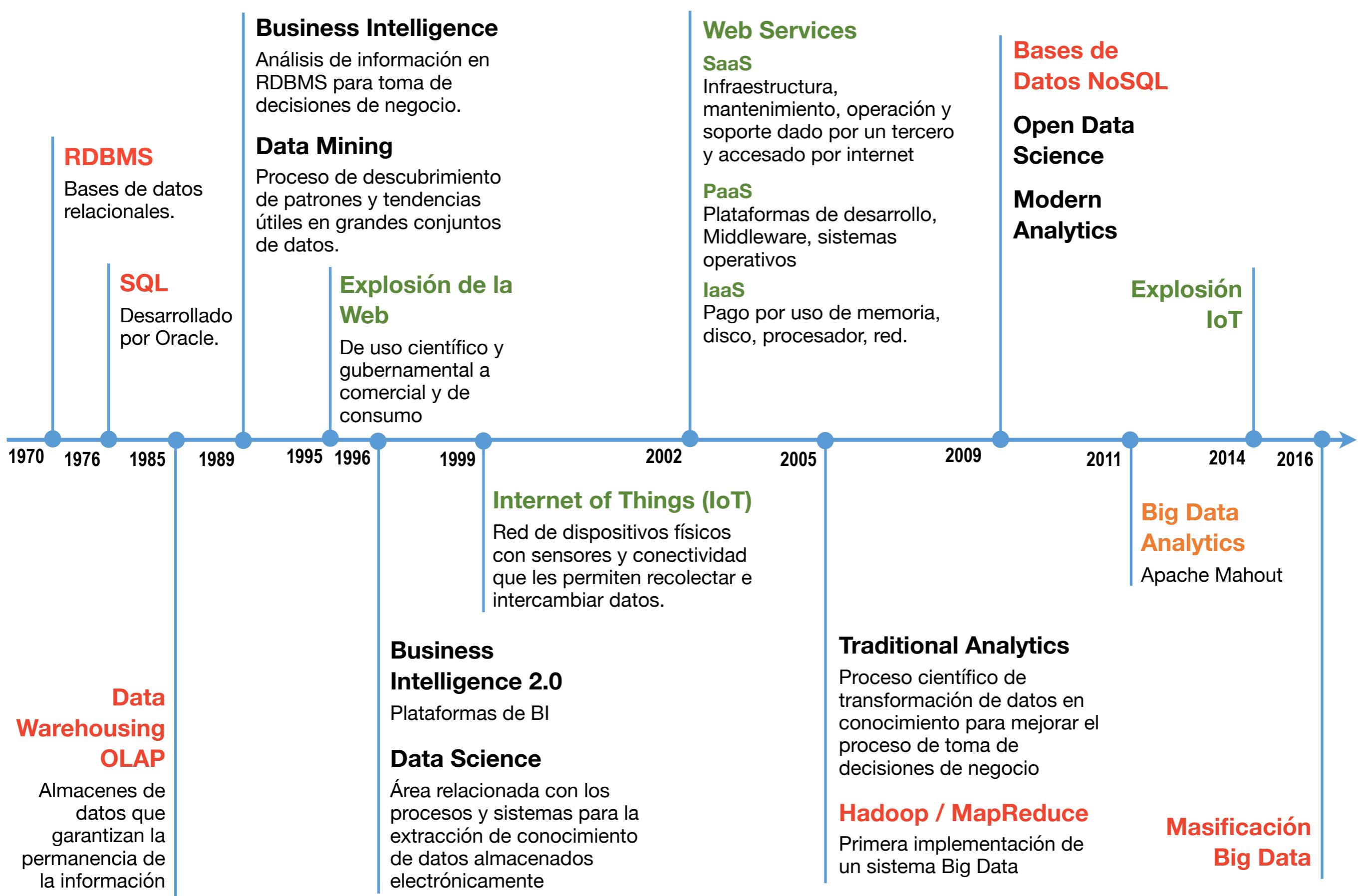


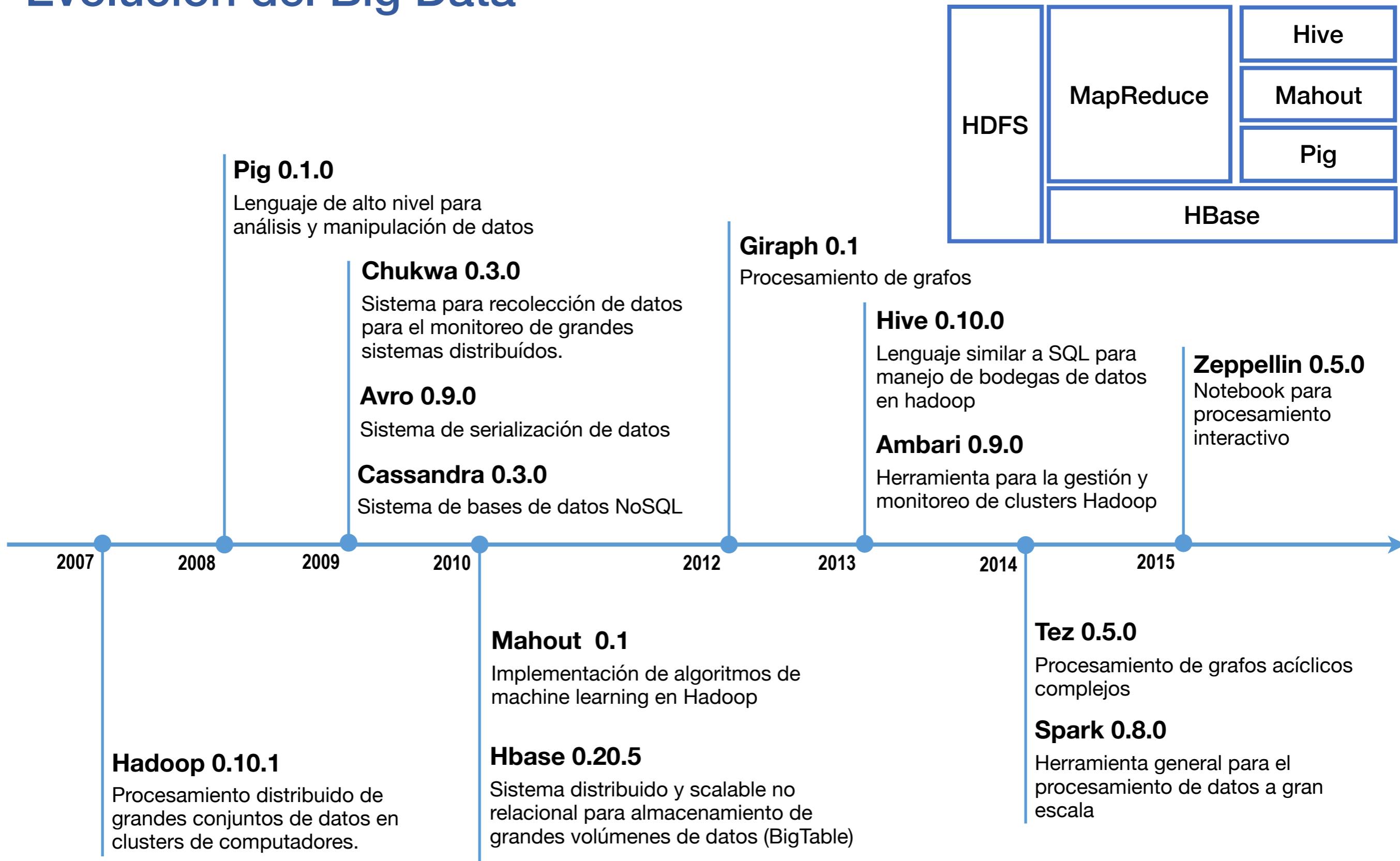
Una Introducción a la Analítica

Esta presentación describe, bajo un marco común, los conceptos fundamentales de Data Science, Analytics y Big Data y establece su similitudes y diferencias; se presentan ejemplos de casos prácticos de la aplicación de Machine Learning y Aprendizaje Estadístico.

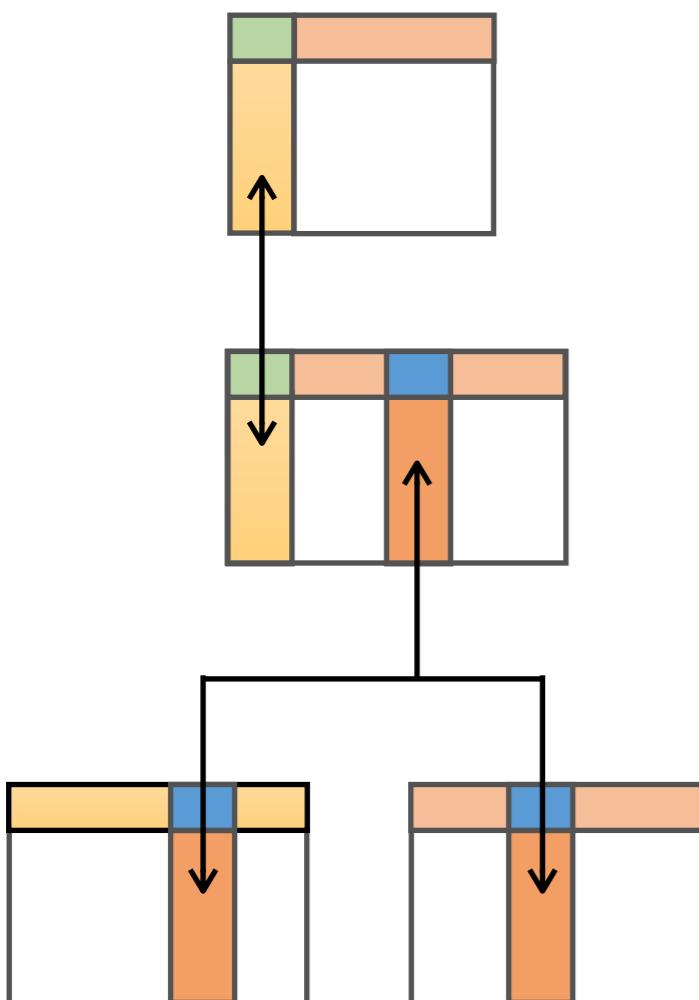
Descargue la última versión de este documento de:
<https://github.com/jdvelasq/data-science-docs/blob/master/sena.pdf>



Evolución del Big Data



RDBMS – Relational Database Management System (1970)



Componentes

- Esquemas
- Tablas
- Consultas
- Reportes
- Vistas
- Otros elementos

Esquemas

- Definición de las tablas.
- Tipos de datos.
- Relaciones (uno a uno, uno a muchos, muchos a muchos).
- Campos clave.
- Reglas de negocio.

Funciones

- Definición.
- Manipulación (inserción, borrado, actualización, ...)
- Seguridad e integridad.
- Recuperación y restauración.

Principales RDBMDS

- Oracle
- PostgreSQL
- Microsoft SQL server
- MySQL
- Microsoft Access
- DB2
- MariaDB
- Informix
- ...

SQL – Structured Query Language (1976)

Data Definition Language (DDL)

- Create
- Alter
- Truncate
- Rename
- Drop

Data Manipulation Language (DML)

- Insert
- Update
- Delete
- Select

Data Control Language (DCL)

- Grant
- Revoke

Transactions Control Language (TCL)

- Commit
- Rollback
- Savepoint

```
CREATE TABLE 'CUSTOMERS';

ALTER TABLE 'ALUMNOS' ADD EDAD INT UNSIGNED;

DROP TABLE 'ALUMNOS';

TRUNCATE TABLE 'NOMBRE_TABLA';

SELECT * FROM Coches ORDER BY marca, modelo;

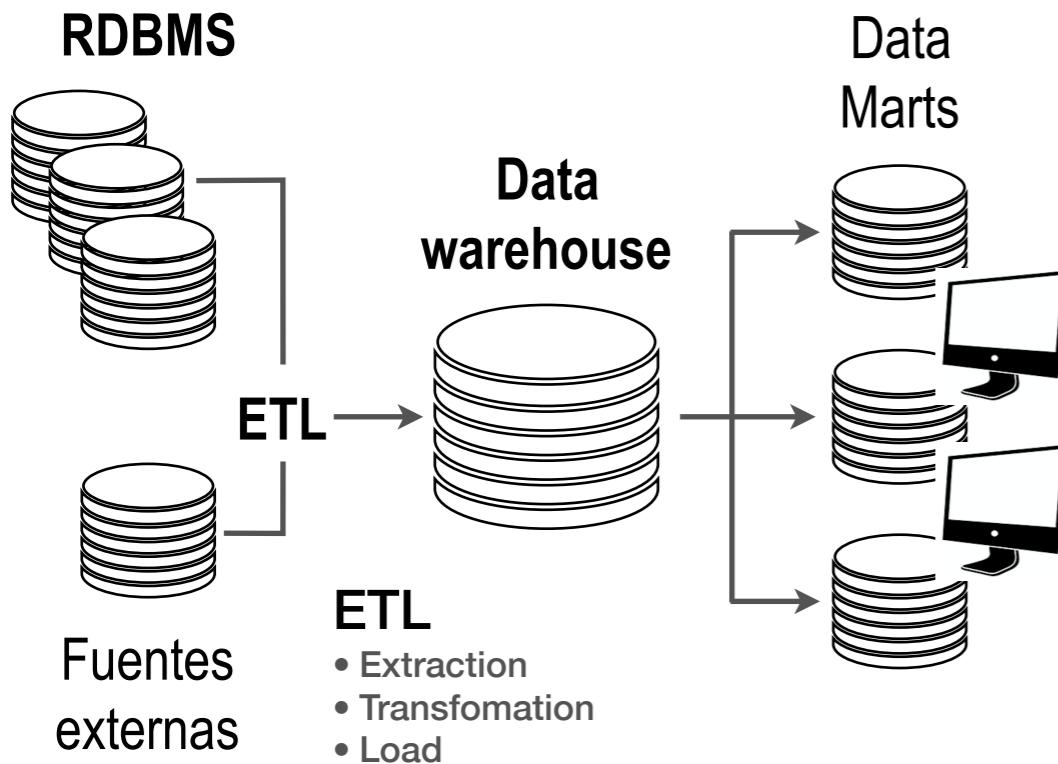
SELECT DISTINCT marca, modelo FROM coches;

INSERT INTO agenda_telefonica (nombre, numero)
VALUES ('Roberto Jeldrez', 4886850);

INSERT INTO phone_book2 ( [name], [phoneNumber] )
SELECT [name], [phoneNumber]
FROM phone_book
WHERE name IN ('John Doe', 'Peter Doe')

DELETE FROM tabla WHERE columnal = 'valor1';
```

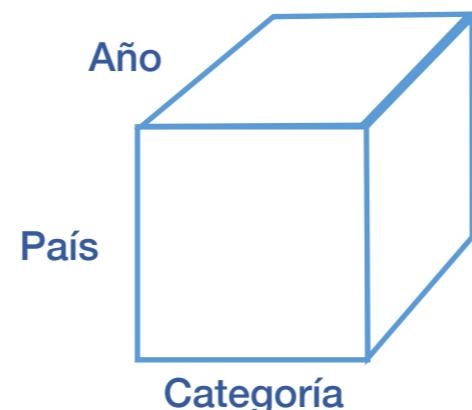
Data Warehouse y OLAP (1985)



Data Warehouse

Bodegas de datos

- Estructurado
- Orientado a temas
- Integrado (consistencia de los datos)
- No volátil (permanencia de la información, no se modifica ni se elimina)
- Variable en el tiempo
- Orientado al análisis y la divulgación de la información



CATEGORIA

- Código
- Nombre

Data Mart

Subconjunto de datos de un Data Warehouse orientado a la consulta. Es implementado usando cubos OLAP

Enterprise Resource Planning (ERP)
Executive information systems (EIS)

OLAP - On-line analytical processing

Modelo para agilizar la consulta de grandes volúmenes de datos, mediante el almacenamiento de los datos en arreglos multidimensionales

PUNTOS_DE_VENTA

- Código
- País
- Estado
- Ciudad
- ...

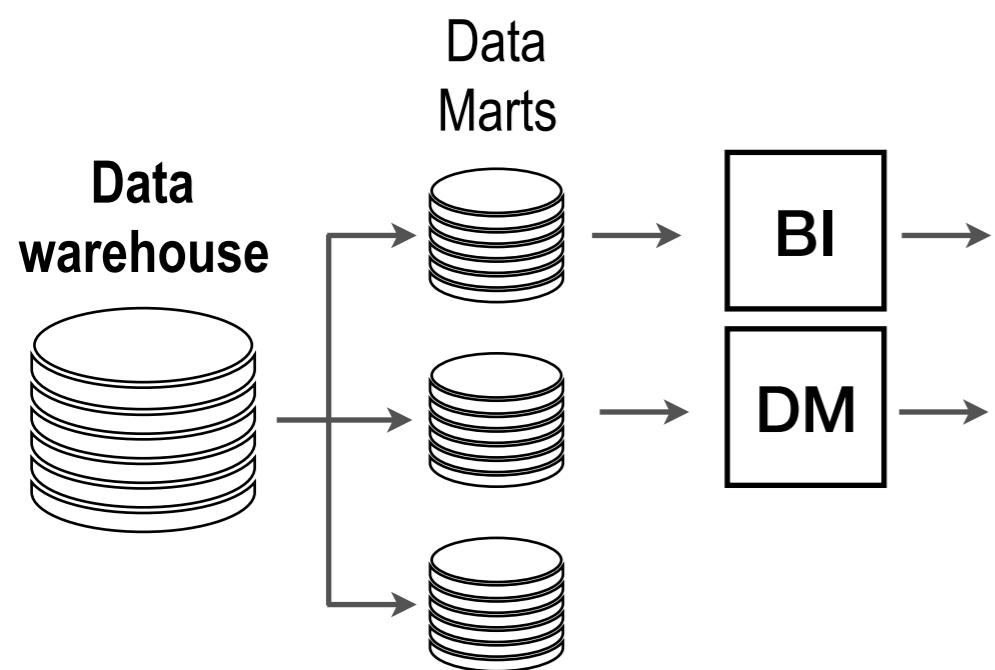
VENTAS

- Fecha (YYYY-MM-DD)
- Punto_de_venta
- Código_Producto
- Cantidad
- Precio
- Subtotal

PRODUCTO

- Código_Producto
- Código_Categoría
- Descripción
- Proveedor
- Lote

Data Mining & Business Intelligence (1989)



Inteligencia de Negocios

Conjunto de herramientas, productos y tecnologías para la creación y gestión del conocimiento del medio a partir de los datos disponibles en una organización.

Tareas típicas: visualización de datos, cálculo de indicadores, dashboards y reportes automáticos.

