F. Benaben, R. Poler, and J. Bourrieres, editors, *Proceedings of the I-ESA Conference*, volume 7 of *Enterprise Interoperability*, pages 13–28. Springer, Berlin, 2014.

# TRANSICIÓN DE ANALÓGICO A DIGITAL



Cambios dramáticos en la forma en que creamos y compartimos fotografías.



Las primeras tres V corresponden al trabajo de (Laney, 2001), luego se han propuesto varias otras Vs: Variabilidad, Valor, Validez, etc.



# CIENCIA DE DATOS

- La Ciencia de Datos ha emergido como una nueva disciplina en los últimos años. De hecho, hay muchas definiciones que se han sugerido para ella. Ver por ejemplo (Donoho, 2015 y Forbes, 2013)
- "Data science is an interdisciplinary field aiming to turn data into real value. Data may be structured or unstructured, big or small, static or streaming. Value may be provided in the form of predictions, automated decisions, models learned from data, or any type of data visualization delivering insights. Data science includes data extraction, data preparation, data exploration, data transformation, storage and retrieval, computing infrastructures, various types of mining and learning, presentation of explanations and predictions, and the exploitation of results taking into account ethical, social, legal, and business aspects."

# CIENCIA DE DATOS



- Esa definición implica que la ciencia de datos es en principio un concepto más amplio que el de estadística aplicada y el de minería de datos.
- En líneas generales los "cientistas" de datos asisten a la organización para **transformar datos en valor**. Y se espera que respondan ciertas preguntas en base a los datos:

(Reporting) What happened?

• (Diagnosis) Why did it happen?

(Prediction) What will happen?

• (Recommendation) What is the best that can happen?



# **ANALISIS DE DATOS**

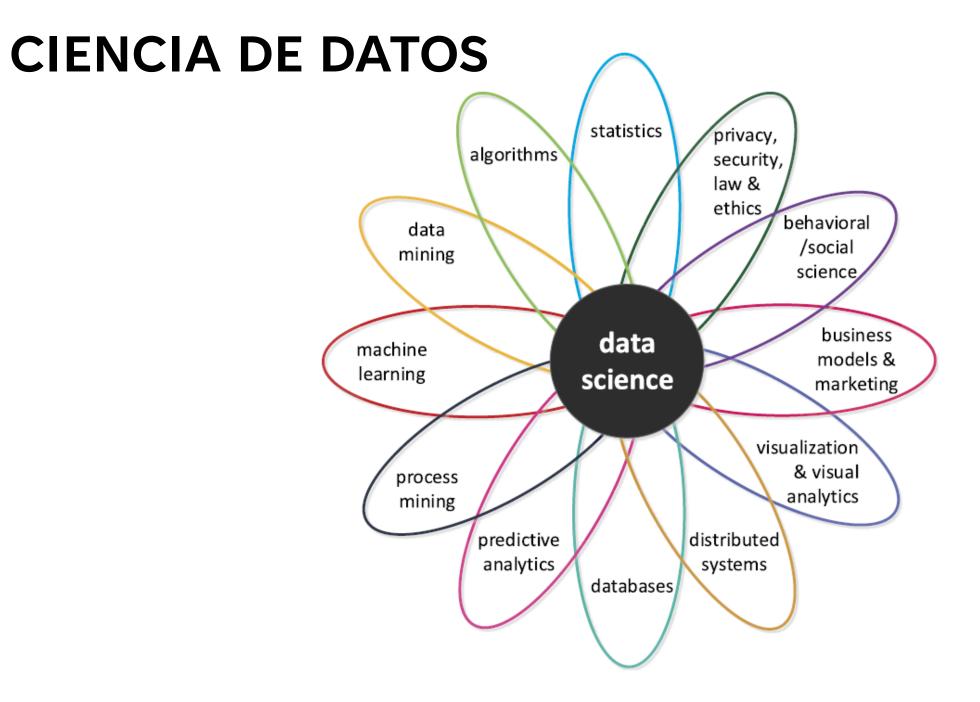
- John Tukey (1915–2000), conocido por la transformada rápida de Fourier y los "box-plots" entre otras cuestiones, pero en 1962 escribió:
  - "For a long time, I have thought I was a statistician, interested in inferences from the particular to the general. But as I have watched mathematical statistics evolve, I have had cause to wonder and to doubt. . . . I have come to feel that my central interest is in data analysis, which I take to include, among other things: procedures for analyzing data, techniques for interpreting the results of such procedures, ways of planning the gathering of data to make its analysis easier, more precise or more accurate, and all the machinery and results of (mathematical) statistics which apply to analyzing data."

