INTRODUCCIÓN A LA CIENCIA DE DATOS

Juan Fernando Pérez

Departamento MACC

Universidad del Rosario





Agenda

Bienvenida y Presentación

oEl Equipo

Introducción a la Ciencia de Datos

El plan de trabajo



El Equipo



El Equipo

Dora Suárez

Líder de Proyectos de Transformación Digital Hub de Innovación y Transferencia – HINNT Departamento de Matemáticas Aplicadas y Ciencias de la Computación (MACC) Universidad del Rosario.

Estadística de la Universidad Nacional, Colombia Maestría en Estadística de la Universidad Federal de Pernambuco, Brasil.



El Equipo

Juan Fernando Pérez

Profesor Asociado Director Hub de Innovación y Transferencia — HINNT Departamento de Matemáticas Aplicadas y Ciencias de Computación (MACC).

Doctor en Ciencias de la Computación University of Antwerp, Bélgica.



Experiencia como investigador en ciencias de la computación en Imperial College London, Reino Unido, y The University of Melbourne, Australia



Ciencia de Datos

¿Qué es la ciencia de datos?

Comprende la intersección de un número de disciplinas

- Estadística
- Minería de Datos
- Aprendizaje de Máquina (Machine Learning)
- Bases de Datos
- Big Data
- Analítica de Datos
- Inteligencia de Negocios
- Matemáticas Aplicadas y Ciencias de las Computación



Estadística

Estadística

Recolección, interpretación, análisis, presentación y organización de datos

Población a estudiar

Toma de muestras para inferir rasgos de la población a partir de la muestra

Diseño de la muestra (representatividad, aleatoriedad)

Estadística (cont.)

Análisis e interpretación:

- Análisis descriptivo
- Estimación de ciertas características (e.g., proporciones)
- Pruebas hipótesis
- Construcción de modelos (e.g., regresión)

Estadística (cont.)

Modelos estadísticos para describir fenómenos

Capturar relaciones entre variables

Derivar Relaciones desde Principios Básicos

Derivar Relaciones a partir de Datos

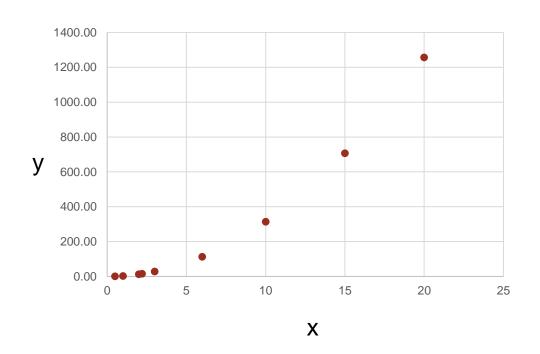
Data-driven Science



Ejemplo de juguete

Datos:

Χ	У
1	3.14
0.5	0.79
3	28.27
6	113.10
2.2	15.21
2	12.57
10	314.16
15	706.86
20	1256.64



$$y = \pi x^2$$

Estadística y Modelos

Modelos estadísticos para describir fenómenos

Capturar relaciones entre variables, e.g.,

$$y = \alpha x + \beta x^2 + \gamma x^3 + \varepsilon$$

Modelos: abstracciones/representaciones/aproximaciones de/a la realidad

Suficientemente preciso pero relativamente sencillo

Intermezzo - Regresión



https://www.gsma.com/betterfuture/resources/telefonica-case-study-predicting-air-pollution-levels-24-to-48-hours-in-advance-in-sao-paulo-brazil



Intermezzo - Regresión

Ciudad con problemas de polución

Pocas estaciones de medición



Muchas estaciones de celular

¿Cómo estimar/predecir los niveles de polución en un día y zona específica?



Intermezzo - Regresión

Datos activos de celular (x₁)

Datos pasivos de celular (x_2)

Datos del tiempo (x_3)

Estimación de la polución (y)



Desarrollado por



Telefonica en Sao Paulo

$$y = \alpha x_1 + \beta x_2 + \gamma x_3 + \varepsilon$$

Minería de Datos



Minería de Datos

Procesar y Analizar datos para extraer nueva información útil

Descubrir patrones al explorar grandes cantidades de datos

Muchas veces incluye labores de extracción, pre-procesamiento, almacenamiento, análisis y visualización en grandes bases de datos

Intersección de estadística, aprendizaje de máquina y bases de datos



Minería de Datos (cont.)