Enterprise Resource Planning (ERP)
Executive information systems (EIS)

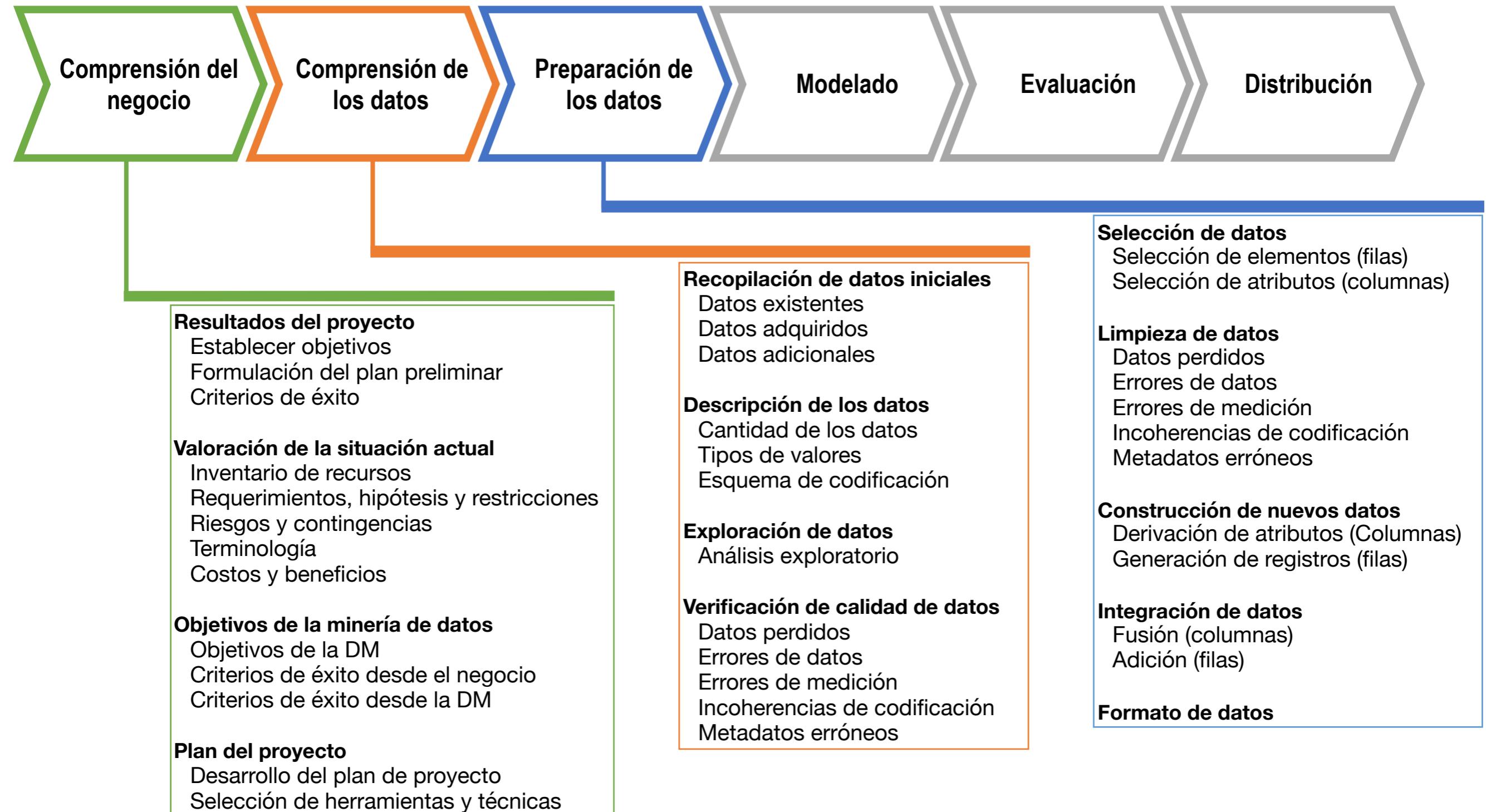
Data Mining

Proceso computacional de descubrimiento de patrones y tendencias útiles en grandes conjuntos de datos usando métodos provenientes de la Estadística, el Aprendizaje de Máquinas y los sistemas de bases de datos.

Tareas típicas: detección de anomalías, modelado de dependencias agrupamiento, clasificación, regresión.

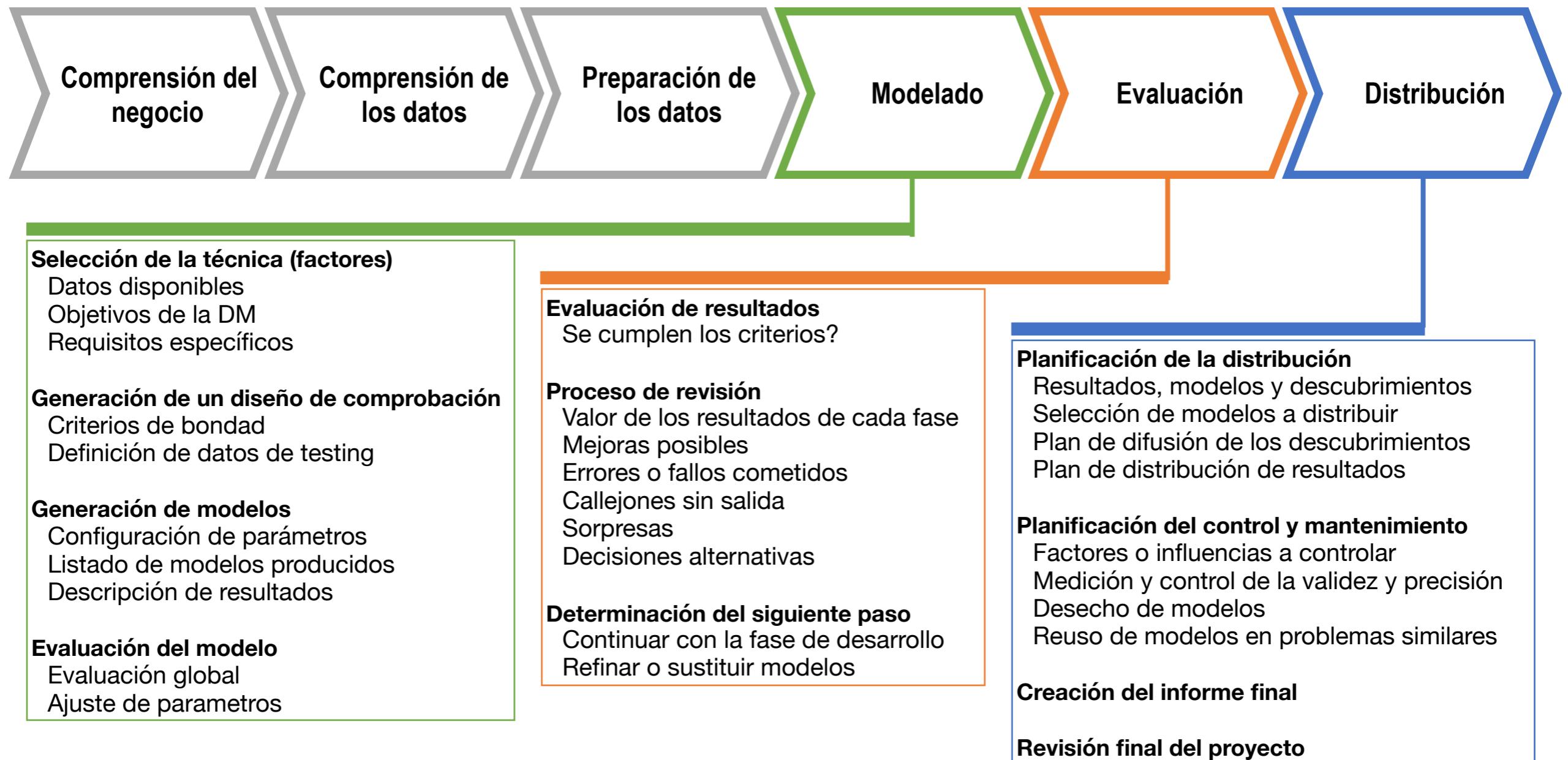
CRISP-DM (1996)

Cross-industry standard process for data mining



CRISP-DM (1996)

Cross-industry standard process for data mining



Business Intelligence 2.0 (1996)

Software y servicios para analizar conjuntos de datos transaccionales y generar conocimiento para la toma de decisiones tácticas y estratégicas en organizaciones.

La BI se considera como parte de la Analítica Descriptiva (qué ocurrió en el pasado).

Los hallazgos dan información detallada del negocio y son presentados como:

- Reportes
- Cuadros de mando
- Gráficos
- Mapas



The screenshot shows the GENSCAPE website. The top navigation bar includes links for Solutions, Knowledge Center, Events, Blog, News, and About. Below this, there's a secondary navigation bar with buttons for Oil, Power, Natural Gas, Maritime, Agriculture & Biofuels, and Petrochemical & NGLs. The main content area features several sections: Overview, Daily Macro Supply & Demand Data Report, Equity Production Insight, Intrastate Storage Monitoring, and Natural Gas Analyst. Each section has a corresponding link or button below it.

The screenshot shows the energyone Energy Dashboard. The top navigation bar includes links for HOME, ABOUT US, MARKETS SERVED, PRODUCTS, SERVICES, INVESTORS, and CONTACT US. Below this is a section titled 'FEATURES' with a list of capabilities. The main feature is the 'EnergyDashboard', which is shown as a complex grid of charts, graphs, and status indicators for various energy markets and regions like Australia. The energyone logo is visible at the bottom right of the dashboard area.

FEATURES

The EnergyDashboard enables managers of wholesale energy portfolios to see and manage "at a glance" ALL the key features, status and requirements of all their wholesale energy operations, such as:

- Market data, prices and chosen analytics
- Portfolio status (bid compliance in multiple markets)
- Contracted position
- Energy operations (workflow) status and alerts

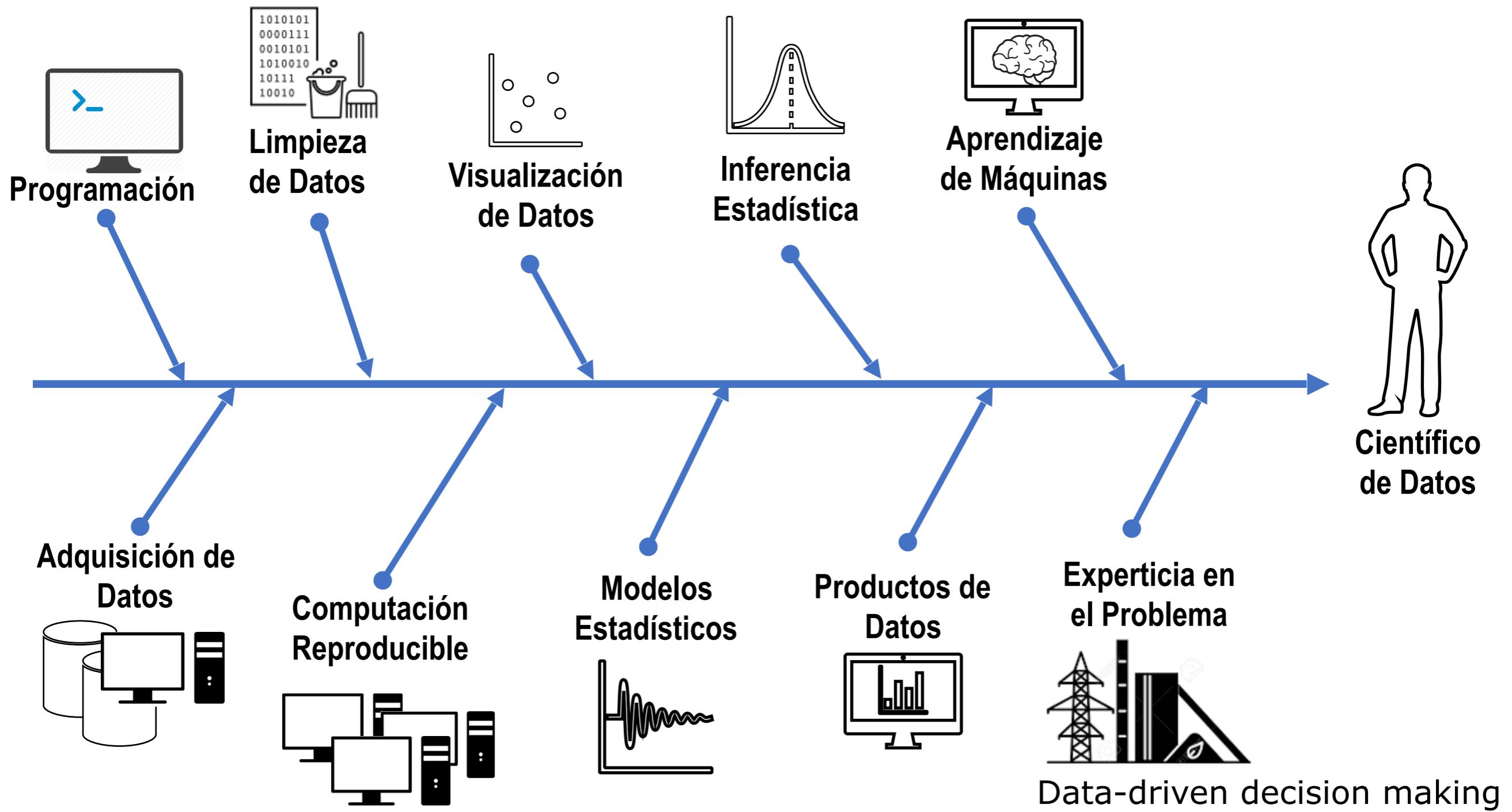
Furthermore, users can easily switch between the various aspects of the operational functions, seamlessly moving between market operations and bidding and contracts.

CONTACT US

Business Intelligence 2.0 (1996)

Disciplina	Tecnología	Habilidades	Foco
Análisis de datos	<ul style="list-style-type: none">Software para modelado de datosSoftware para diagramaciónSoftware para documentaciónSQLSoftware para perfilado de datos	<ul style="list-style-type: none">Modelado de datosAnálisis del negocioManipulación de datosEstadística básica	<ul style="list-style-type: none">Reglas de negocioDefinición de datosRelaciones entre datosAtributos de datosEstructuras de datosFuentes y usos de datosCalidad de datos
Inteligencia de Negocios	<ul style="list-style-type: none">ETL/SQLRDBMSReportesVisualización	<ul style="list-style-type: none">ProgramaciónAnálisis de datosModelado de datosDesarrollo de reportesEstadística BásicaAnálisis del negocio & EstrategiaPresentación oral	<ul style="list-style-type: none">Suministro de información y reporteVisualización de datosEstadísticos descriptivosIntegración de datos y consolidación
Data Mining	<ul style="list-style-type: none">Software estadísticoHerramientas de aprendizaje de máquinasLenguajes de programación	<ul style="list-style-type: none">ProgramaciónModelado de datosEstadística AvanzadaPresentación oral	<ul style="list-style-type: none">Análisis estadístico avanzadoManejo de grandes volúmenes de datosVisualización de datosModelos de datos

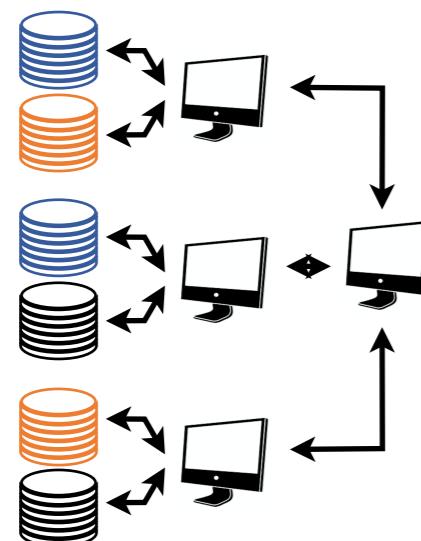
Data Science (1996)



Servicios Web (2002)

Computación local

Servidores + red + clientes



Cloud computing / utility computing

Servidores y almacenamiento en la nube + internet + clientes locales

Software as a Service (SaaS)

Software almacenado en máquinas suministradas por un tercero.

Aplicaciones accesadas vía un cliente o la Web.

Orientado a aplicaciones de usuario final.

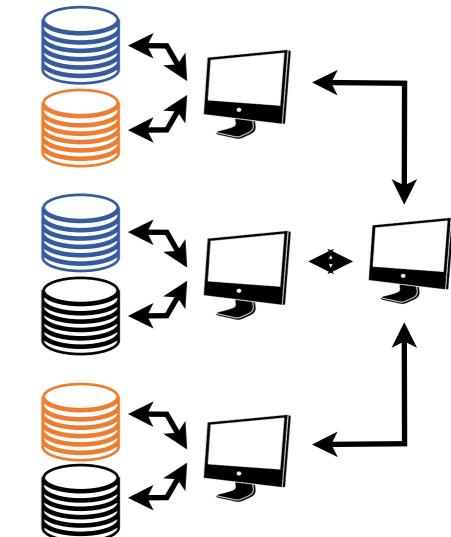
Platform as a Service (PaaS)

Orientado a desarrolladores.

Ambiente de desarrollo gestionado por un tercero.

Infrastructure as a Service (IaaS)

Bloques básicos para construcción de ambientes manejados por un tercero
Capacidad de procesamiento, almacenamiento, conectividad, seguridad, etc.



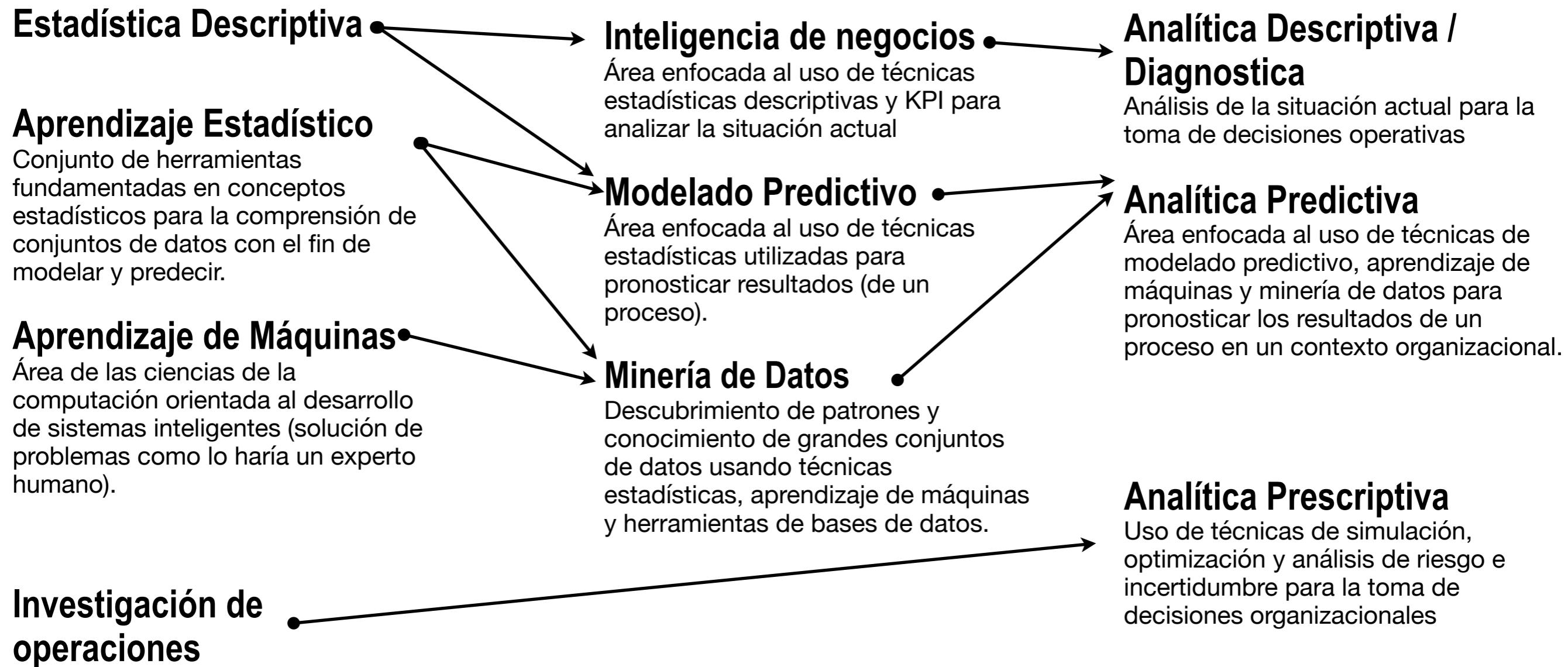
Nube

Internet



Máquina Local (Cliente)

Traditional Analytics (2005)



Traditional Analytics (2005)

- Compresión de la historia.
- Pronóstico del futuro.
- Los datos están listos.
- Sólida fundamentación matemática.

Aprendizaje Estadístico

Conjunto de herramientas fundamentadas en conceptos estadísticos para la comprensión de conjuntos de datos con el fin de modelar y predecir.

Aprendizaje de Máquinas

Área de las ciencias de la computación orientada al desarrollo de sistemas inteligentes (solución de problemas como lo haría un experto humano).

- No se quiere comprender que pasó.
- Se desea mimificar la inteligencia.
- Pronóstico del futuro.
- Los datos están listos.
- Fundamentación matemática, pero sin el rigor de la estadística.

- No se quiere comprender que pasó.
- Pronóstico del futuro.
- Los datos están listos.
- Sólida fundamentación matemática.

Modelado Predictivo

Área enfocada al uso de técnicas estadísticas utilizadas para pronosticar resultados (de un proceso).

Minería de Datos

Descubrimiento de patrones y conocimiento de grandes conjuntos de datos usando técnicas estadísticas, aprendizaje de máquinas y herramientas de bases de datos.