# **ANALISIS DE DATOS**



- Leo Breiman (1928–2005), otro eminente estadístico, escribió en 2001:
  - "This commitment has led to irrelevant theory, questionable conclusions, and has kept statisticians from working on a large range of interesting current problems. Algorithmic modeling, both in theory and practice, has developed rapidly in fields outside statistics."



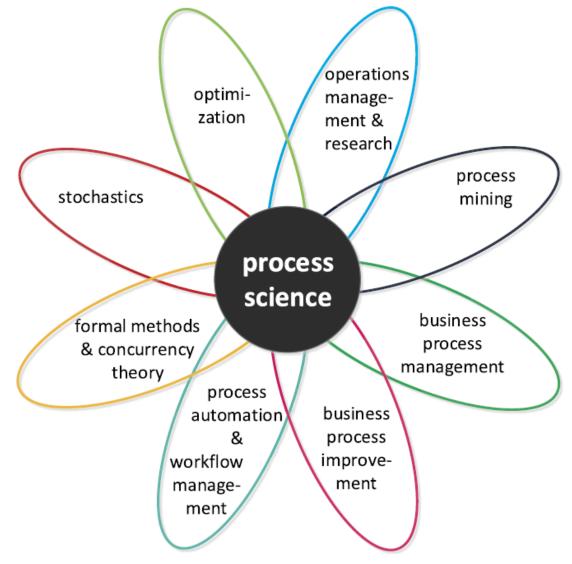


**Ingredientes** 

# PROCESS SCIENCE

Como concepto envolvente para la disciplina que combina el conocimiento de la tecnología de información y el conocimiento de las ciencias de la administración para mejorar y realizar procesos operacionales.