Proceso de descubrimiento de conocimiento en bases de datos (Knowledge Discovery in Databases - KDD).

- Selección
- Pre-procesamiento
- Transformación
- Minería de datos
- Interpretación y evaluación

Minería de Datos (cont.)

Tareas de minería de datos:

- Detección de anomalías (e.g., tiempos excesivamente largos de proceso)
- Reglas de asociación: descubrir asociaciones entre variables (e.g., hábitos de compra asociados a ciertas características de los clientes)
- Clustering (agrupamiento): descubrir grupos de datos con características similares (e.g., muchas de las compras en una tienda son unitarias y menores a 20mil pesos)
- Clasificación: determinar si nuevos datos pertenecen a una de varias categorías (e.g., se tiene una enfermedad o no dados unos síntomas)



Aprendizaje de Máquina



Aprendizaje de Máquina

Diseñar e implementar métodos que le permitan a una máquina aprender a realizar tareas que no le fueron programadas explícitamente

Reconocimiento de patrones

Múltiples métodos, algunos relacionados con minería de datos

Clustering, clasificación, reglas de asociación, redes neuronales, support vector machines



Intermezzo – Aprendizaje Supervisado vs No



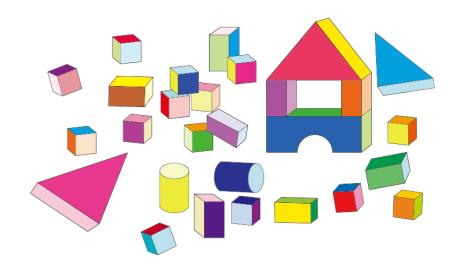
https://openclipart.org/detail/254023/building-block-toys



Intermezzo – Aprendizaje Supervisado vs No Supervisado

Supervisado:

- "Esto es un cubo"
- "Esto es un cilindro"
- "¿Qué es esto?"



No Supervisado:

Agrupamiento sin direccionamiento



Aprendizaje Supervisado

Aprender a partir de información previamente etiquetada

Ejemplo: datos (descriptores, imágenes) de personas con ciertas características y etiqueta del grupo al que pertenece (niño vs adulto)

Proceso de entrenamiento

Ante nueva información el computador es capaz de decidir qué etiqueta asignar a un nuevo dato



Aprendizaje Supervisado

Etiquetas:

- Valores continuos: problema de regresión
 - Ej. Predecir la polución (concentración de partículas PM2.5) a partir de información de tráfico, tiempo, etc.
- Valores categóricos: problema de clasificación
 - Ej. Predecir si un paciente tiene o no una enfermedad a partir de sus síntomas

Aprendizaje No Supervisado

Aprender a partir de información sin etiquetar

Ejemplo: datos (descriptores, imágenes) de personas con ciertas características. Agrupar similares.

Ante nueva información el computador es capaz de decidir qué etiqueta asignar a un nuevo dato



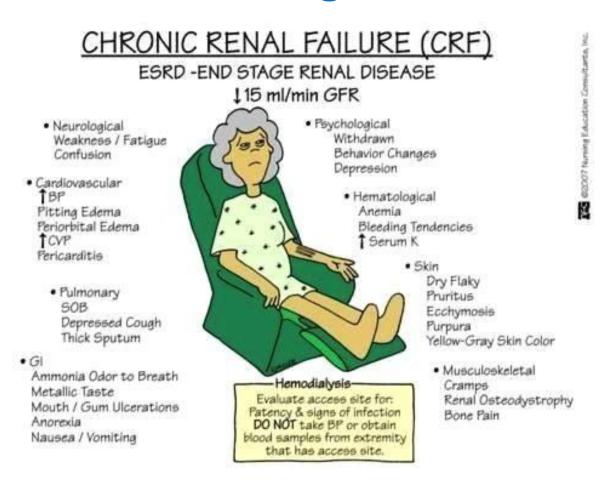
Aprendizaje No Supervisado

Clustering (agrupamiento):

- Identificar grupos de observaciones similares
- Ej. Identificar grupos similares de pacientes
- Ej. Identificar grupos de colegios con recursos y poblaciones similares