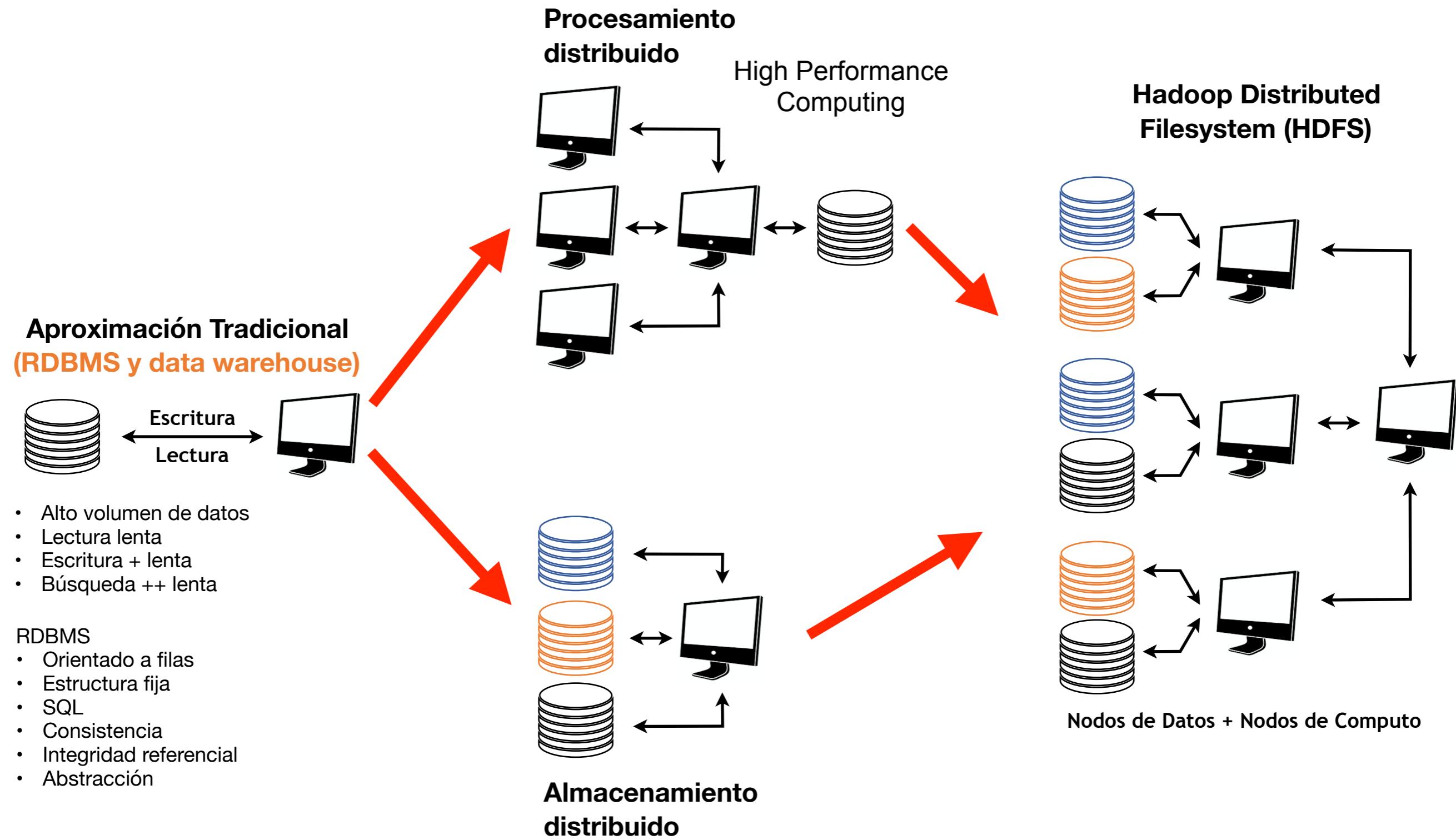
- No se quiere comprender que pasó.
- Pronóstico del futuro.
- Los datos están NO están listos.
- Sólida fundamentación matemática.

Analítica Predictiva

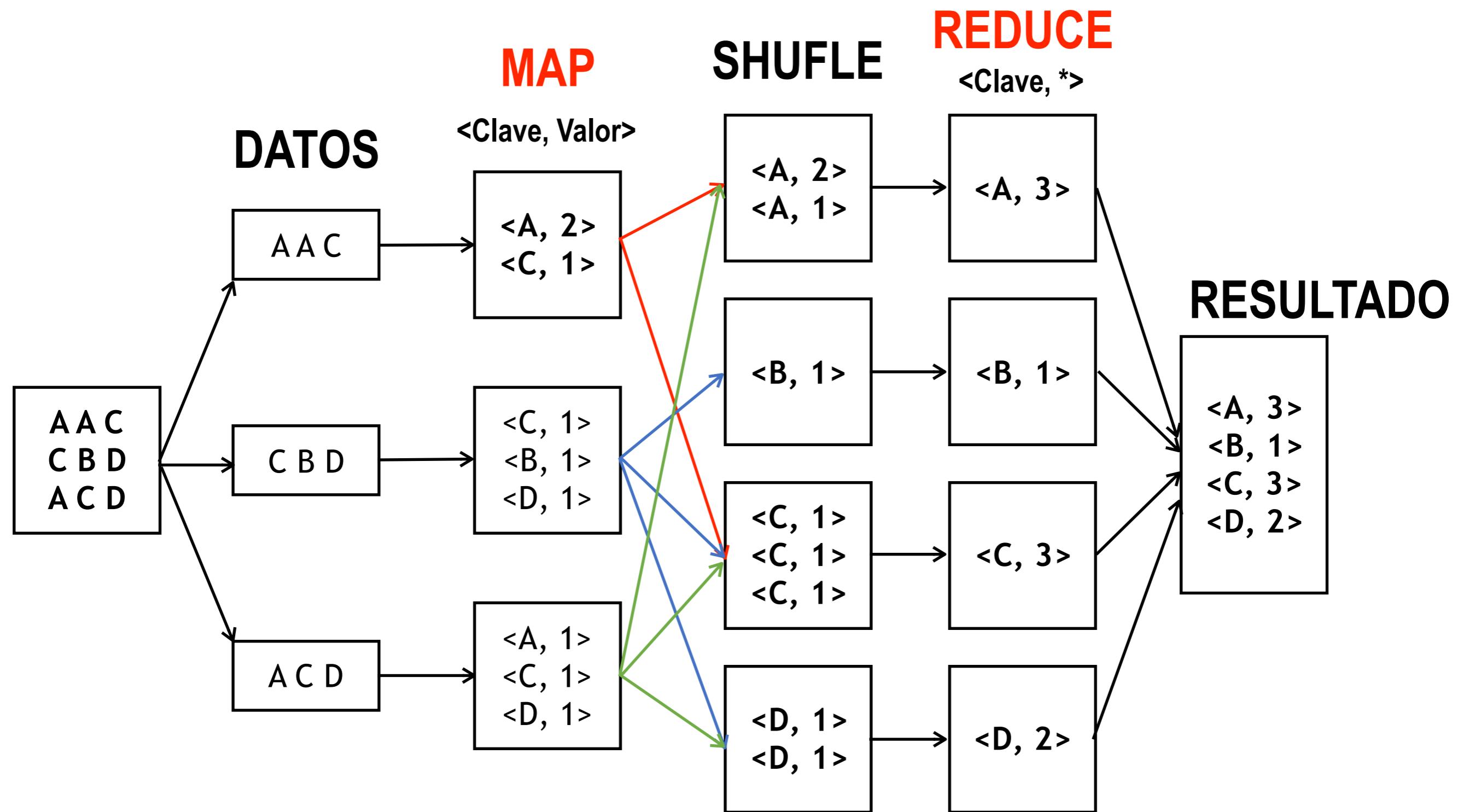
Área enfocada al uso de técnicas de modelado predictivo, aprendizaje de máquinas y minería de datos para pronosticar los resultados de un proceso en un contexto organizacional.

- Pronóstico del futuro.
- Los datos están NO están listos.
- Agrupa todas las anteriores.

Hadoop / MapReduce (2005)



Hadoop / MapReduce (2005)



Pig Latin (2008)

```
CROSS  
EXPLAIN  
FILTER  
FOREACH  
GENERATE  
GROUP  
ILLUSTRATE  
JOIN  
LIMIT  
LOAD  
ORDER  
STREAM  
SPLIT  
STORE  
SET  
QUIT
```

Lenguaje similar al SQL para el análisis de grandes volúmenes de datos en Hadoop representados como flujos de datos.

Ejemplo de Pig

```
records = LOAD 'sample.txt' AS (year:chararray, temperature:int, quality:int);  
filtered_records = FILTER records BY temperature;  
grouped_records = GROUP filtered_records BY year;  
max_temp = FOREACH grouped_records GENERATE group, MAX(filtered_records.temperature);  
DUMP max_temp;
```

NoSQL (2009)

Datos tabulares

KEY	Fecha	Planta	Generación
001	2017-10-01	Jaguas	100.2
002	2017-10-01	Playas	23.1
003	2017-10-01	Guatape	130.1

Document (JSON/XML)

```
[  
  {  
    Fecha:2017-10-01,  
    Planta:Jaguas,  
    Generación: 100.2  
  },{  
    Fecha:2017-10-01,  
    Planta:Playas,  
    Generación:23.1,  
  },{  
    Fecha:2017-10-01,  
    Planta:Guatapé,  
    Generación:130.1  
  }  
]
```

Pares <clave, valor>

Tabla001.Fecha=2017-10-01
Tabla001.Planta=Jaguas
Tabla001.Generación=100.2
Tabla002.Fecha=2017-10-01
Tabla002.Planta=Playas
Tabla002.Generación=23.1
Tabla003.Fecha=2017-10-01
Tabla003.Planta=Guatapé
Tabla003.Generación=130.1

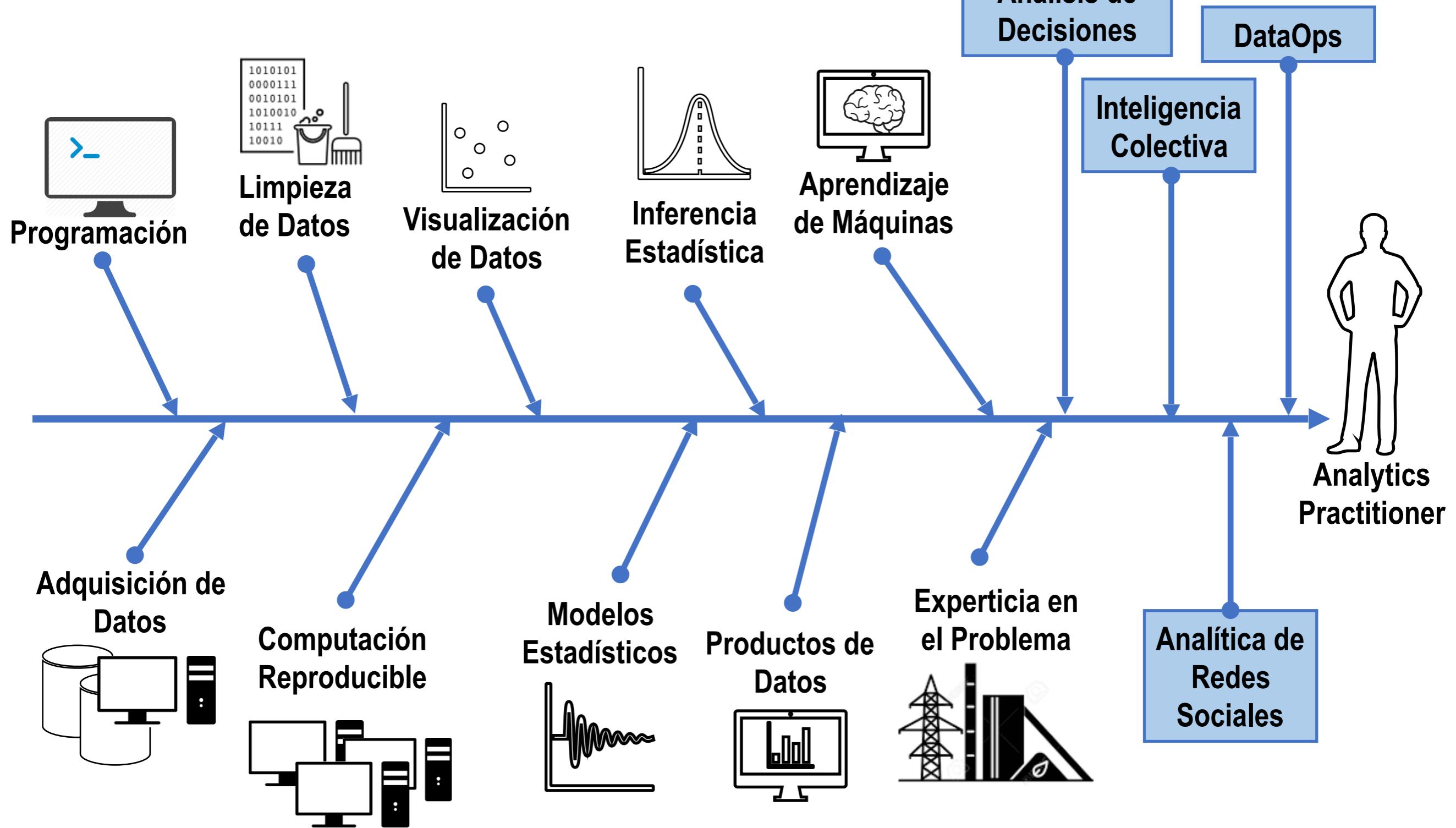
Sistema orientado a filas

001:2017-10-01,Jaguas,100.2
002:2017-10-01,Playas,23.1
003:2017-10-01,Guatape,130.1

Column family database

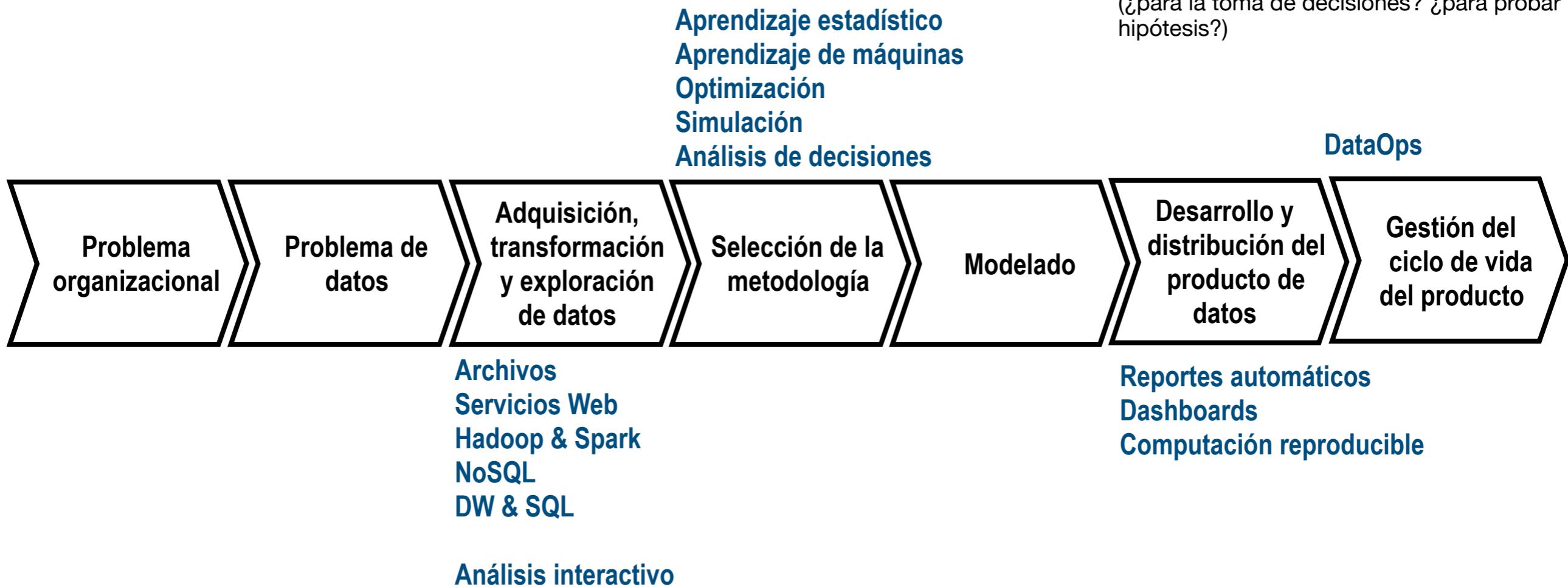
001:{Fecha:2017-10-01, Planta:Jaguas, Generación:100.2}
002:{Fecha:2017-10-01, Planta:Playas, Generación:23.1}
003:{Fecha:2017-10-01, Planta:Guatapé, Generación:130.1}

Open Data Science & Modern Analytics (2009)



Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Proceso científico de transformación de datos en conocimiento para mejorar el proceso de toma de decisiones [Informs].



Infraestructura computacional

{ Un procesador
Muchos procesadores

{ Computación en máquinas locales
Computación en la nube

Data Mining

Proceso de descubrimiento de patrones y tendencias útiles en grandes conjuntos de datos.

Data Science

Área relacionada con los procesos y sistemas para la extracción de conocimiento de datos almacenados electrónicamente (¿para la toma de decisiones? ¿para probar hipótesis?)

Modern Analytics (2009)

FASES / DIMENSIONES

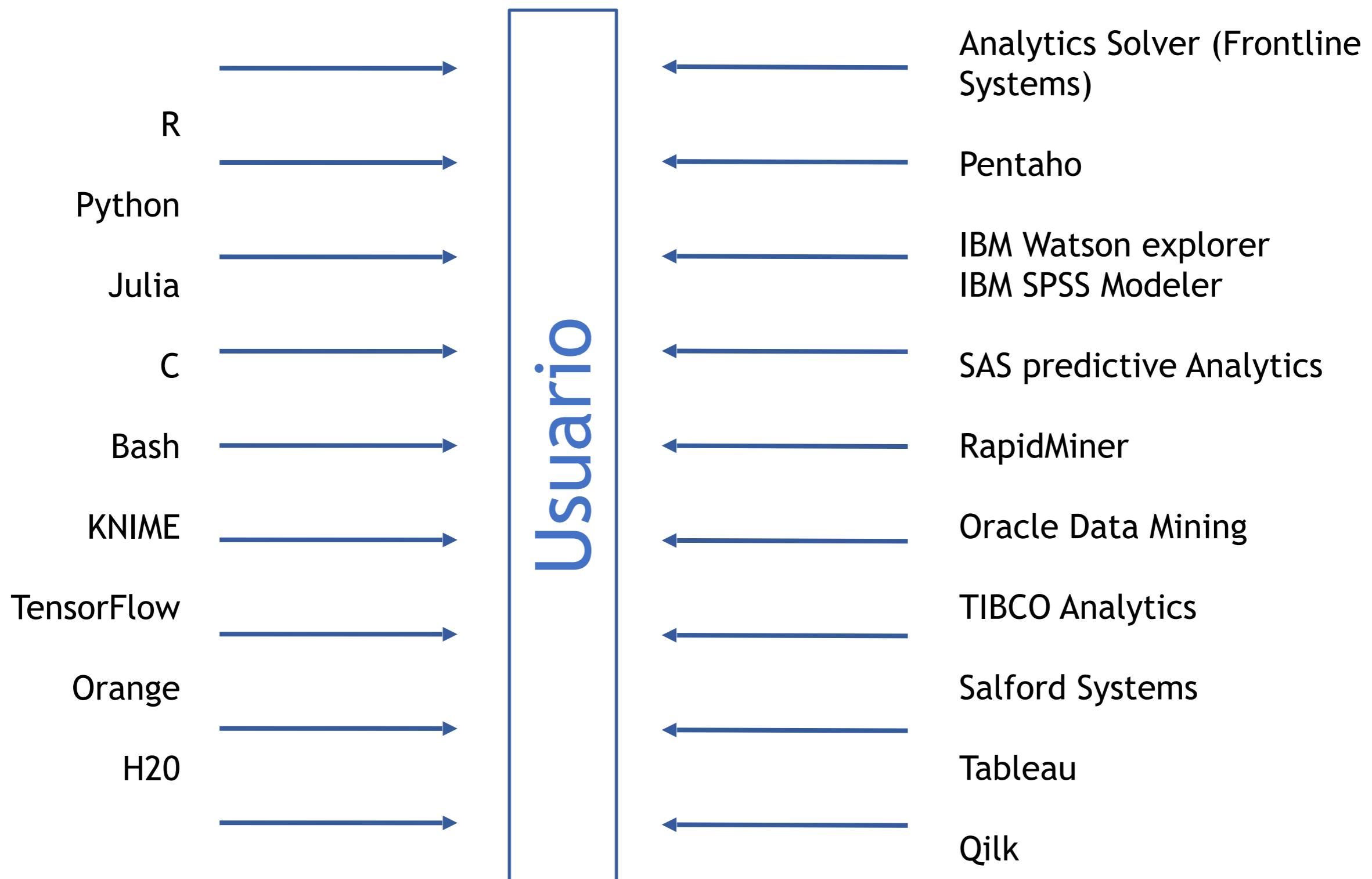
Definición del problema de negocio.	Definición del problema de analítica.	Datos
<p>La habilidad de entender un problema de negocios y determinar cuando el problema es solucionable mediante la analítica.</p> <ul style="list-style-type: none">• Obtener o recibir la definición del problema y los requisitos de usabilidad.• Identificar stakeholders.• Determinar si el problema es solucionable mediante analítica.• Refinar la definición del problema y definir restricciones.• Definir el conjunto inicial de beneficios y costos para el negocio.• Obtener conenso entre los stakeholders sobre la definición del problema.	<p>Habilidad para reformular un problema de negocio en un problema de datos con una solución analítica potencial.</p> <ul style="list-style-type: none">• Reformular el problema en términos de los datos.• Desarrollar un conjunto propuesto de variables explicativas y relaciones con las salidas.• Establecer el conjunto de supuestos relacionados con el problema.• Definir los criterios de éxito.• Realizar el inventario de recursos para la ejecución del proyecto.• Obtener conenso entre los stakeholders.	<p>Habilidad de trabajar efectivamente con datos para identificar relaciones potenciales entre variables que ayudarán a refinar la formulación del problema en términos del negocio y de la analítica.</p> <ul style="list-style-type: none">• Identificar, priorizar los datos necesarios y sus fuentes.• Adquirir los datos.• Armonizar, escalar, limpiar y compartir datos.• Construir, integrar y formatear los datos.• Analizar los datos e identificar relaciones entre los datos.• Verificar la calidad de los datos.• Documentar y reportar hallazgos.• Refinar la formulación del problema en términos del negocio y de la analítica.