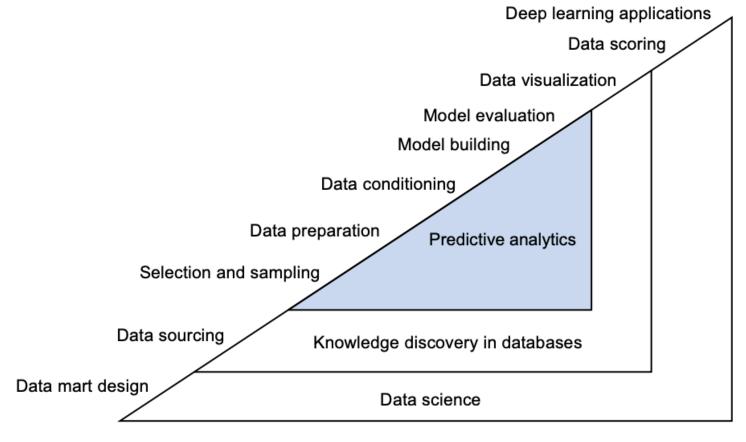




#### **Descubrimiento de Conocimiento**

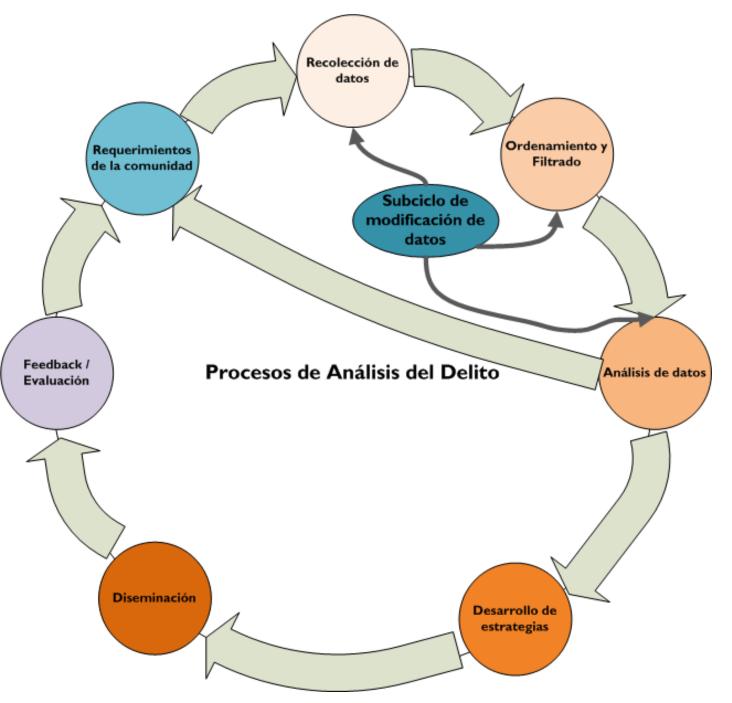


#### WHAT IS DATA MINING?



Tomada de Nisbet et al. (2019) Handbook of Statistical Analysis and Data Mining Applications





#### El **método científico** puede resumirse en:

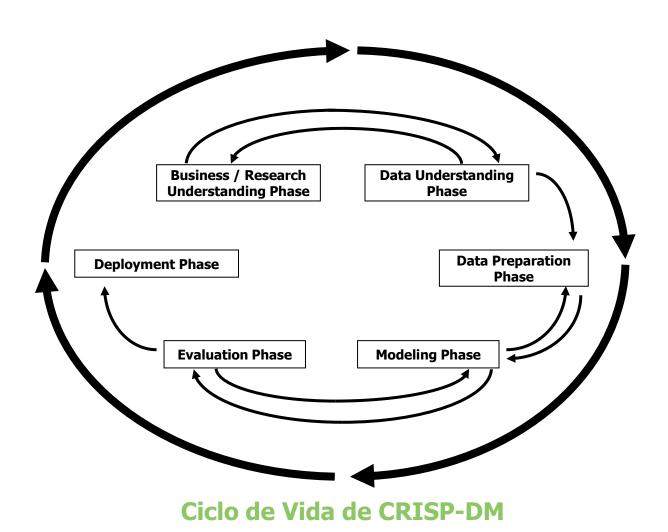
- 1. Definir el problema.
- 2. Recopilar información existente sobre un fenómeno.
- 3. Formular una o más hipótesis.
- 4. Recopilar nuevos datos experimentales.
- 5. Analizar la información en el nuevo conjunto de datos.
- 6. Interpretar los resultados.
- 7. Sintetizar conclusiones, basadas en los datos antiguos, nuevos datos e intuición.
- 8. Formular nuevas hipótesis para pruebas adicionales.
- 9. Repetir el proceso (iteración).





### **CROSS INDUSTRY STANDARD PROCESS: CRISP-DM**

- El Cross-Industry Standard Process for Data Mining (CRISP-DM) fue desarrollado en 1996
  - Considera a la minería de datos dentro de una estrategia general de resolución de problemas para una unidad de investigación o para un negocio.
  - En su desarrollo contribuyeron entre otros: DaimlerChrysler, SPSS, y NCR
  - Se lo considera un proceso neutro en las dimensiones
    - Campo disciplinar (Industria, etc.)
    - Herramienta
    - Aplicación
  - Es un proceso **NO** propietario y disponible en forma abierta.
  - Los proyectos de minería de datos siguen un ciclo iterativo, adaptativo de 6 fases.
  - Las fases secuenciales son adaptativas.