Descubrir patrones no evidentes a priori

Intermezzo - Clustering



https://ar.pinterest.com/pin/864409722198329855

Intermezzo - Clustering

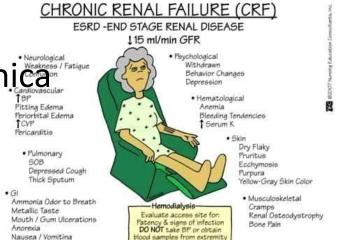
Pacientes con enfermedad renal crónica

Hemodiálisis (HD)

Identificar pacientes similares (clusters)

Comportamiento: antes de iniciar HD, después de iniciar HD

Otros factores: demográficos, comorbilidades



Intermezzo - Clustering

BMC Nephrol. 2016; 17: 25. PMCID: PMC4776444

Published online 2016 Mar 2. doi: 10.1186/s12882-016-0238-2

Cluster analysis and its application to healthcare claims data: a study of endstage renal disease patients who initiated hemodialysis

Minlei Liao, Yunfeng Li, Farid Kianifard, Engels Obi, and Stephen Arcona

<u>Author information</u> ► <u>Article notes</u> ► <u>Copyright and License information</u> ► <u>Disclaimer</u>

Identifican grupos de pacientes de altísimo costo con comorbilidades

Sugieren atención de comorbilidades en etapa temprana de HD



PMID: 26936756

Estadística, Minería de Datos y Aprendizaje de Máquina

Disciplinas muy cercanas y con metodologías comunes

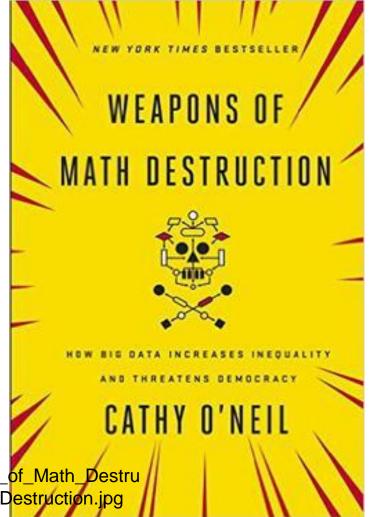
Extracción de información de grandes cantidades de dados

Modelos matemáticos y computacionales

Algoritmos



Intermezzo - Alerta



https://en.wikipedia.org/wiki/Weapons_of_Math_Destruction#/media/File:Weapons_of_Math_Destruction.jpg

Intermezzo - Alerta

- Todo modelo de ML es entrenado sobre datos existentes
- La selección de las variables a usar determina qué tiene el cuenta el modelo para generar la predicción/clasificación/agrupamiento
- Puede hacer que sesgos previos se mantengan: racismo, discriminación social, etc
- Abrir las cajas negras (algoritmos de ML)



Ciencia de Datos

¿Qué es la ciencia de datos?

Comprende la intersección de un número de disciplinas

- Estadística
- Minería de Datos
- Aprendizaje de Máquina (Machine Learning)
- Bases de Datos
- Big Data
- Analítica de Datos
- Inteligencia de Negocios
- Matemáticas Aplicadas y Ciencias de las Computación



Big Data

Big Data

Grandes cantidades de datos disponibles

Universo digital

○ 2008: ~1 zettabytes

2013: 4.4 zettabytes

2017: 15 zettabytes

o 2020: 44 zettabytes



Big Data

- ¿Qué es un zettabyte?
- 1,000 Exabytes
- 1,000,000 Petabytes
- 1,000,000,000 Terabytes
- 1,000,000,000,000 Gigabytes

Volumen



Big Data

¿Cómo se genera toda esta información?

• Número de dispositivos conectados a internet:



Big Data

¿Qué hacemos con estos dispositivos?

- Cada minuto
 - Enviamos 204 millones de correos
 - o Damos 1.8 millones de likes en Facebook
 - Subimos 200,000 fotos a Facebook
 - Subimos 400 horas de video a You Tube (65 años de video en un día)

Variedad Velocidad



Big Data

¿Quién genera esta información?