Modern Analytics (2009)

FASES / DIMENSIONES

Selección de la metodología.	Desarrollo del modelo	Despliegue del modelo	Gestión del ciclo de vida del modelo
<p>Habilidad para identificar y seleccionar aproximaciones potenciales para resolver el problema de negocio</p> <ul style="list-style-type: none">• Identificar las aproximaciones disponibles para la solución del problema.• Seleccionar las herramientas de software.• Definir los métodos para probar los modelos.• Refinar el análisis de costos y beneficios• Desarrollar un plan inicial del proyecto.• Seleccionar las aproximaciones a utilizar.	<p>Habilidad para identificar y construir modelos efectivos para ayudar a resolver el problema de negocio.</p> <ul style="list-style-type: none">• Identificar las estructuras del o los modelos.• Correr y evaluar modelos.• Calibrar modelos y datos.• Integrar modelos.• Documentar y reportar hallazgos.	<p>Habilidad para realizar el despliegue del modelo que ayuda a solucionar el problema de negocio.</p> <ul style="list-style-type: none">• Evaluación del modelo en términos del negocio.• Publicar reportes con hallazgos.• Desarrollar los requerimientos del modelo, del sistema y de usabilidad para producción.• Despliegue del modelo/ sistema en producción.• Soportar el desarrollo	<p>Habilidad para gestionar el ciclo de vida con el fin de evaluar los beneficios del modelo para el negocio sobre el tiempo.</p> <ul style="list-style-type: none">• Documentar la estructura del modelo.• Evaluar permanentemente la calidad del modelo• Recalibrar y mantener el modelo.• Desarrollar actividades de entrenamiento.• Evaluar periodicamente los beneficios del modelo.

Open Data Science & Modern Analytics (2009)



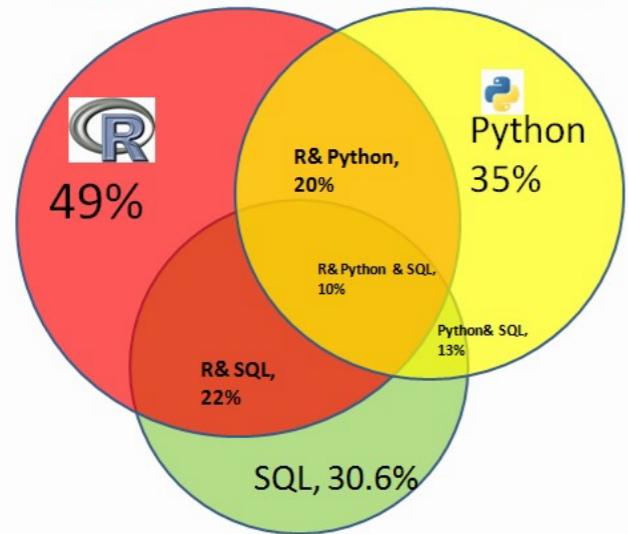
Open Data Science & Modern Analytics (2009)

The Top Ten Programming Languages
(IEEE Spectrum)

2015

Language Rank	Types	Spectrum Ranking	Spectrum Ranking
1. Java	🌐📱💻	100.0	100.0
2. C	📱💻⚙️	99.9	99.3
3. C++	📱💻⚙️	99.4	95.5
4. Python	🌐💻	96.5	93.5
5. C#	🌐📱💻	91.3	92.4
6. R	💻	84.8	84.8
7. PHP	🌐	84.5	84.5
8. JavaScript	🌐📱	83.0	78.9
9. Ruby	🌐💻	76.2	74.3
10. Matlab	💻	72.4	72.8

KDNuggets 2014 Poll: Languages used for Analytics/Data Mining



2016

Language Rank	Types	Spectrum Ranking
1. C	📱💻⚙️	100.0
2. Java	🌐📱💻	98.1
3. Python	🌐💻	98.0
4. C++	📱💻⚙️	95.9
5. R	💻	87.9
6. C#	🌐📱💻	86.7
7. PHP	🌐	82.8
8. JavaScript	🌐📱	82.2
9. Ruby	🌐💻	74.5
10. Go	🌐💻	71.9

2017

Language Rank	Types	Spectrum Ranking
1. Python	🌐💻	100.0
2. C	📱💻⚙️	99.7
3. Java	🌐📱💻	99.5
4. C++	📱💻⚙️	97.1
5. C#	🌐📱💻	87.7
6. R	💻	87.7
7. JavaScript	🌐📱	85.6
8. PHP	🌐	81.2
9. Go	🌐💻	75.1
10. Swift	📱💻	73.7

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Explotación de HW

moderno

- Servidores
- Clusters
- GPUs & Workstations

Storyboards

- Notebooks
- Exploración interactiva
- Programación visual
- Data IDE

Analytics

- Preparación de datos
- Estadística
- ML & Ensambles
- Deep learning
- Simulación y optimización
- Datos geoespaciales
- Texto y NLP
- Gráficos y redes
- Minería de audio, video e imágenes

SciPy
PyMC
StatsModels
Theano
Scikit-learn
NLTK
NetworkX
Theano
pycaffe
Pylearn2
R caret
R glmnet
R randomForest

SimPy
PyJMI
PyFMI
PyMC
Pyomo
CVXOPT
CVXPY
tao4py
pyopt
Pylpopt
PyGMO

Fuentes de datos

modernas

- Big Data
- Spark
- NoSQL
- DW & SQL
- Archivos y servicios

Pandas

Blaze

GeoPandas

R plyr

R dplyr,

R tidyR

R reshape2

R sparklyr

R readr

R readXL

R lubridate

R stringr

R feather

R Tibble

R ggpairs

Visualización

- Gráficos
- Visualización interactiva
- Big data
- Mapas & GIS
- 3D
- Streaming

Bokeh

Plot.ly

Seaborn

Geopandas

ggplot2

Aplicaciones

modernas

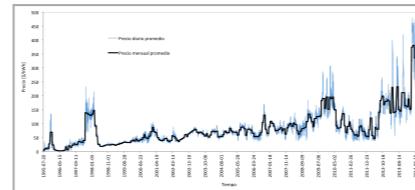
- Notebooks
- Dashboards
- Aplicaciones visuales
- Servicios de datos



Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Estadística y
aprendizaje de
máquinas

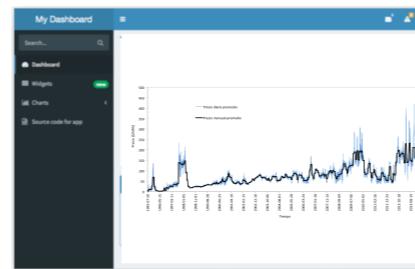
Los datos
están listos



Modelado de
datos

Inteligencia
de Negocios

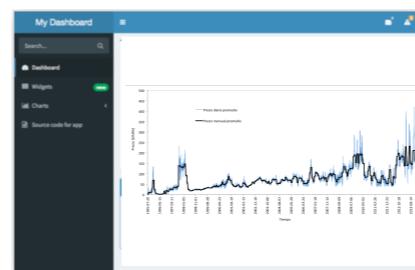
DW / OLAP



Generación,
agregación, análisis
y visualización de
datos del negocio

Minería de
Datos

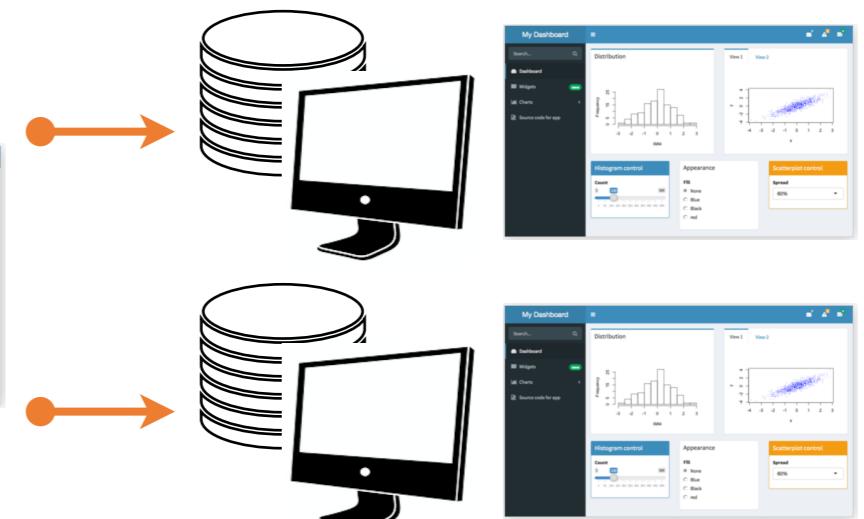
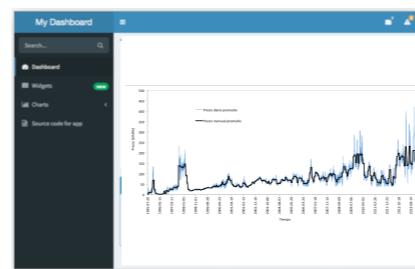
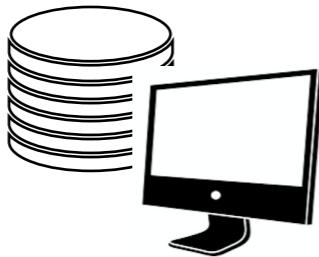
DW / OLAP



Descubrimiento de
patrones y tendencias
clave

Analytics

DW / OLAP
Hadoop & Spark
NoSQL ...



Producto de Datos

Aplicación que combina datos con algoritmos para inferencia, predicción u optimización para generar más datos e información valiosa.

- Aprendizaje a partir de los datos.
- Auto-adaptación
- Ampliamente aplicable.

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Jupyter Notebook

Storyboards

- Notebooks
- Exploración interactiva
- Programación visual
- Data IDE

Aplicaciones modernas

- Notebooks
- Dashboards
- Aplicaciones visuales
- Servicios de datos

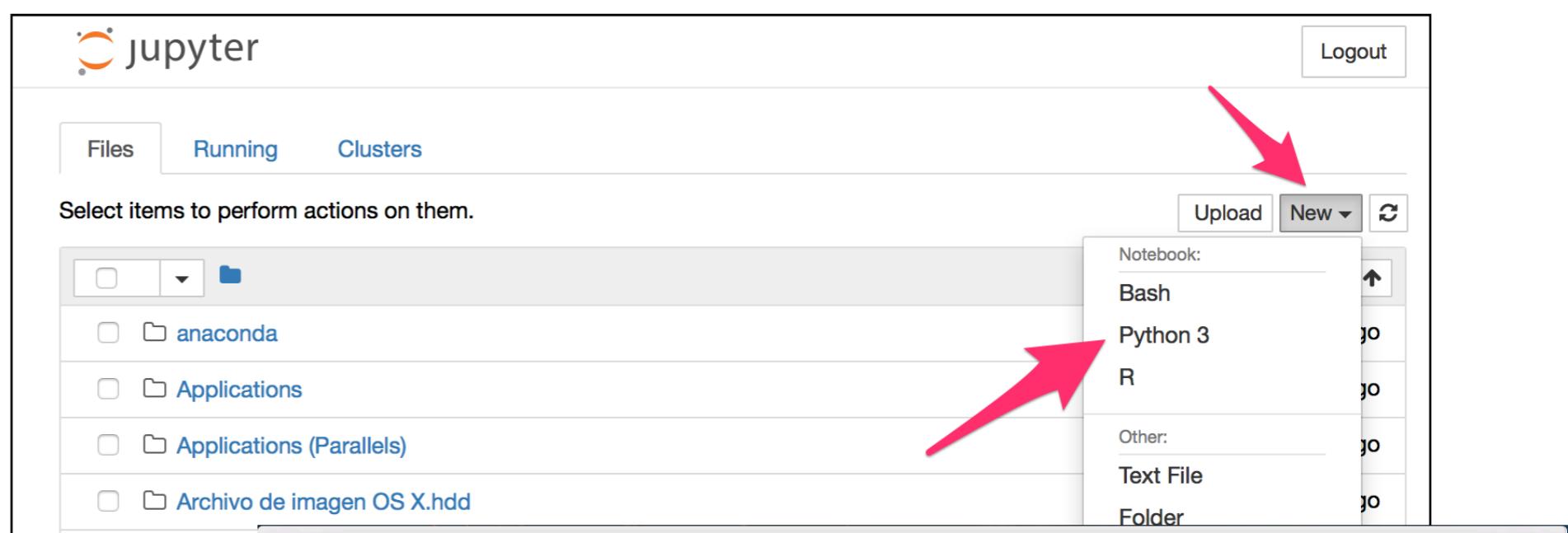
Jupyter QtConsole

```
Jupyter QtConsole 4.3.0
Python 3.6.1 |Anaconda 4.4.0 (x86_64)| (default, May 11 2017, 13:04:09)
Type "copyright", "credits" or "license" for more information.

IPython 5.3.0 -- An enhanced Interactive Python.
?      -> Introduction and overview of IPython's features.
%quickref -> Quick reference.
help    -> Python's own help system.
object? -> Details about 'object', use 'object??' for extra details.

In [1]: print(
Docstring:
print(value, ..., sep=' ', end='\n', file=sys.stdout, flush=False)

Prints the values to a stream, or to sys.stdout by default.
Optional keyword arguments:
file: a file-like object (stream); defaults to the current sys.stdout.
sep: string inserted between values, default a space.
end: string appended after the last value, default a newline.
flush: whether to forcibly flush the stream.
Type: builtin_function_or_method
```



```
import scipy
import sys

# make nice plots
import plt_fmt

Populating the interactive namespace from numpy and matplotlib

"m" key denotes a markdown cell

]: kk = rand(5,2)
(r1,r2) = kk[1][:]
print (kk[1][:])
print (r1)
print (r2)
[ 0.20757795  0.01992547]
0.207577947999
0.019925471486

]: def vfield(n,time,param):
    """
    param is an Nx2 matrix specifying the parameters for
    the dynamical system
    """

    (r1, r2) = param[0,:]
    (M1, M2) = param[1,:]

]: [

A plot window is visible at the bottom of the screen, showing a blue line graph on a white background.


```

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

KNIME

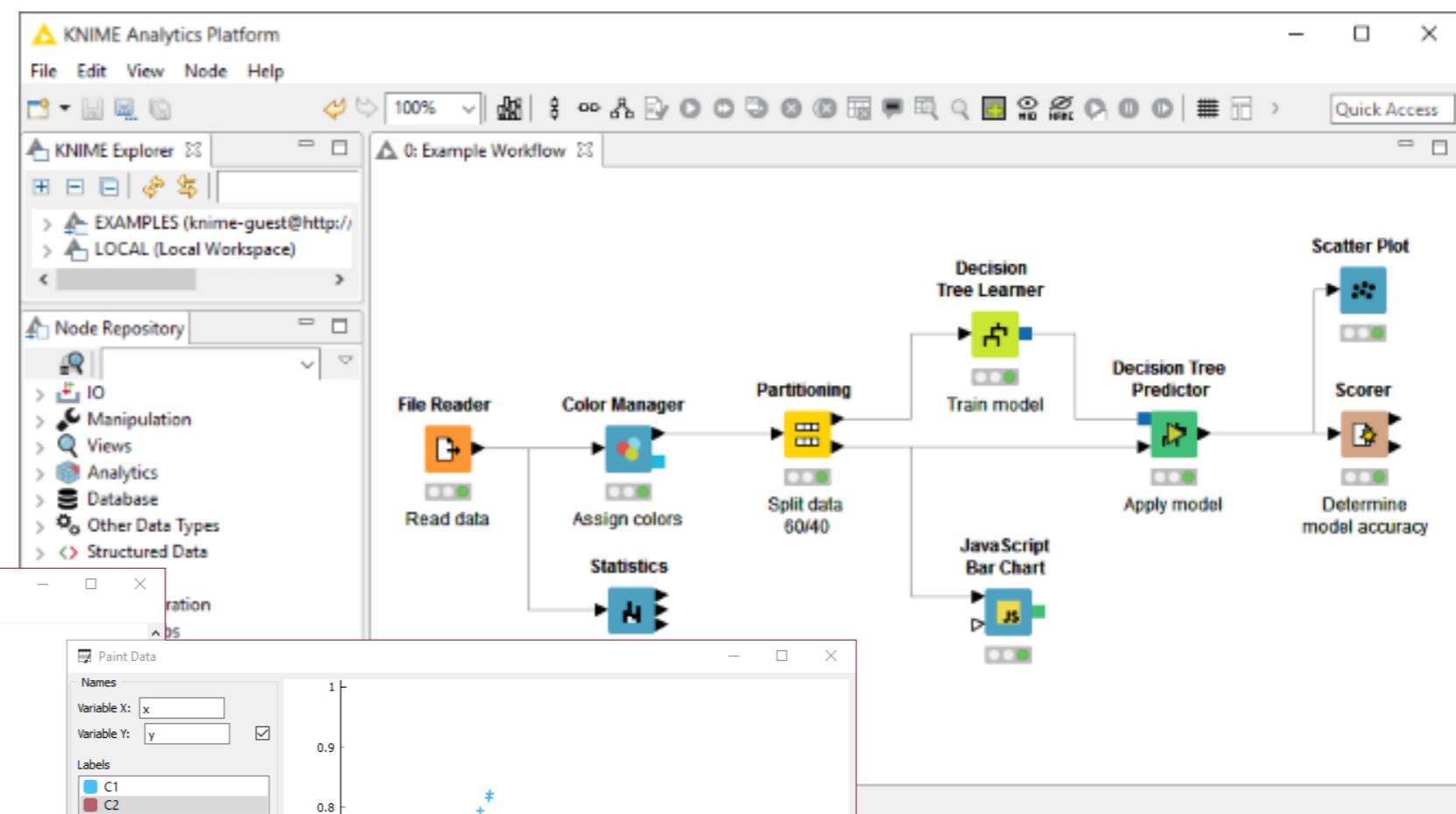
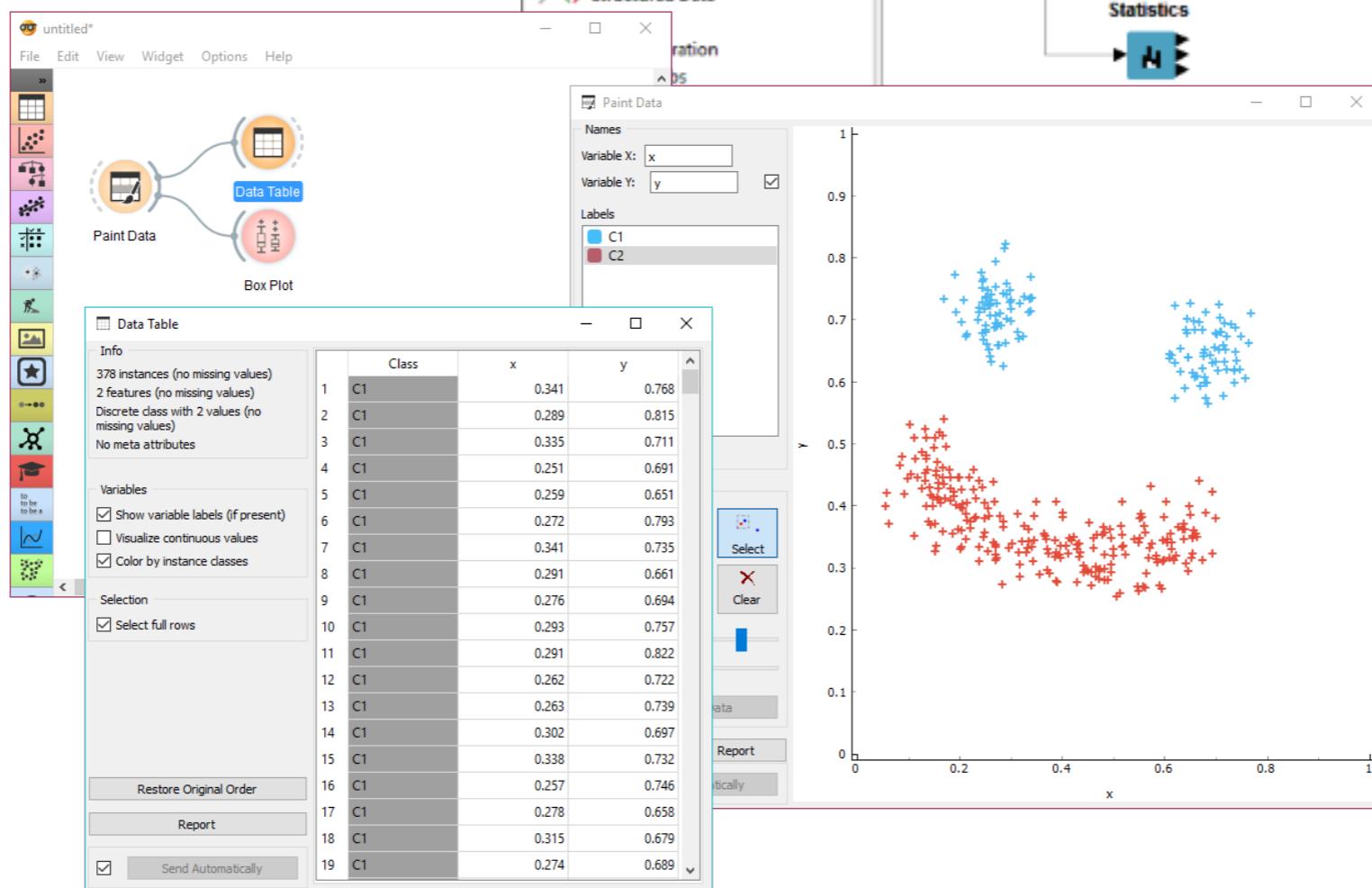
Storyboards