# FALACIAS DE LA MINERÍA DE DATOS. - IA

	Falacias	Realidad
1	<ul> <li>Es posible desplegar sin planificación un conjunto de herramientas en repositorios de datos</li> <li>Encuentra soluciones a todos los problemas de negocios</li> </ul>	<ul> <li>No hay herramientas automáticas de minería de datos que resuelvan problemas.</li> <li>Si hay diferentes procesos de minería de datos.</li> <li>Se integra a los objetivos generales de negocios.</li> </ul>
2	<ul> <li>El proceso de minería de datos es autónomo</li> <li>Requiere poca supervisión</li> </ul>	<ul> <li>Requiere una intervención humana significativa en cada fase del proceso.</li> <li>Luego de que el modelo se despliega, nuevos modelos requieren actualizaciones.</li> <li>Los analistas monitorean y evalúan continuamente</li> </ul>
3	<ul> <li>La minería de datos se paga sola rápidamente</li> </ul>	<ul> <li>Las tasas de retorno varían.</li> <li>Dependen del punto de inicio, el personal, los costos de preparación de datos, etc.</li> </ul>
4	<ul> <li>El software de minería de datos es fácil de usar.</li> </ul>	<ul> <li>La facilidad de uso varía entre proyectos.</li> <li>Los analistas deben combinar el conocimiento del tema con conocimiento específico del dominio del problema.</li> </ul>

	Falacia	Realidad					
5	<ul> <li>La minería de datos identifica la cauda de los problemas de negocios.</li> </ul>	<ul> <li>El proceso de descubrimiento de conocimiento es el que encuentra patrones de comportamiento</li> <li>Los seres humanos interpretan los resultados e identifican las causas</li> </ul>					
6	La minería de datos automáticamente limpia los datos en las bases de datos.	<ul> <li>La minería de datos muchas veces utiliza datos de sistemas heredados (<i>legacy</i>)</li> <li>Es posible que esos datos no hayan sido examinados en años</li> <li>Las organizaciones suelen iniciar tareas de minería de datos confrontándose con gigantescas tareas de preprocesamiento de datos.</li> </ul>					
7	<ul> <li>La minería de datos siempre provee resultados positivos.</li> </ul>	<ul> <li>No hay garantías de resultados positivos.</li> <li>Pero si la minería de datos se realiza adecuadamente, se obtendrán siempre resultados "accionables" y muchas veces redituables.</li> </ul>					



# EJEMPLOS DE POLICIAMIENTO PROACTIVO

#### POLICIAMIENTO PREDICTIVO

Como pronosticar el delito?

#### POP

Requiere Analistas Criminales altamente capacitados Definir PROBLEMA con claridad.

#### **HSP**

Focalizacion de recursos en areas geograficas especificas (concentrando esfuerzos)



«El Policiamiento Predictivo es la aplicación de técnicas analíticas – particularmente técnicas analíticas cuantitativas – para identificar objetivos probables para la intervención policial y prevención del delito; o resolver delitos pasados mediante la realización de predicciones estadísticas.»

Perry et al. (2013)



### POLICIAMENTO PREDITIVO

- 1. Métodos de prediccion de delitos: Se emplean para predecir lugares y momentos con mayor riesgo de ocurrencia de eventos delictivos.
- 2. Métodos para predecir delincuentes: Identifican a las personas en riesgo de ser futuros delincuentes.
- 3. Métodos para predecir la identidad de los perpetradores: Crean perfiles que relacionan con precision a los posibles delincuentes con delitos especificos pasados (ya ocurridos).
- 4. Métodos para predecir victimas de delitos: Se emplean para identificar grupos o, en lagunos casos, individuos que probablemente se conviertan en victimas de delitos.



### MITOS SOBRE POLICIAMENTO PREDITIVO

- Mito 1: La computadora realmente conoce el futuro.
- Mito 2: La computadora hace todo.
- Mito 3: Se necesita un modelo potente (y caro).
- Mito 4: Las predicciones precisas conducen automáticamente a grandes reducciones del delito.