- Todos nosotros
- Voluntaria e involuntar

Veracidad



Big Data





Big Data

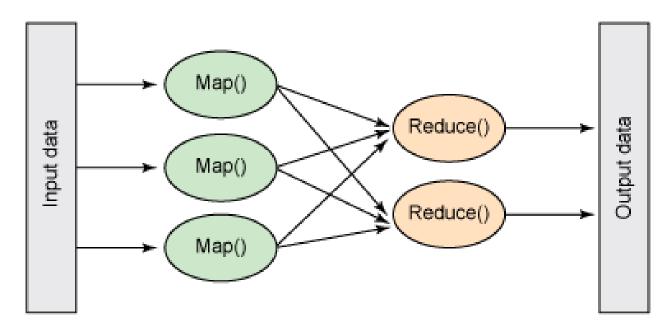
¿Por qué ahora?

- o Gran disponilidad de información, bla, bla, bla,...
- Tecnología (hardware):
 - Capacidad de cómputo
 - Capacidad de almacenamiento
 - Capacidad de transmisión de información
 - Moore's law
 - Redes y dispositivos inalámbricas
 - Transacciones
- Tecnología (Software y Algoritmos)

Big Data

Software y Algoritmos

- Map Reduce (2004, Google paper)
- Modelo de procesamiento de datos en paralelo





2005: 64,780,610 (YouTube)

o 2010: 206,956,763 (Pinterest)

Hoy: > 1,673,966,430

Big Data

Map Reduce

- Ejemplo: contar palabras
- Contar cuántas veces aparece cada palabra en millones de documentos
- Cada nodo toma unos cuantos documentos y cuenta las palabras en ellos (Map)
- Cada nodo saca el total para un grupo de palabras (Reduce)

Big Data

De MapReduce a Hadoop y más allá

Apache Hadoop 0.1.0 (Abril 2006)

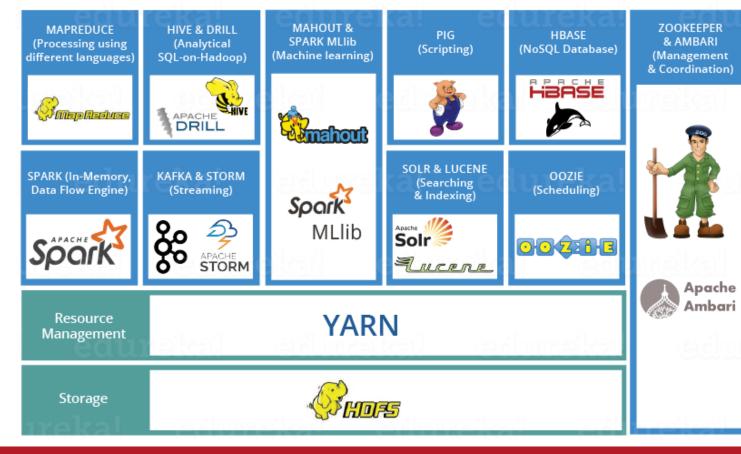


 Yahoo corre cluster Hadoop con 1000 máquinas (Octubre 2006)



Big Data

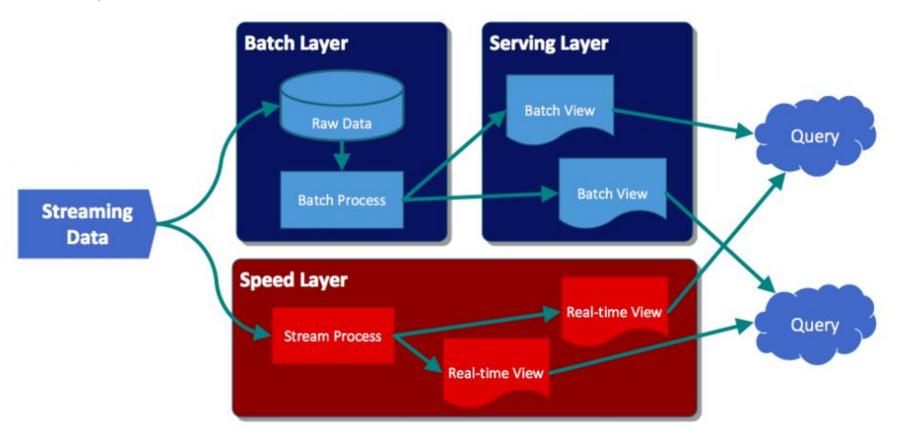
El ecosistema Hadoop





Big Data

Arquitectura Lambda





Internet de las Cosas

Teléfonos celulares



Internet de las Cosas



Internet de las Cosas

Televisores inteligentes





Internet de las Cosas

Asistentes virtuales para la casa







Internet de las Cosas

Parlantes





Internet de las Cosas

Monitores de actividad física









Internet de las Cosas

Dispositivos

- Conectados a internet
- Sensores
- Recolectan información
- Actuadores
- Inteligencia Artificial
- Procesamiento local y remoto