- Notebooks
- Exploración interactiva
- Programación visual
- Data IDE

Aplicaciones modernas

- Notebooks
- Dashboards embebibles
- Aplicaciones visuales
- Servicios de datos

Orange



Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Aplicaciones modernas

- Notebooks
- Dashboards
- Aplicaciones visuales
- Servicios de datos

R Dashboards

R Markdown

The screenshot shows the RStudio interface. On the left, the code editor displays R Markdown code for generating a plot of flight residuals. The code includes imports for `nycflights13`, `lubridate`, and `dplyr`, and uses `ggplot2` to create a line plot of daily flight counts over time. Two line plots are shown side-by-side, illustrating the seasonal pattern of flights.

```
53
54 ## Residuals
55
56 To motivate the use of models we're going to start with an
57 interesting pattern from the NYC flights dataset -- the
58 number of flights per day.
59
60
61
62
63
64
65
66
67
68
69
70
71
72
73
74
75
76
77
78
79
80
```

```
library(nycflights13)
library(lubridate)
library(dplyr)

daily <- flights %>%
  mutate(date = make_datetime(year, month, day)) %>%
  group_by(date) %>%
  summarise(n = n())

ggplot(daily, aes(date, n)) +
  geom_line()
```

A screenshot of a dashboard titled "My Dashboard". It features a search bar, a sidebar with "Dashboard" and "Widgets" options, and two main panels. The left panel contains a histogram titled "Distribution" with the x-axis labeled "data" ranging from -3 to 3 and the y-axis ranging from 0 to 20. The right panel contains a scatter plot titled "View 1" with the x-axis labeled "X" ranging from -4 to 3 and the y-axis ranging from -1 to 1, showing a positive linear trend.

A screenshot of a dashboard titled "Twin Cities Buses". It features a map of Minneapolis-St. Paul showing bus routes. A legend indicates route colors: Northbound (pink), Southbound (dark blue), Eastbound (green), and Westbound (red). A table below the map lists the number of vehicles for each route direction:

Color	Direction	Number of vehicles
Pink	Northbound	0
Dark Blue	Southbound	0
Green	Eastbound	5
Red	Westbound	4
	Total	9

Other dashboard elements include a "Route" dropdown set to 2, a "Show" checkbox group for route types, and a note about route multiplicity. Refresh interval and source data update frequency are also displayed.

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Aplicaciones modernas

- Notebooks
- Dashboards
- Aplicaciones visuales
- Servicios de datos

R Shiny

Movie explorer

Filter

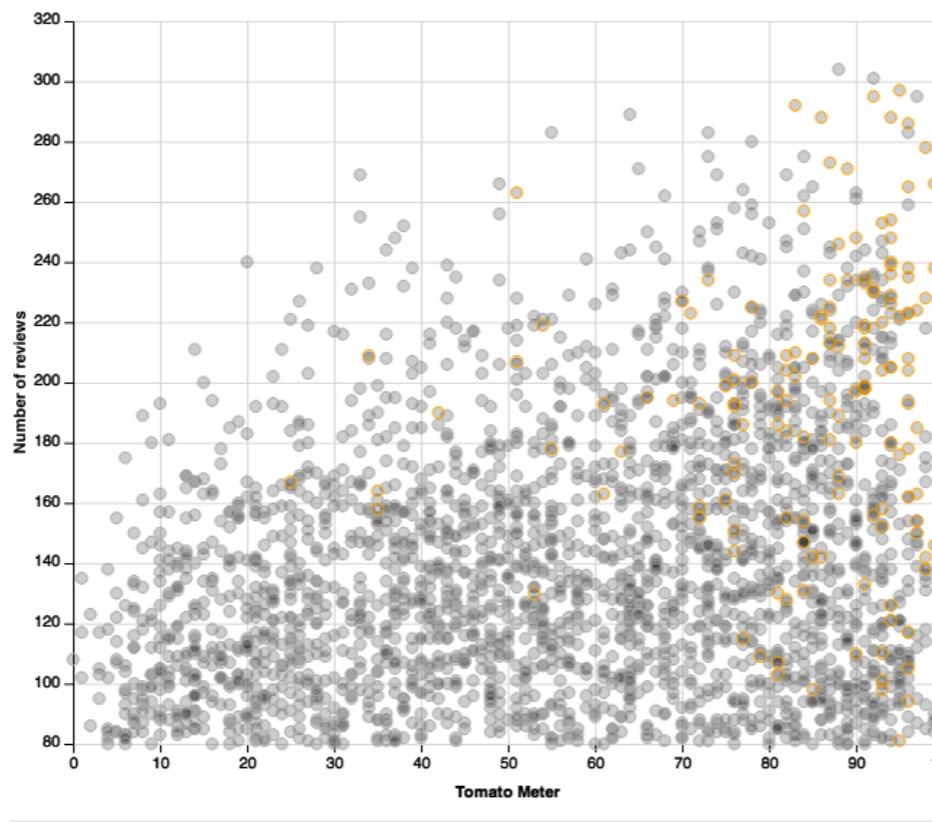
Minimum number of reviews on Rotten Tomatoes
10 80 300

Year released
1,940 1,970 2,014

Minimum number of Oscar wins (all categories)
0 4

Dollars at Box Office (millions)
0 800

Genre (a movie can have multiple genres)
All



Pilot Police Demand Planning Tool | Introduction | Crime Analysis | Impact on Resources

Police Supply & Demand Tool

This is a Pilot version of the Police Supply & Demand simulation tool.

Please note: the data contained in this demo version is either artificial data or data already publicly available (e.g. through <http://data.police.uk/>)

Methodology & Instructions

- Analyse current crime patterns, detection & trends (including formal requests for specialist services):
 - Seasonality
 - Events
 - What is needed for the current simulation run, adjust demand (forecast) to evaluate the impact of specific crime trends
- Evaluate impact on resources
 - Historical analysis
 - Forecast-based
 - Adjusted forecast
- Adjust Supply parameters to fit Demand
 - Iterate
 - Analyse Outcomes
 - Identify potential shortages / surpluses
 - Identify areas of analysis

Pilot Developed by Enzo Martaglio - enzo at smartlightsfromdata.com
for soprasteria - www.soprasteria.com

OMIM® Explorer: Rapid integration of phenotype with genotype to aid in differential diagnosis of genetic disease, molecular variant prioritization, and novel gene-phenotype association discovery.

1. Describe case 2. Input phenotypes 3. Generate differential 4. Input variant genes 5. Explore differential 6. Improve differential 7. Discover associations

Baylor College of Medicine

2 phenotypes and 0 genes selected.

Select a disease class to highlight its constituent diseases below:

HON (Human Disease Network) Disease Class to Highlight: Bone

OMM Phenotypic Series

Query Similarity to Classes HON Class Compositions OMM Phenotypic Series Compositions

Approximate disease map

Estimated Campaign Values

Philadelphia School Community Resource Mapper

KITAMBA DATA SOCIETY™

What types of schools would you like to see on the map?
High School
Middle School
Elementary School
Elementary and Middle School

Which school would you like to zoom in on?

Median Household Income

51% PIC3 + C2

IGGC PANCREATIC CANCER (DUCTAL ADENOCARCINOMA) - GENOME VIEWER

Cohort Tap CleVar Gene Summary

Gene	Chr Start	Prox To	Consequence	Count
SMNCA1	19 12349847	C	T missense_variant	38
TP53	17 7676497	G	A stop_gained	38
KRAS	12 2359504	C	T missense_variant	32
TP53	17 7676497	G	A missense_variant	38
SMNCA1	19 12349847	C	T missense_variant	38
TP53	17 7676497	G	A missense_variant	38
KRAS	12 2359504	C	G missense_variant	4
SMNCA1	19 12349847	C	T downstream_gene_variant	4
TP53	17 7676497	G	A downstream_gene_variant	4
KRAS	12 2359504	C	G downstream_gene_variant	4
TP53	17 7676497	G	A downstream_gene_variant	4

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Visualización

- Gráficos
- Visualización interactiva
- Big data
- Mapas & GIS
- 3D
- Streaming

BeakerX

BeakerX: Beaker extensions for Jupyter

[build passing](#) [chat on gitter](#) [JitPack 0.1.1](#) [npm package 0.0.6](#) [pypi package 0.2.4.dev0](#)

BeakerX is a collection of JVM kernels with widgets, plotting, tables, autotranslation, and other extensions to the Jupyter Notebook and changes with

The document

BeakerX is th
are hiring.

Groovy with Interactive Plotting and Tables:

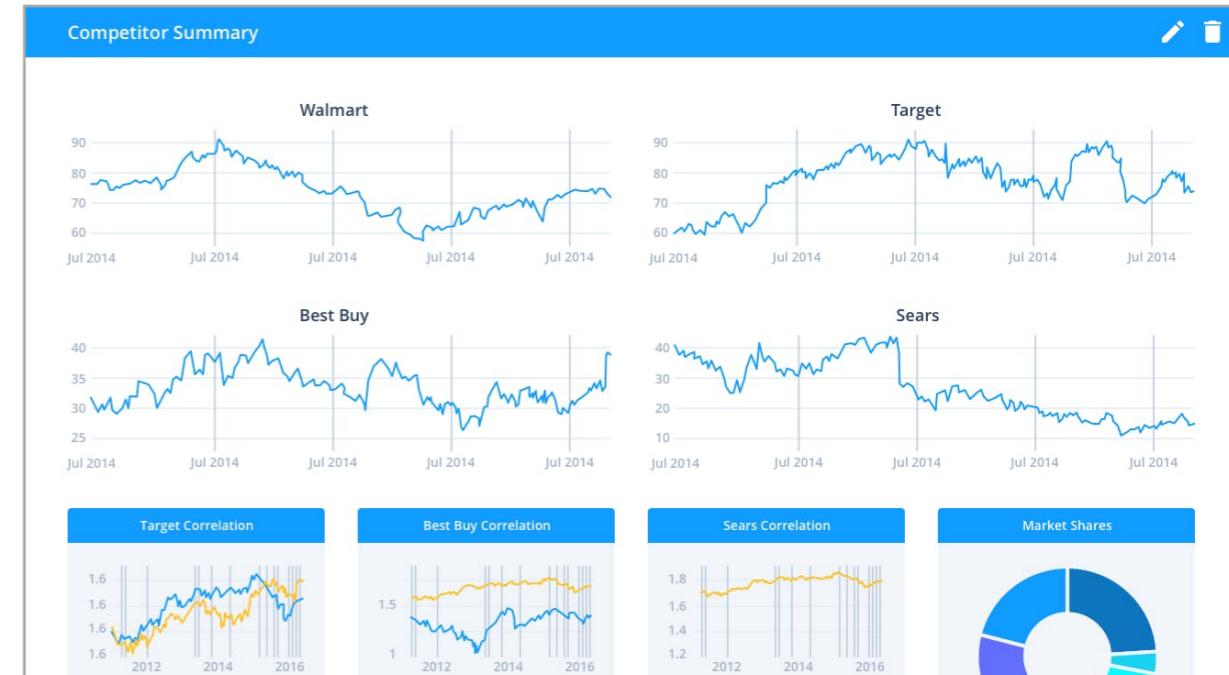
```
// Then use a CombinedPlot to get stacked plots with linked X axis.  
def c = new CombinedPlot(title: "US Treasuries", initWidth: 1000)  
  
// add both plots to the combined plot, and including their relative heights.  
c.add(p1, 3)  
c.add(p2, 1)
```



Bokeh



plot.ly



Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Analytics

- Preparación de datos
- Estadística
- ML & Ensambles
- Deep learning
- Simulación y optimización
- Datos geoespaciales
- Texto y NLP
- Gráficos y redes
- Minería de audio, video e imágenes

Theano

TensorFlow™

Install Develop API r1.4

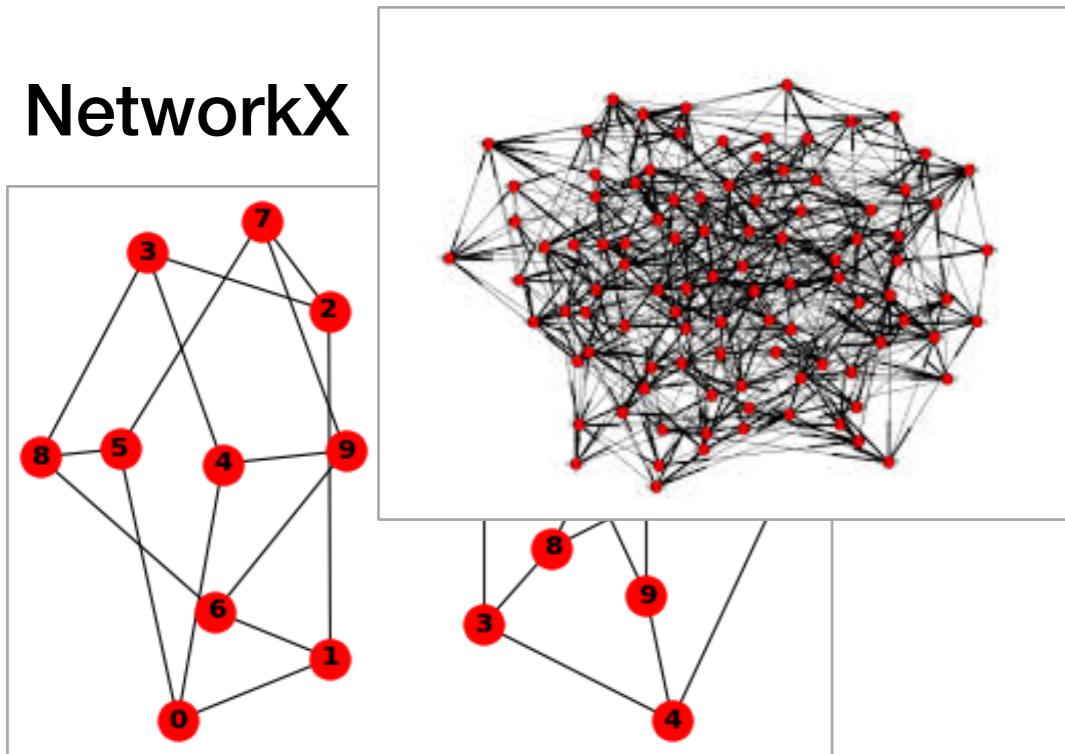
An open-source software library for Machine Intelligence