# TRAMPAS (OBSTACULOS)

Para ser útiles para la policía, los métodos predictivos deben aplicarse como parte de una estrategia general de prevención del delito.

Para garantizar que los métodos predictivos contribuyan de manera significativa, es necesario evitar ciertos escollos (peligros / trampas):

- 1: Centrarse en la precisión del pronóstico en lugar de su utilidad táctica.
- 2: Depender de datos de baja calidad (Garbage In, Garbage Out -GIGO-)
- 3: Incomprensión de los factores detrás del pronóstico.
- 4: Subestimar los procesos de evaluación (no evaluar la efectividad de los pronósticos)
- 5: Ignorar los derechos civiles y la privacidad de las personas.



### **ANALISIS CRIMINAL**

- Construcción de conocimiento sobre la realidad criminal con el objetivo de PREVENIR EL DELITO.
  - No es criminalística, no es criminología, implica conocer el delito, al delincuente y a la víctima para prevenir el crimen.
  - Requiere de BUENA CIENCIA, marcos éticos, transparencia y rendición de cuentas.
- El Analisis Criminal es más que DESCRIPCION, es fundamentalmente PRONOSTICO.
- "No se puede prevenir lo que no se conoce"...

# POLICIAMIENTO FOCALIZADO EN ZONAS CALIENTES (HOT SPOTS)

- El HSP es una estrategia eficaz de reducción del delito.
- Lo que la policía hace (tácticas policiales) en las zonas calientes, es importante.
  - Curva de Koper
  - Detenciones proactivas en las zonas calientes de entre 10 a 16 minutos, maximizan la disuasión.
  - Las visitas a las zonas calientes deben ser aleatorias e intermitentes.
- Existen varios beneficios adicionales al considerar la curva de Koper además de la Ley de Weisburd de concentración del delito en los lugares.

# PRONÓSTICOS ESPACIALES DEL DELITO

- La criminología ambiental provee una base teórica importante para entender las distribuciones espaciales del delito.
  - Atractores del delito
  - Generadores del delito
- El delito **no es aleatorio** en el espacio ni en el tiempo

- Teoría de los Patrones Criminales (Brantingham y Brantingham, 1984)
  - Explica el motivo por el que el delito ocurre en zonas específicas (no es aleatorio)
  - Organizado u Oportunista
  - Nodos de Actividad

# PRONÓSTICOS ESPACIALES DEL DELITO

- La mayoría de las técnicas se emplean para pronósticos **retrospectivos**, es decir, predecir el futuro a través de datos históricos.
  - Datos históricos
  - Datos históricos + atractores / generadores
- Datos estáticos (demográficos / socioeconómicos)
- Datos dinámicos (redes sociales, flujos de pasajeros en taxis, etc.)

# TODOS LOS PRONÓSTICOS SIGUEN ESTE PRINCIPIO

#### Sea:

- D<sub>t</sub> el delito observado en el tiempo t
- $\circ$  E<sub>t+1</sub> el delito estimado en el tiempo t + 1
- O V<sub>estática</sub> es una variable explicativa o variables que no cambian entre t y t+1
- O V<sub>dinámica\_lag</sub> es una variable explicativa o variables que cambian entre t y t+1 y *lag* es un periodo de tiempo anterior al periodo de la variable dependiente.
  - Se modela  $D_t$  para derivar  $E_{t+1}$  que es evaluado contra  $D_{t+1}$

Este principio puede ser aplicado a cuatro aproximaciones al pronóstico:

- 1-  $D_t$  se modela para derivar  $E_{t+1}$  que se evalúa contra  $D_{t+1}$
- 2-  $D_t$  y  $V_{estática}$  se modelan para derivar  $E_{t+1}$  que es evaluado contra  $D_{t+1}$
- 3-  $D_t$  y  $V_{dinámica lag}$  se modelan para derivar  $E_{t+1}$  que es evaluado contra  $D_{t+1}$
- 4-  $D_t$ ,  $V_{estática}$  y  $V_{dinámica\_lag}$  se modelan para derivar  $E_{t+1}$  que es evaluado contra  $D_{t+1}$