Internet de las Cosas

Dispositivos

- Capacidades limitadas de cómputo
- Consumo de energía limitado (baterías)
- Almacenamiento limitado

Procesamiento remoto

- Uso de capacidades ilimitadas en grandes centros de datos (nube)
- Emplear datos de muchas fuentes





Ciencia de Datos

Otros nombres

- Ambientes empresariales (no necesariamente tecnológicos): Inteligencia de negocios
- Analítica de datos
- Big Data
- Muchos nombres que en muchos casos se refieren a la misma idea general con diferencias de campos de estudio y aplicación

Componente Tecnológico

No son solo métodos abstractos

Requerimos implementaciones

Efectivas y Eficientes

Herramientas computacionales

Herramientas Computacionales

Herramientas de alto nivel

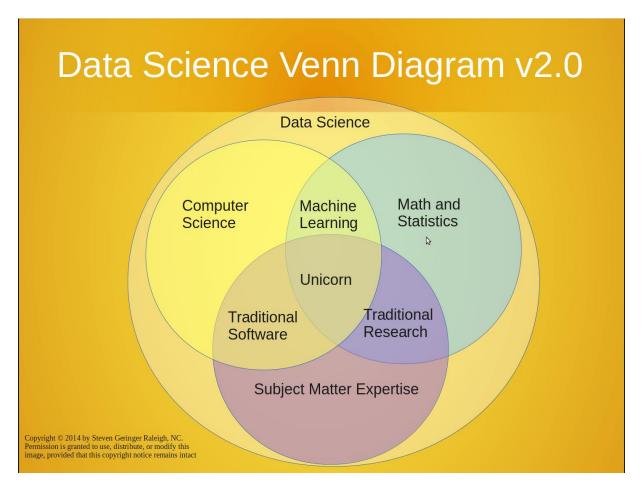
- No requieren programar
- Limitaciones sobre metodologías a usar y tratamiento de datos

Lenguajes de Programación:

- R: estadística
- Python: aprendizaje de máquina



El/La Científico/a de Datos

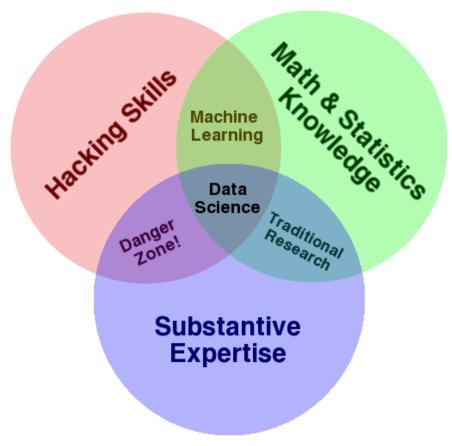


Tomado de

https://www.kdnuggets.com/2016/10/battle-data-science-venn-diagrams.html



El/La Científico/a de Datos v2



Tomado de

http://drewconway.com/zia/2013/3/26/the-data-science-venn-diagram

Attribution NonCommercial Creative Commons

https://creativecommons.org/licenses/by-nc/3.0/legalcode



Hoja de Ruta



Hoja de Ruta

M1: Introducción a la Ciencia de Datos

M2: Introducción al Análisis de Datos y R

M3: Visualización y Manipulación de Datos en R

Hoja de Ruta (cont.)

M4: Métodos de Regresión

M5: Aprendizaje supervisado

M6: Aprendizaje No Supervisado M7: Series de Tiempo

M8: Proyecto de Ciencia de Datos



Hoja de Ruta

M1: Introducción a la Ciencia de Datos

M2: Introducción al Análisis de Datos y R

M3: Visualización y Manipulación de Datos en R

M4: Métodos de Regresión

M5: Aprendizaje supervisado

M6: Aprendizaje No Supervisado

M7: Series de Tiempo

M8: Proyecto de Ciencia de Datos



Gracias

https://github.com/macc-urosario/dcd2019