GET STARTED

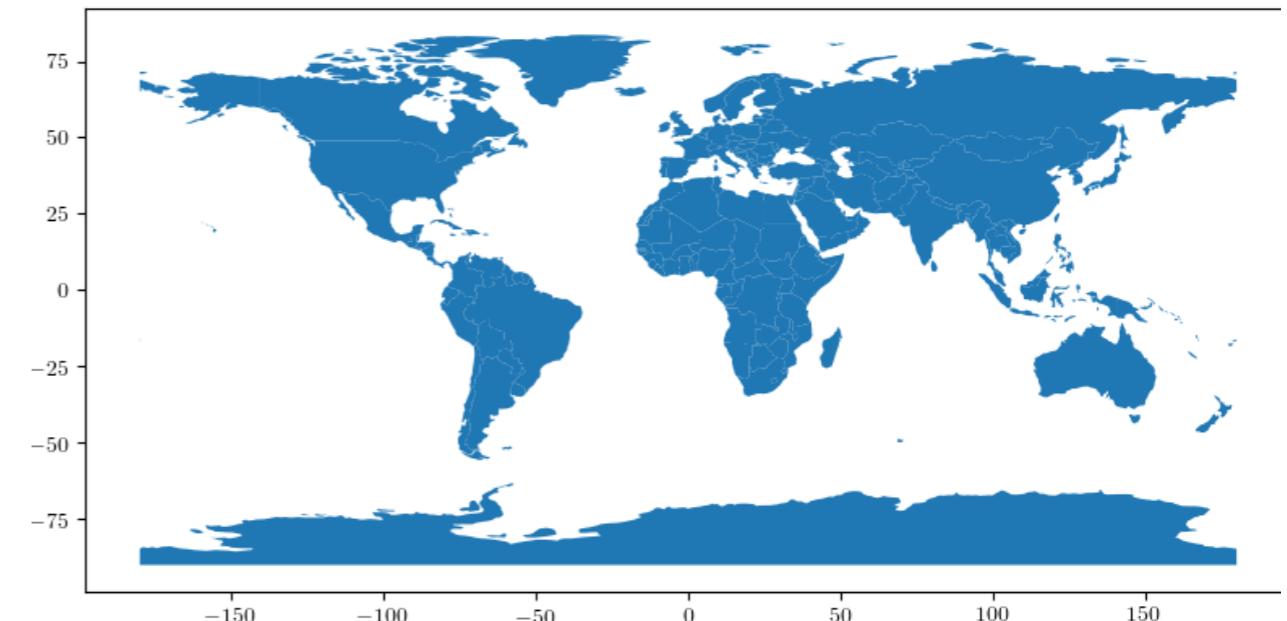
0.9 release ▾

ch docs

NetworkX



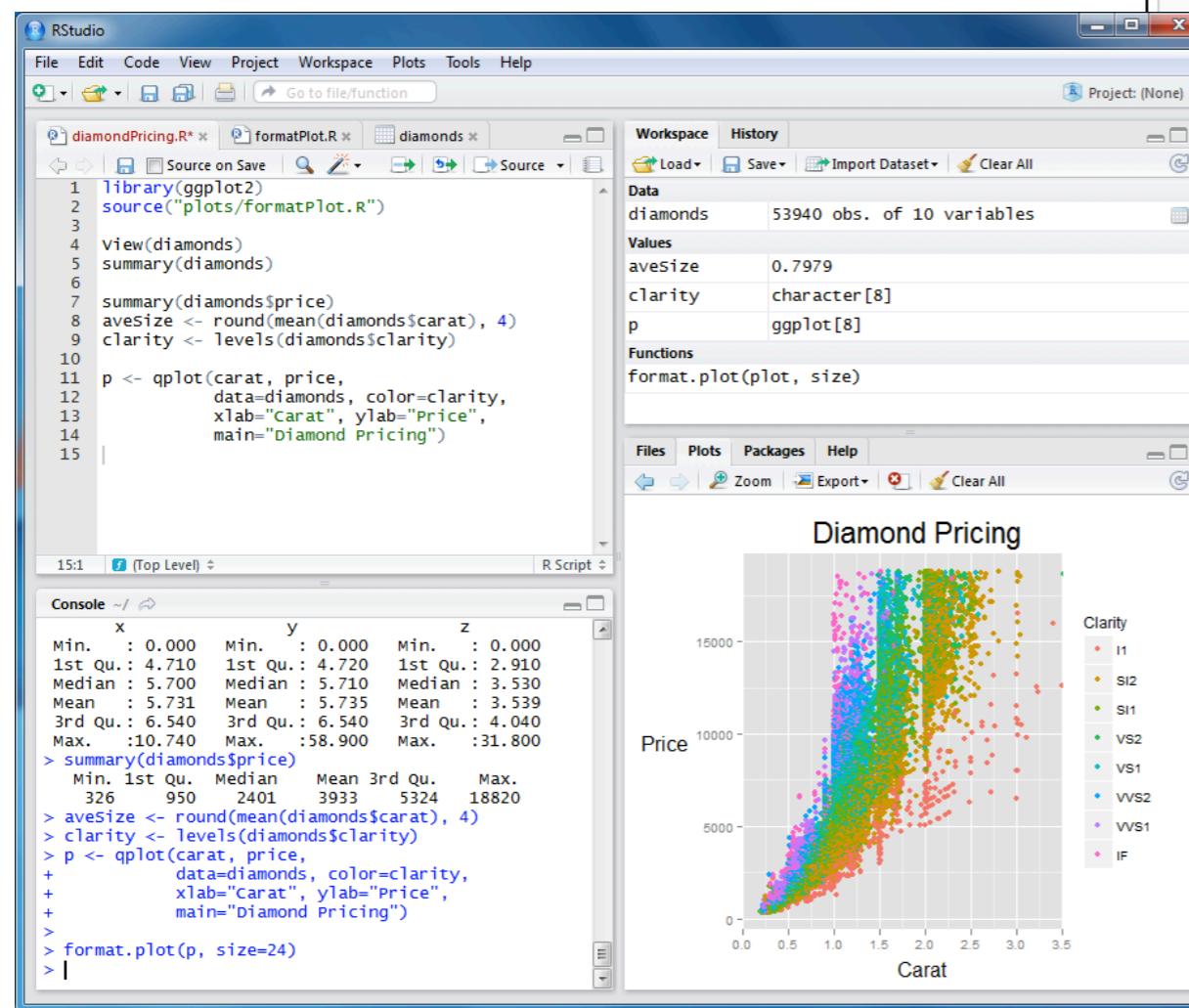
GeoPandas



Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Analytics

- Preparación de datos
- Estadística
- ML & Ensambles
- Deep learning
- Simulación y optimización
- Datos geoespaciales
- Texto y NLP
- Gráficos y redes
- Minería de audio, video e imágenes



```
In [1]: import numpy as np
In [2]: import statsmodels.api as sm
In [3]: import statsmodels.formula.api as smf
# Load data
In [4]: dat = sm.datasets.get_rdataset("Guerry", "HistData").data

# Fit regression model (using the natural log of one of the regressors)
In [5]: results = smf.ols('Lottery ~ Literacy + np.log(Pop1831)', data=dat).fit()

# Inspect the results
In [6]: print(results.summary())
OLS Regression Results
=====
Dep. Variable: Lottery   R-squared:      0.348
Model: OLS        Adj. R-squared:   0.333
Method: Least Squares   F-statistic:  22.20
Date: Tue, 28 Feb 2017   Prob (F-statistic): 1.90e-08
Time: 21:38:05            Log-Likelihood: -379.82
N Observations: 86          AIC:             765.6
Residuals: 83            BIC:             773.0
Model: 2
Variance Type: nonrobust
```

RStudio

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Fuentes de datos

modernas

- Big Data
- Spark
- NoSQL
- DW & SQL
- Archivos y servicios Web

Blaze / Odo

Sponsored by:
CONTINUUM[®]
ANALYTICS

HOME OVERVIEW PROJECTS TALKS BLOG

The Blaze Ecosystem

The Blaze ecosystem is a set of libraries that help users store, describe, query and process data. It is composed of the following core projects:

- [Blaze](#): An interface to query data on different storage systems
- [Dask](#): Parallel computing through task scheduling and blocked algorithms
- [Datashape](#): A data description language

Combining separate, gzipped csv files.

```
>>> from blaze import odo
>>> from pandas import DataFrame
>>> odo(example('accounts_*csv.gz'), DataFrame)
   id      name  amount
0   1      Alice     100
1   2        Bob     200
2   3    Charlie     300
3   4        Dan     400
4   5     Edith     500
```

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Fuentes de datos

modernas

- Big Data
- Spark
- NoSQL
- DW & SQL
- Archivos y servicios Web

SQLite

```
1 import sqlite3
2 conn = sqlite3.connect('example.db')
3
4 c = conn.cursor()
5 c.execute('')
6     CREATE TABLE person
7     (id INTEGER PRIMARY KEY ASC, name varchar(250) NOT NULL)
8     ''')
9 c.execute('')
10    CREATE TABLE address
11    (id INTEGER PRIMARY KEY ASC, street_name varchar(250), street_number varchar(
12    250),
13    post_code varchar(250) NOT NULL, person_id INTEGER NOT NULL,
14    FOREIGN KEY(person_id) REFERENCES person(id))
15    ''')
16 c.execute('')
17     INSERT INTO person VALUES(1, 'pythoncentral')
18     ''')
19 c.execute('')
20     INSERT INTO address VALUES(1, 'python road', '1', '00000', 1)
21     ''')
22 conn.commit()
```

```
1 import sqlite3
2 conn = sqlite3.connect('example.db')
3
4 c = conn.cursor()
5 c.execute('SELECT * FROM person')
6 print c.fetchall()
7 c.execute('SELECT * FROM address')
8 print c.fetchall()
9 conn.close()
```

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Explotación de HW moderno

- Servidores
- Clusters
- GPUs & Workstations

Numba – <https://numba.pydata.org>

ipyparallel – <https://github.com/ipython/ipyparallel>

mpi4py – <http://pythonhosted.org/mpi4py/>

Theano – <http://deeplearning.net/software/theano/>

pyCUDA – <https://mathematician.de/software/pycuda/>

```
from numba import jit
from numpy import arange

# jit decorator tells Numba to compile this function.
# The argument types will be inferred by Numba when function is called.
@jit
def sum2d(arr):
    M, N = arr.shape
    result = 0.0
    for i in range(M):
        for j in range(N):
            result += arr[i,j]
    return result

a = arange(9).reshape(3,3)
print(sum2d(a))
```

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

```
echo "ESTACION;FECHA;ANO;MES;DIA;HORA;HHMMSS;DIRECCION;VELOCIDAD" > datos
tail +2 AQUITANIA.csv >> datos

## Elimina lineas vacias
sed -e '/^$/d' datos > out.1

## borra lineas en blanco
sed -e '/;;;;;/d' out.1 > datos

## llena las horas vacias
sed -e 's/;;;;;00:00:00;/g' datos > out.1

## etcetera ...

## promedio para cada hora
csvsql --query "select ESTACION, FECHA, ANO, MES,
  DIA, HORA, DIRECCION, avg(VELOCIDAD) as VELOCIDAD from 'out'
  group by ESTACION, FECHA, HORA" out.5 > out.6
```

ESTACION;FECHA;HORA;DIRECCION;VELOCIDAD
AQUITANIA;2005-04-16;11:10:00;135;6,3
AQUITANIA;2005-04-16;11:20:00;135;5,1
AQUITANIA;2005-04-16;11:30:00;135;6,3
AQUITANIA;2005-04-16;11:40:00;113;6,1
AQUITANIA;2005-04-16;11:50:00;135;4,1
AQUITANIA;2005-04-16;12:00:00;135;5,5
AQUITANIA;2005-04-16;12:10:00;135;5,4
AQUITANIA;2005-04-16;12:20:00;135;5,5
AQUITANIA;2005-04-16;12:30:00;90;4,6
AQUITANIA;2005-04-16;12:40:00;90;6,7

ESTACION,FECHA,ANO,MES,DIA,HORA,DIRECCION,VELOCIDAD
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,11,135,5.58
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,12,90,5.45
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,13,135,4.8666666666666667
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,14,135,3.6666666666666665
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,15,135,3.4666666666666667
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,16,135,3.6999999999999993
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,17,135,4.8333333333333333
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,18,135,4.7666666666666667
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,19,135,4.3500000000000005
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,20,135,2.6833333333333333
AQUITANIA,2005-04-16,2005,4,16,21,135,3.1999999999999997

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Analytics

- Preparación de datos
- Estadística
- ML & Ensambls
- Deep learning
- Simulación y optimización
- Datos geoespaciales
- Texto y NLP
- Gráficos y redes
- Minería de audio, video e imágenes

 PYOMO
HOME / ABOUT / DOWNLOAD / DOCUMENTATION / BLOG

Documentation

Online Documentation

Pyomo Online Documentation ([html](#), [pdf](#), [epub](#))
PySP Online Documentation ([pdf](#))
Pyomo Wikipedia Page ([html](#))

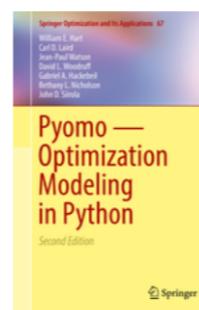
Examples

Pyomo Gallery ([browse](#))
Online examples from the Pyomo software repository: ([browse](#)) ([zipfile](#))

Citation

If you use Pyomo for your work, please cite the Pyomo book ([bibtex](#)) and the Pyomo paper ([bibtex](#)).
If you use PySP for your work, please cite the PySP paper ([bibtex](#)).

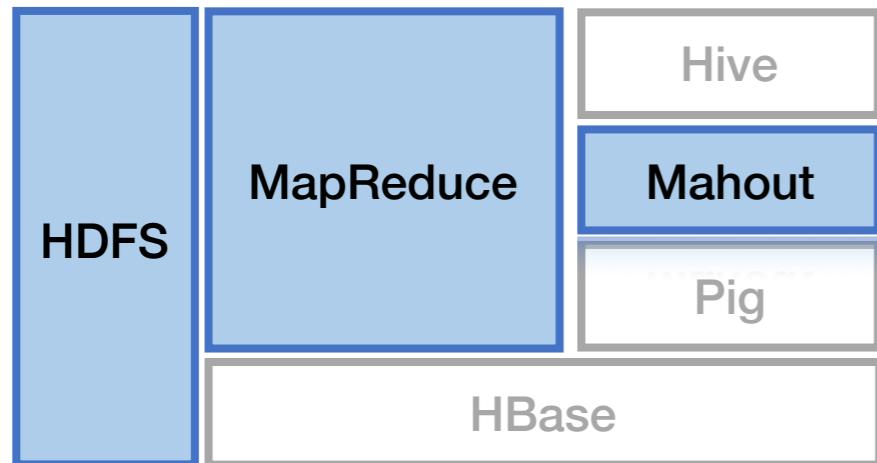
The Pyomo Book



Hart, William E., Carl D. Laird, Jean-Paul Watson, David L. Woodruff, Gabriel A. Hackebeil, Bethany L. Nicholson, and John D. Siirola. *Pyomo – Optimization Modeling in Python*. Second Edition. Vol. 67. Springer, 2017.

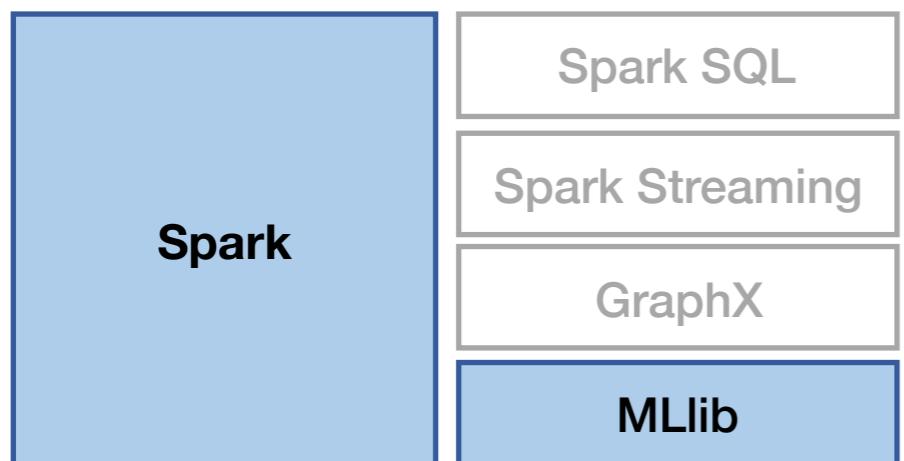
The Second Edition of the book describes capabilities in the Pyomo 5.x series. The First Edition (2012) describes the capabilities from the Coopr 3.1 release. Some changes beginning in the Pyomo 4.0 release are not backwards compatible with the First Edition.

Big Data Analytics (2011)



Apache Mahout

Implementación en Map/Reduce (Java y otros) de los algoritmos de aprendizaje estadístico y aprendizaje de máquinas



Spark's MLlib

Implementación en Spark de los algoritmos de aprendizaje estadístico y aprendizaje de máquinas

{
Java
Scala
Python
R

Estadística básica

Clasificación y regresión

Filtrado colaborativo

Agrupamiento

Reducción de dimensiones

Extracción de características

Minería de patrones frecuentes

Métricas de evaluación

Exportación de modelos

Optimización



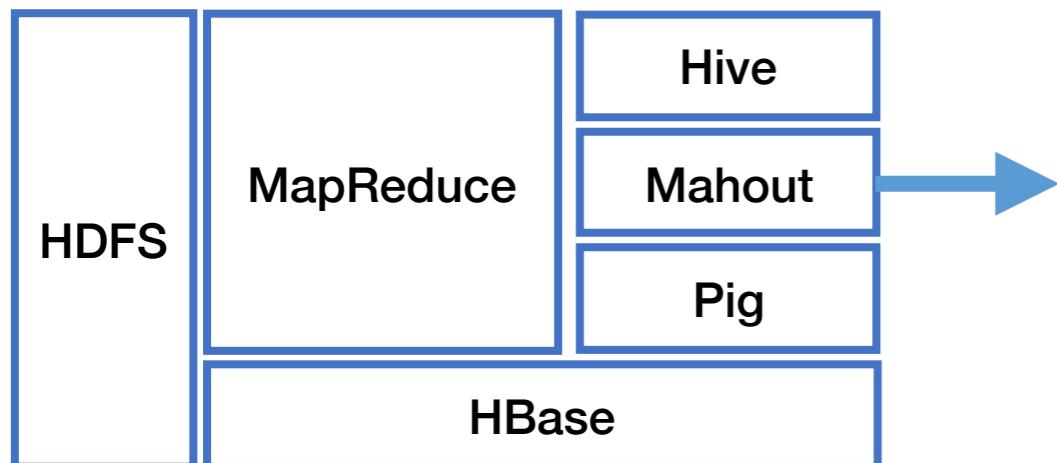
{
Computación de alto desempeño
Deep Learning

Apache Hive (2013)

Ejemplo de Hive

```
CREATE TABLE records (year STRING, temperature INT, quality INT)
ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY '\t';
LOAD DATA LOCAL INPATH 'sample.txt' OVERWRITE INTO TABLE records;
SELECT year, MAX(temperature) FROM records GROUP BY year;
```

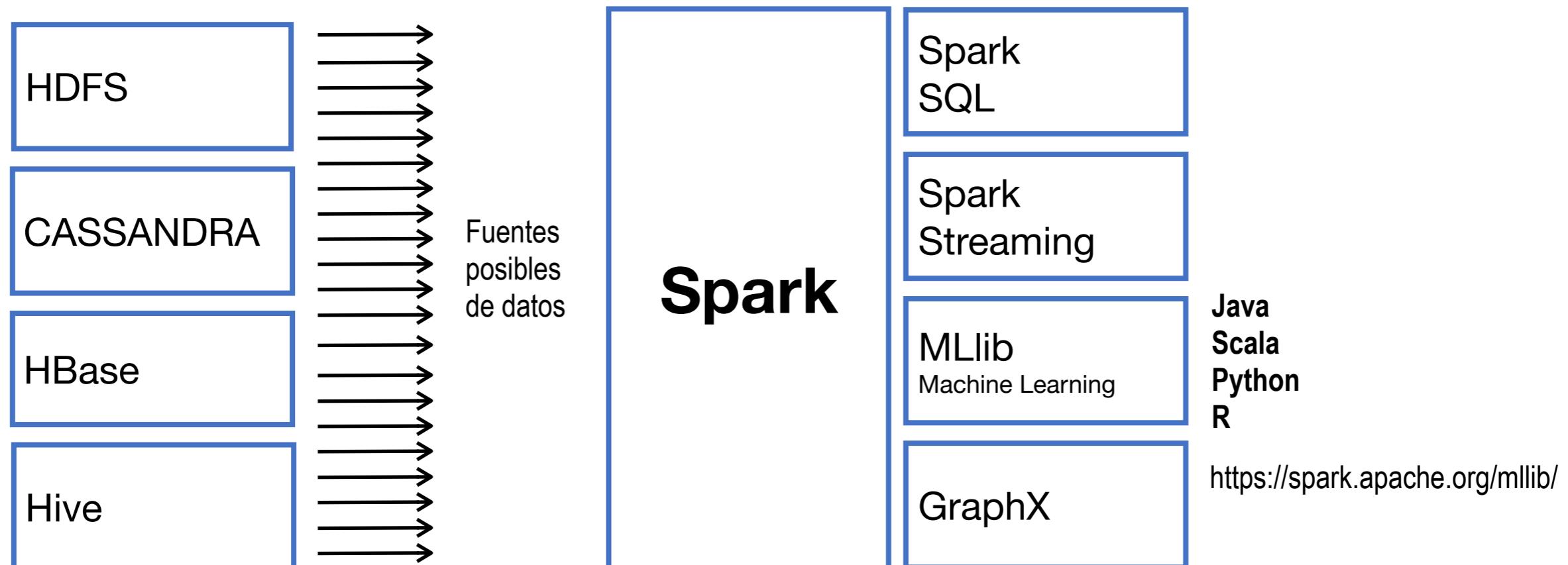
Apache Spark (2014)



Hadoop / MapReduce

Regresión logística
Regresión lineal
Clustering
Filtrado colaborativo
<http://mahout.apache.org/users/basics/algorithms.html>

RHadoop
rdfs
rnr
rhbase



Apache Zeppelin (2015)