# CLASES DE TÉCNICAS PREDICTIVAS



Categoría Analítica de	<b>T</b> / • <b>B</b> !! •				
su Aplicación Primaria	Técnica Predictiva	Clásica	Simple	Compleja	Adaptada
	Mapeo en Grillas	x			x
Análisis de Zonas Calientes Predecir DONDE solo en	Elipses de Cobertura (NNHC)	×			
base a datos retrospectivos	KDE	X			
	Heurísticas		X		X
	Lineal	×	Х		
Métodos de Regresión	A pasos (stepwise)	×		x	
Predecir DONDE usando	Splines			x	X
rangos de datos	Indicadores Principales (Leading Indicators)	x			x
Minería de datos	Conglomeración (Clustering)	×		x	
Predecir DONDE usando rangos de datos	Clasificación	×		×	
Cuasi-Repetida (Near	Self-Exciting Point Process			X	
Repeat) Predecir <i>DONDE</i> para los	ProMap			×	
próximos días usando solo datos delictivos	Heurísticas		X		
Análisis Espacio-Temporal	Mapas de Calor	×	х		X
Predecir DONDE usando	Modelos Aditivos			×	
datos delictivos y temporales	Estacionalidad	X			
Modelos de Riesgo de	Análisis predictivo Geo-			Х	x
Terreno	Espacial			^	^
Predecir DONDE usando la geografía del riesgo	RTM		x		x

### MÉTODOS PROPUESTOS USUALMENTE EN LA LITERATURA ACADÉMICA

Top 4 Propuestos	Top 4 Mejores	Top 4 Linea Base
Random Forest	Random Forest	Autoregressive model-based
Multilayer Perceptron	Multilayer Perceptron	Logistic Regression
Kernel Density Estimation-based (KDE) Support Vector Machines (SVM)	Kernel Density Estimation-based (KDE) Risk Terrain Modelling (RTM)	Autoregressive Integrated Moving Average (ARIMA), Multilayer Perceptron, Linear Regression, KDE-Based, KNN

### Ejemplos en Geografía Aplicada de Brasil:



No*	Authors and date	Space		Time		Crime Data		Forecasting			
		Study area	Scale	Sampling period	Months	Туре	Sample	Inference	Task	Spatial unit	Temporal unit
1	Araujo Junior et al. (2017)	Natal, Brazil	City	2006–2016	132	U	U	# of crimes	Regression	Rectangular grid (U), districts	Week
2	Araújo et al. (2018)	Natal, Brazil	City	2006-2016	132	U	U	Hotspots	Binary classifica- tion	k-means cells of varying size (U)	Week

# **Análisis criminal**



- © Existen diferentes tipos, niveles y actores involucrados en las respuestas que surjan como resultado de los análisis y el volumen actual de datos no hace sino aumentar las complejidades que enfrentan los analistas.
- © El proceso de análisis criminal supone una clara diferenciación entre qué tipo de información se requiere y con qué fines. Entender el motivo del análisis es el primer paso para producir análisis de calidad aceptable.
- Definir cuáles son los datos necesarios, y su calidad mínima que sirva a estos objetivos junto con la capacitación para su procesamiento, lectura y utilización es un punto usualmente no atendido en el contexto del Análisis Criminal. (Una falla en cualquiera de estos componentes supone un fracaso en los objetivos planteados).
- © El apuro con el que se suele enfrentar el problema de la criminalidad en las agencias encargadas de su prevención y represión penal nos confronta cotidianamente con varios pasos en falso en estos aspectos.



# GRACIAS POR SU TIEMPO ¿PREGUNTAS?

gpezzuchi@austral.edu.ar