Multi-purpose Notebook

The Notebook is the place for all your needs

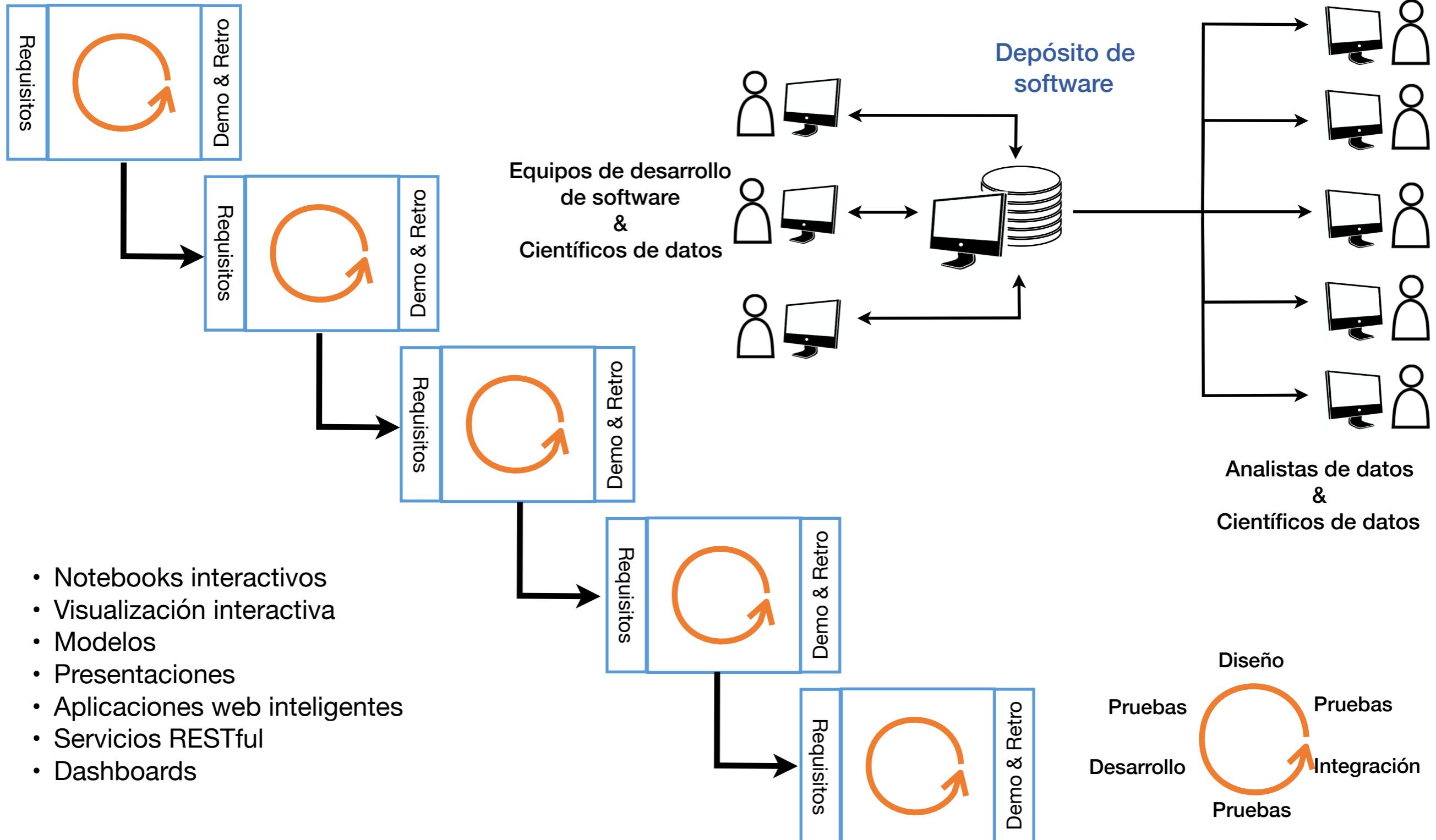
- >Data Ingestion
- Data Discovery
- Data Analytics
- Data Visualization & Collaboration

The screenshot shows the Apache Zeppelin web interface with three open notebooks:

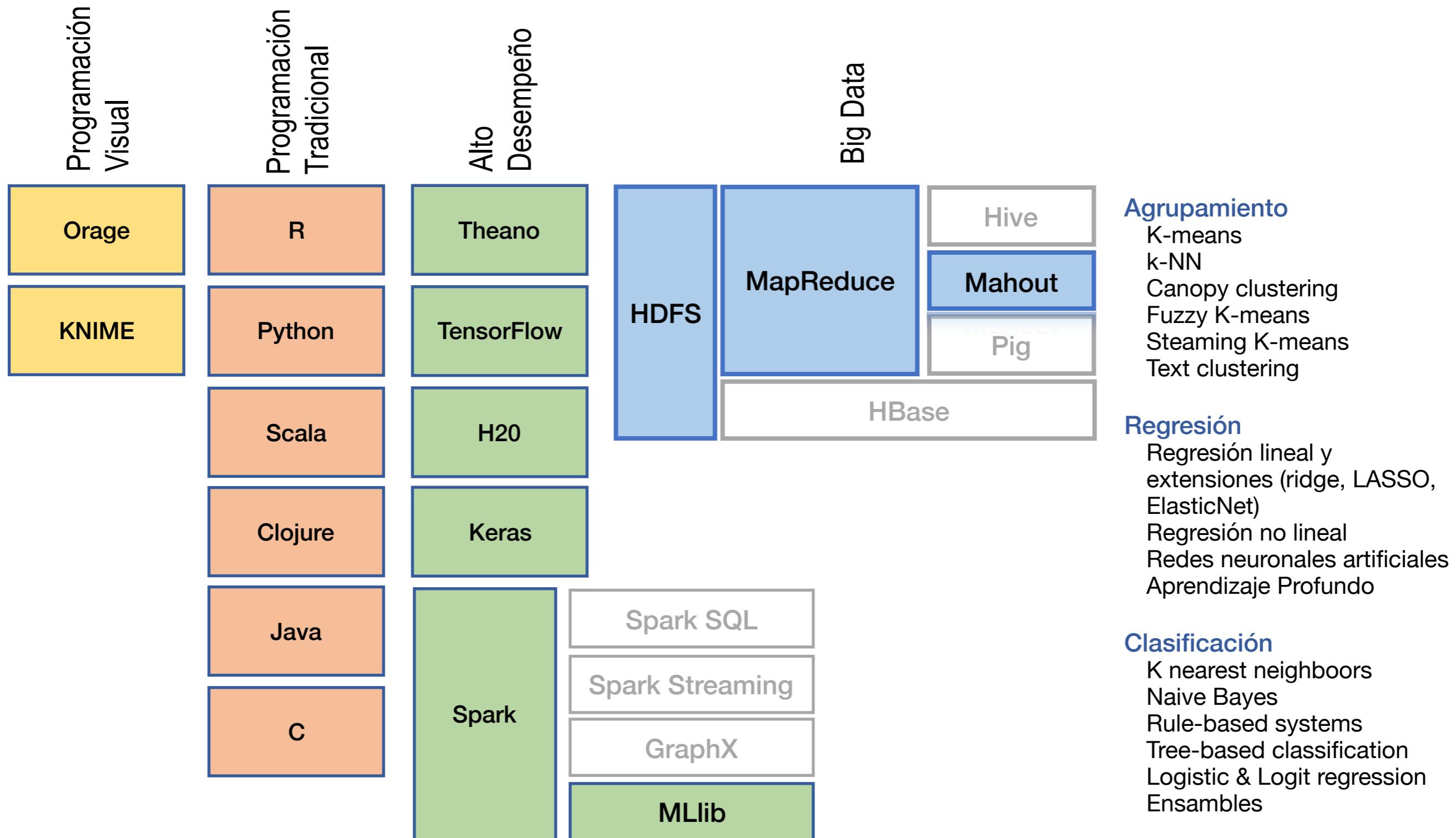
- Bank**: A pie chart titled "maxAge" with values: 35 (orange), 34 (grey), 33 (dark grey), 32 (pink), 31 (magenta), 30 (brown), 29 (purple), 28 (light purple), 27 (dark purple), 26 (red), 25 (light red), 24 (green), 23 (dark green), 22 (yellow), 21 (orange), 20 (light blue), 19 (blue). The chart is labeled "Took a few seconds. Last updated by anonymous at June 26 2016, 4:46:52 PM. (outdated)".
- Under age < 35**: A bar chart titled "maxAge" with values: 30 (blue), 22 (blue), 26 (blue), 26 (blue), 26 (blue), 26 (blue), 26 (blue). The chart has a legend for "Grouped" and "Stacked" modes and is labeled "Took a few seconds. Last updated by anonymous at June 26 2016, 4:47:32 PM. (outdated)".
- marital**: A line chart titled "value" with data points: (19, 1), (20, 10), (21, 15), (22, 20), (23, 25), (24, 30), (25, 45), (26, 75), (27, 95), (28, 100), (29, 105). The chart is labeled "Took a few seconds. Last updated by anonymous at June 26 2016, 4:47:36 PM. (outdated)".

The top navigation bar includes the Zeppelin logo, a search bar ("Search your Notebooks"), and a user dropdown ("anonymous"). The bottom right corner shows a "READY" status.

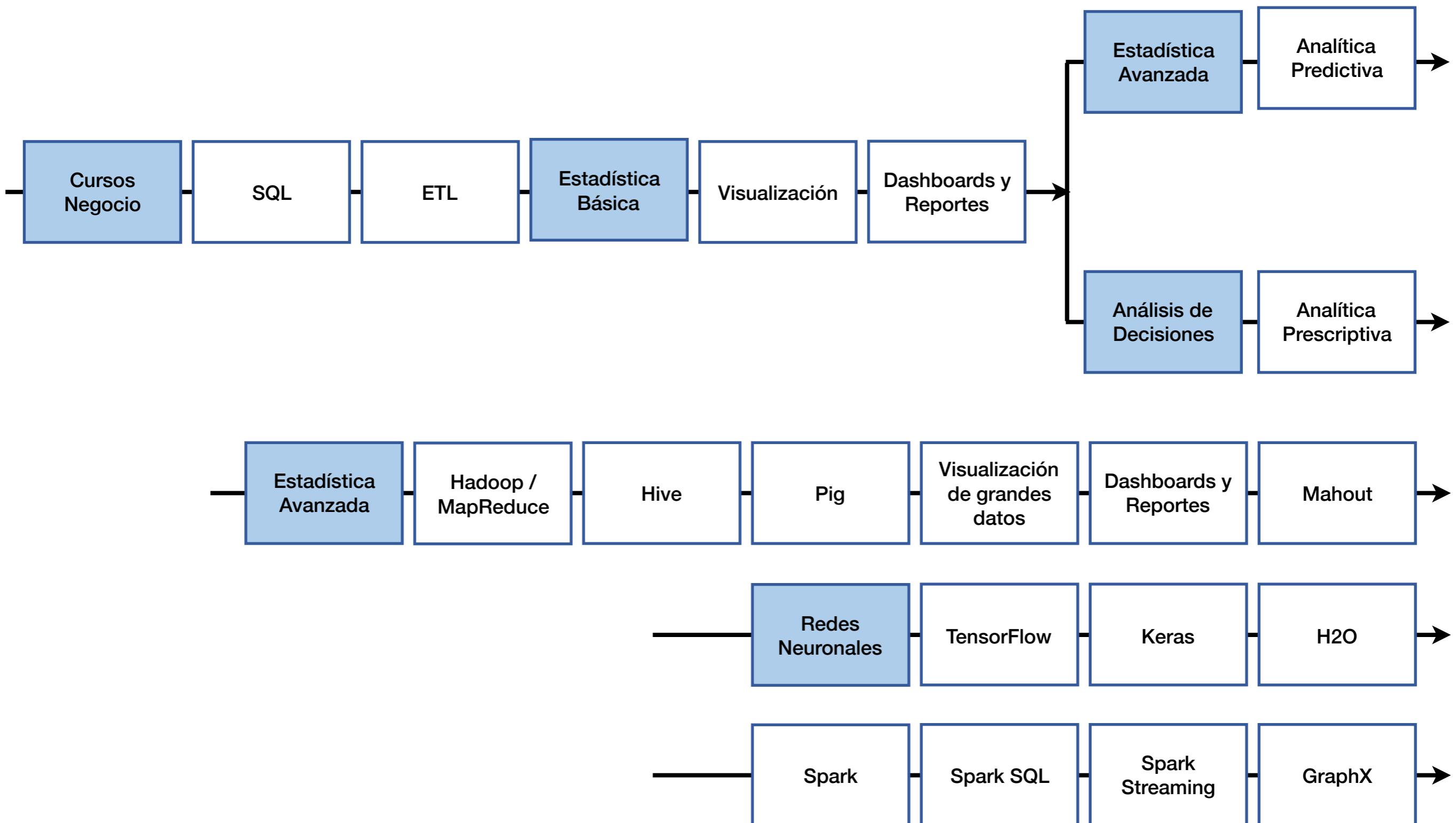
DataOps (2015)



Open Data Science & Modern Analytics (2018)



Open Data Science & Modern Analytics (2018)



Una Introducción a la Analítica

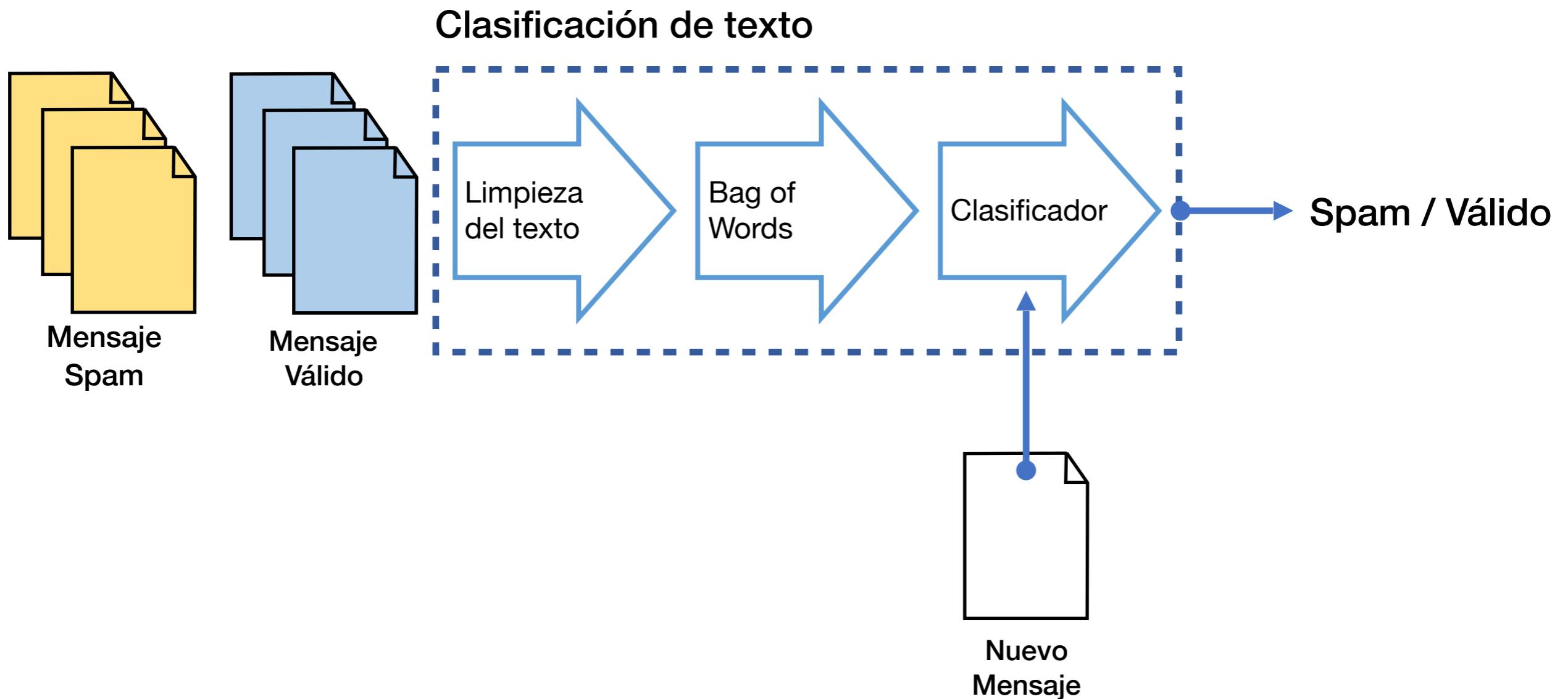
Algunos casos de uso de Machine Learning

Esta presentación describe, bajo un marco común, los conceptos fundamentales de Data Science, Analytics y Big Data y establece su similitudes y diferencias; se presentan ejemplos de casos prácticos de la aplicación de Machine Learning y Aprendizaje Estadístico.

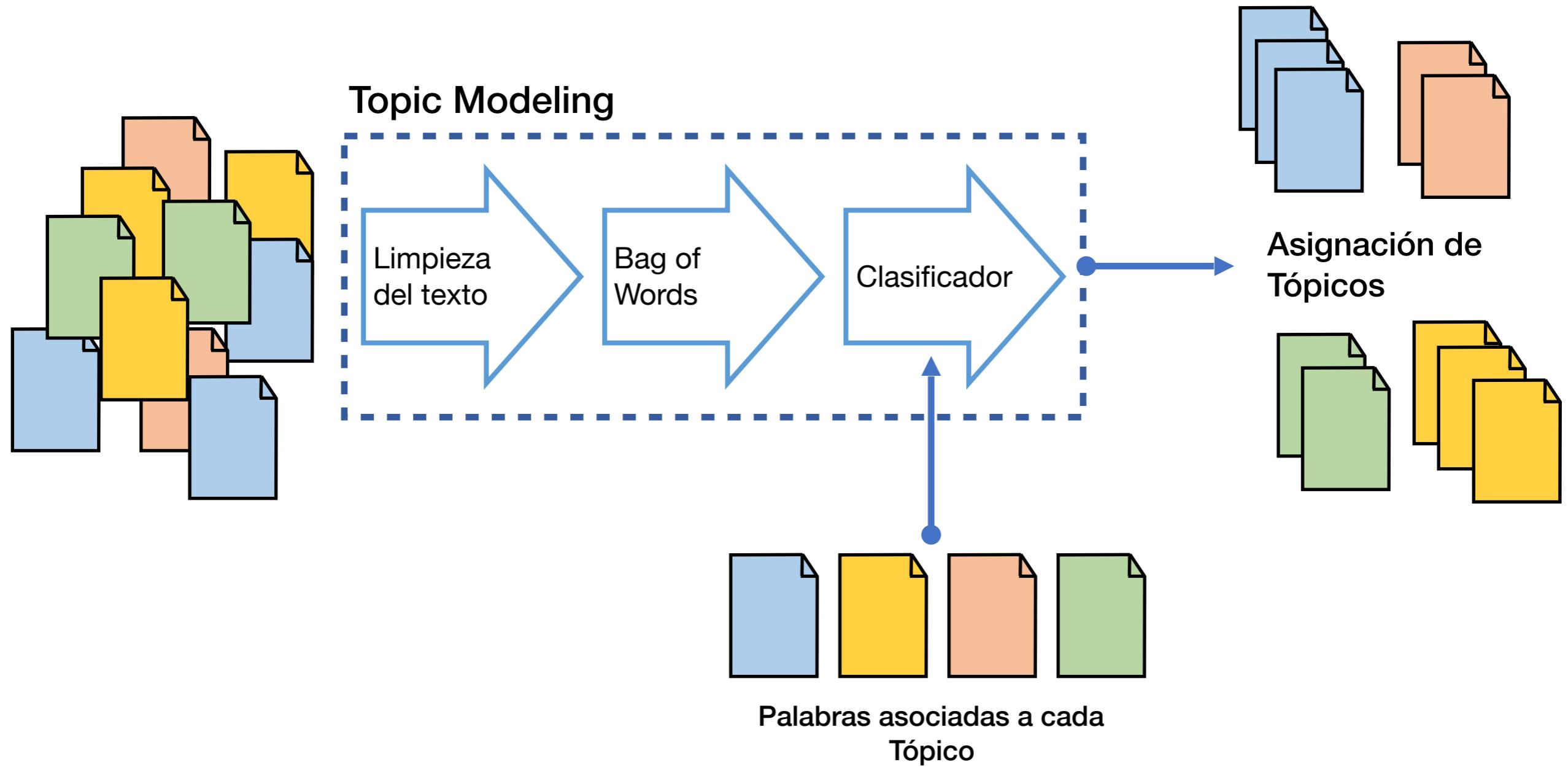
Descargue la última versión de este documento de:
<https://github.com/jdvelasq/data-science-docs/blob/master/sena.pdf>

Disciplina	Tecnología	Habilidades	Foco
Inteligencia de Negocios	<ul style="list-style-type: none">ETL/SQLRDBMSReportesVisualización	<ul style="list-style-type: none">ProgramaciónAnálisis de datosModelado de datosDesarrollo de reportesEstadística BásicaAnálisis del negocio & EstrategiaPresentación oral	<ul style="list-style-type: none">Suministro de información y reporteVisualización de datosEstadísticos descriptivosIntegración de datos y consolidación
Análisis de datos	<ul style="list-style-type: none">Software para modelado de datosSoftware para diagramaciónSoftware para documentaciónSQLSoftware para perfilado de datos	<ul style="list-style-type: none">Modelado de datosAnálisis del negocioManipulación de datosEstadística básica	<ul style="list-style-type: none">Reglas de negocioDefinición de datosRelaciones entre datosAtributos de datosEstructuras de datosFuentes y usos de datosCalidad de datos
Ciencia de los Datos (Analytics)	<ul style="list-style-type: none">Software estadísticoDatos columnaresMap-ReduceNoSQLLenguajes de programaciónSoftware para graficaciónSoftware para optimización, simulación, predicción y análisis de decisiones	<ul style="list-style-type: none">Estadística avanzadaProgramaciónAnálisis del negocioArquitecturas y tecnologías modernas para el manejo de datosDesarrollo de productos de datosSimulación de sistemasOptimizaciónPredicción	<ul style="list-style-type: none">Modelado predictivoAnálisis estadístico avanzadoMinería de datosManejo de datos no estructuradosManejo de grandes volúmenes de datosI+DAnálisis de decisiones

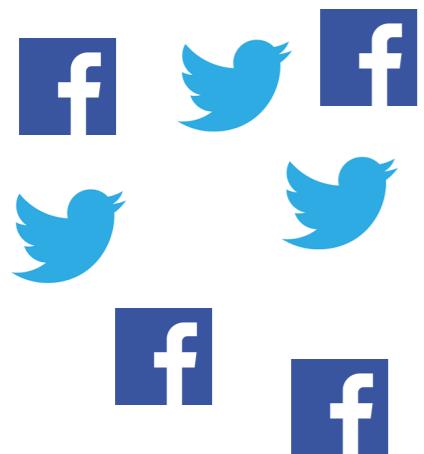
Machine Learning & Predictive Analytics



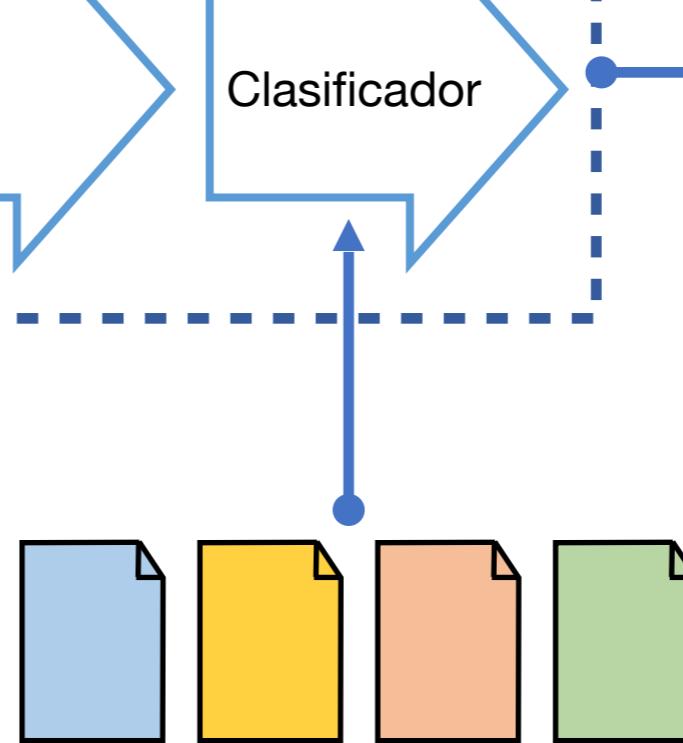
Machine Learning & Predictive Analytics



Machine Learning & Predictive Analytics

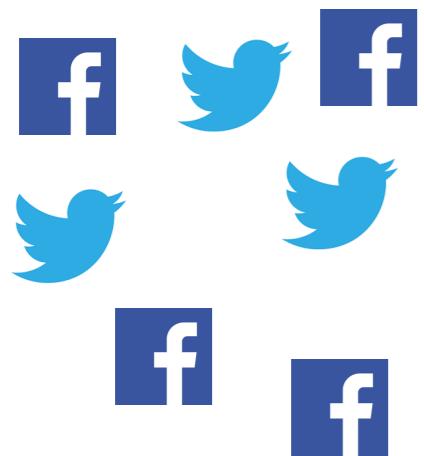


Sentiment Analysis

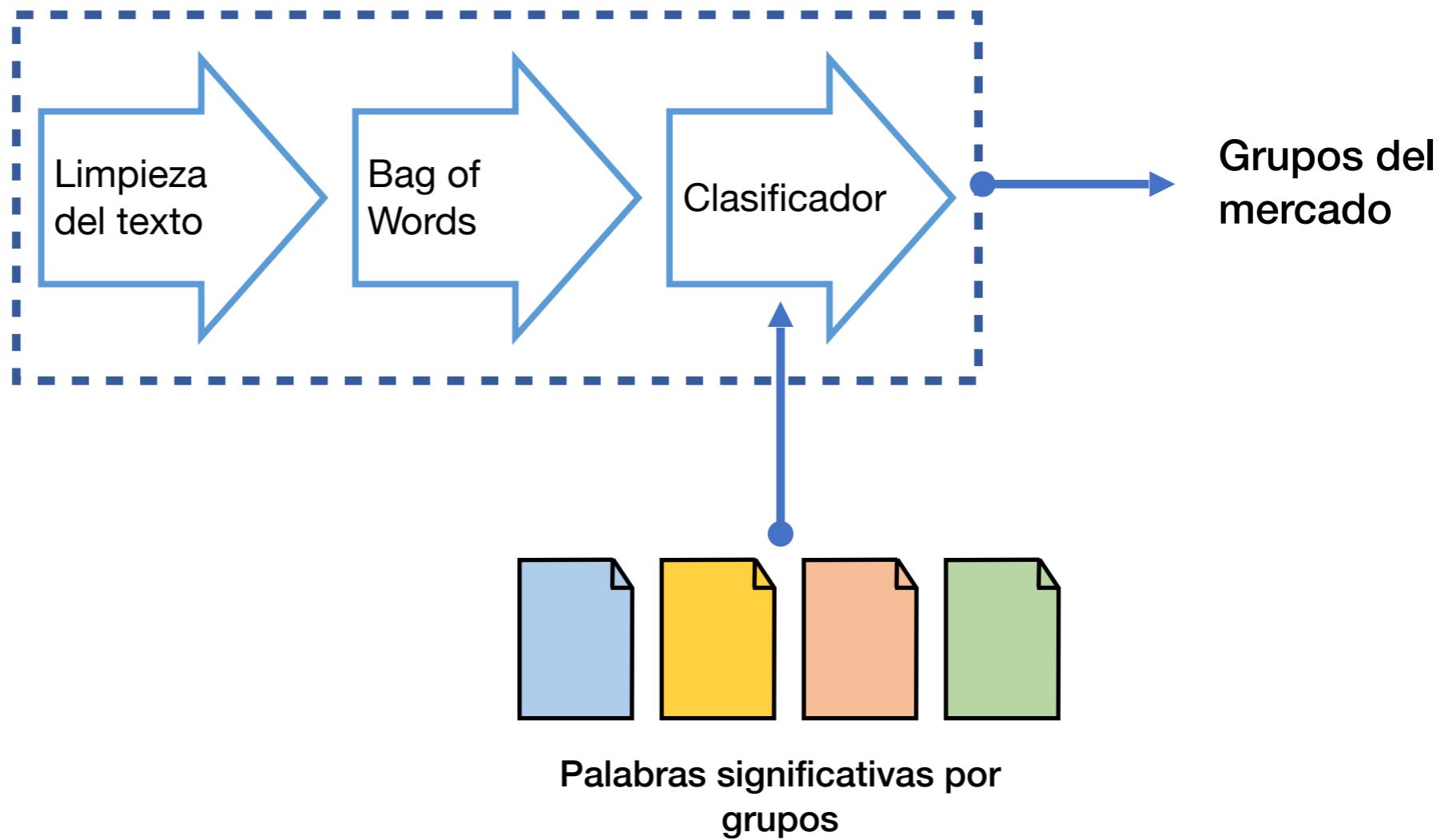


Palabras asociadas por tipo
de sentimiento

Machine Learning & Predictive Analytics

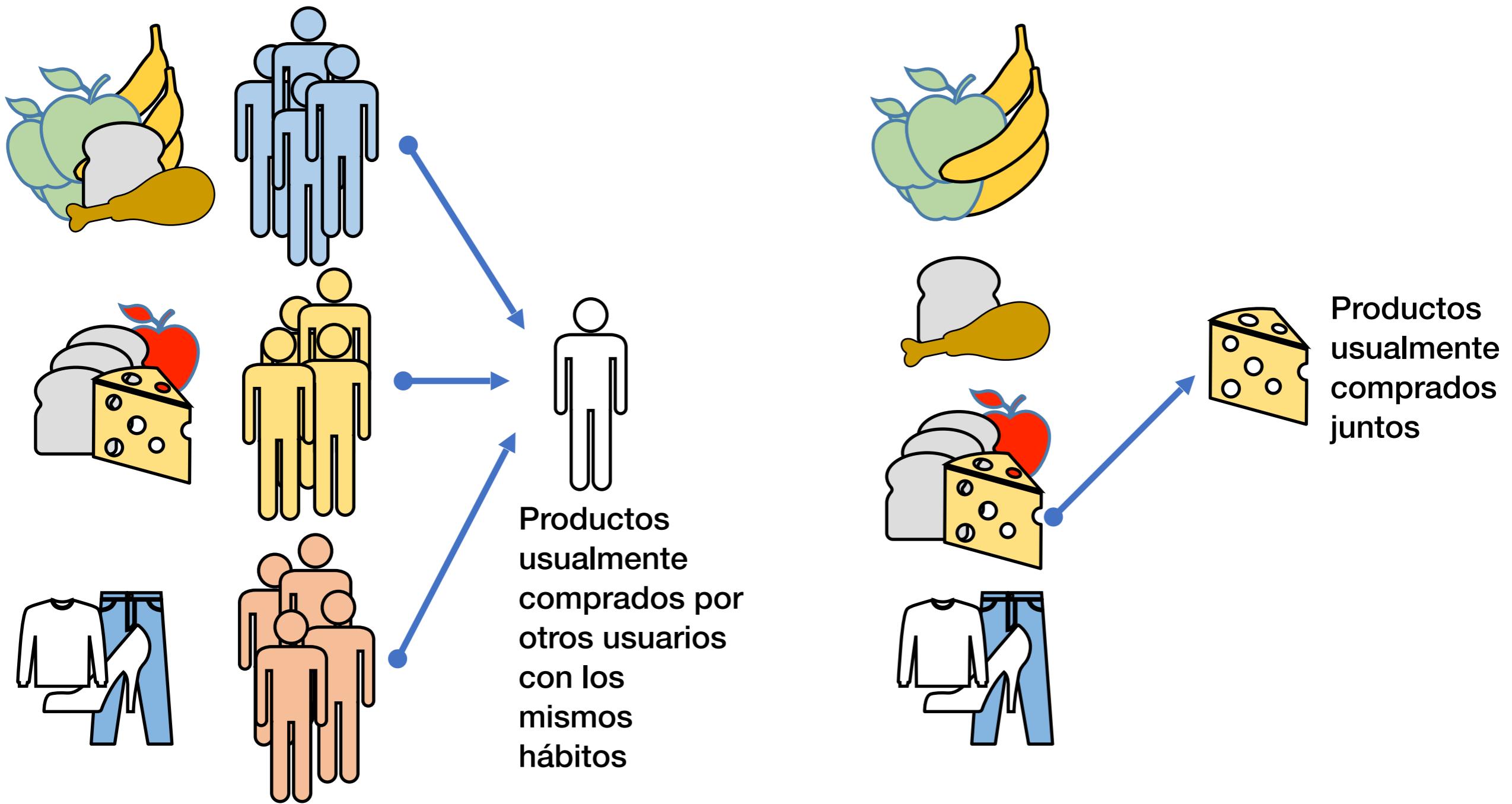


Clasificación del mercado



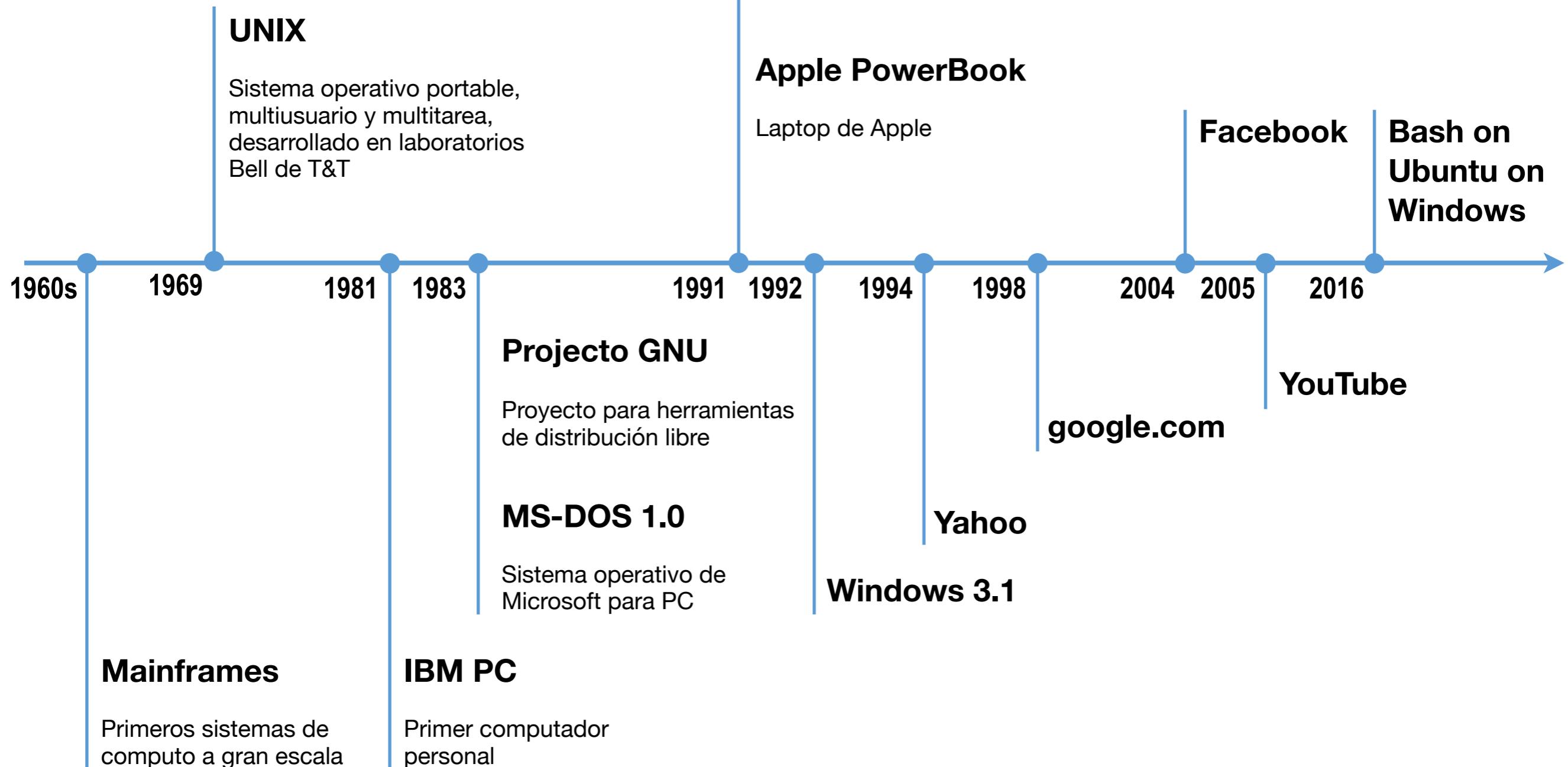
Machine Learning & Predictive Analytics

Association Rules & Recommender Systems



Open Data Science & Modern Analytics

Infraestructura computacional



Data Science and Data Scientists: What's in a Name?

Saunders, 2013

Data Architect Data Engineer

Diseño y estructura de las bases de datos.

Data Manager

Gestiona la creación y mantenimiento de las bases de datos.

ETL Developer

Gestiona la extracción, transformación y carga de los datos a las bases de datos.

Data Analyst

Fuentes y usos de los datos.

Business Intelligence Practitioner

Combinación de negocios + tecnología con el fin de proveer información a las unidades de negocios para toma de decisiones

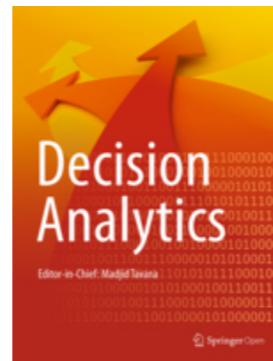
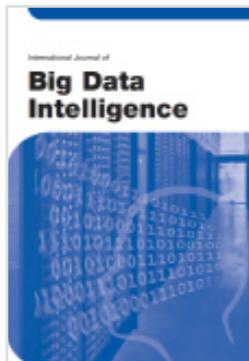
Data Scientist

Habilidades en la programación de computadores para manejo de datos y modelado predictivo (estadística, aprendizaje de máquinas, minería de datos, etc.).

Analytics Practitioner

Data Science + Optimización + Simulación

Big Data / Data Science



DATA SCIENCE JOURNAL

2002

Journal of Data Science

Journal of Data Science
an international journal devoted to applications of statistical methods at large

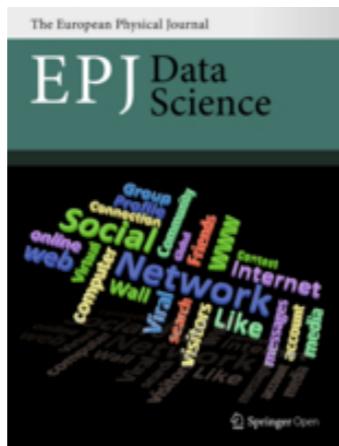
About JDS

Scope
By "Data Science", we mean almost everything that has something to do with data: Collecting, analyzing, modeling..... yet the most important part is its applications --- all sorts of applications. This journal is devoted to applications of statistical methods at large.

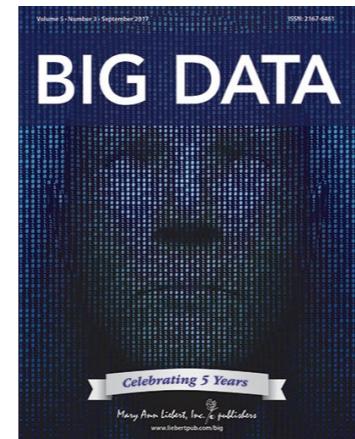
The Journal of Data Science publishes research works on a wide range of topics that involving understanding and making effective use of field data --- i.e., all aspects of applied statistics. We prefer applied research and emphasis is on the relevance of the underlying problem rather than pure mathematics. The journal is open to papers dealing with theory and real cases. Detailed technical proof, particularly those that push to the extreme, is not required. The papers published in the Journal of Data Science will cover a wide range of spectrum, as can be seen from the affiliations of the members of our editorial board.

Our goal is to enable scientists to do their research on applied science and through effective use of data. The Journal of Data Science will provide a platform for all data workers to present their views and exchange ideas. All papers are reviewed. The journal will be published in English. A salient feature of this journal is its effective reviewing process: we intend to provide the first solid response in 3 months after receiving the manuscript.

2003



2012



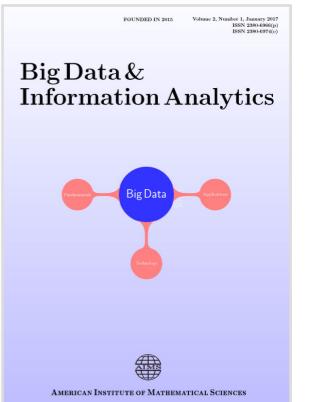
2013



2014



2015



2016

IEEE TRANSACTIONS ON **BIG DATA**

IEEE computer society

Data Science (1996)

A recent study by the McKinsey Global Institute concludes, "a shortage of the analytical and managerial talent necessary to make the most of Big Data is a significant and pressing challenge (for the U.S.)." The report estimates that there will be four to five million jobs in the U.S. requiring data analysis skills by 2018, and that large numbers of positions will only be filled through training or retraining. The authors also project a need for 1.5 million more managers and analysts with deep analytical and technical skills "who can ask the right questions and consume the results of analysis of big data effectively."

#16

3,433

\$105,395

#1

Highest Paying Job in
Demand

Number of Job
Openings

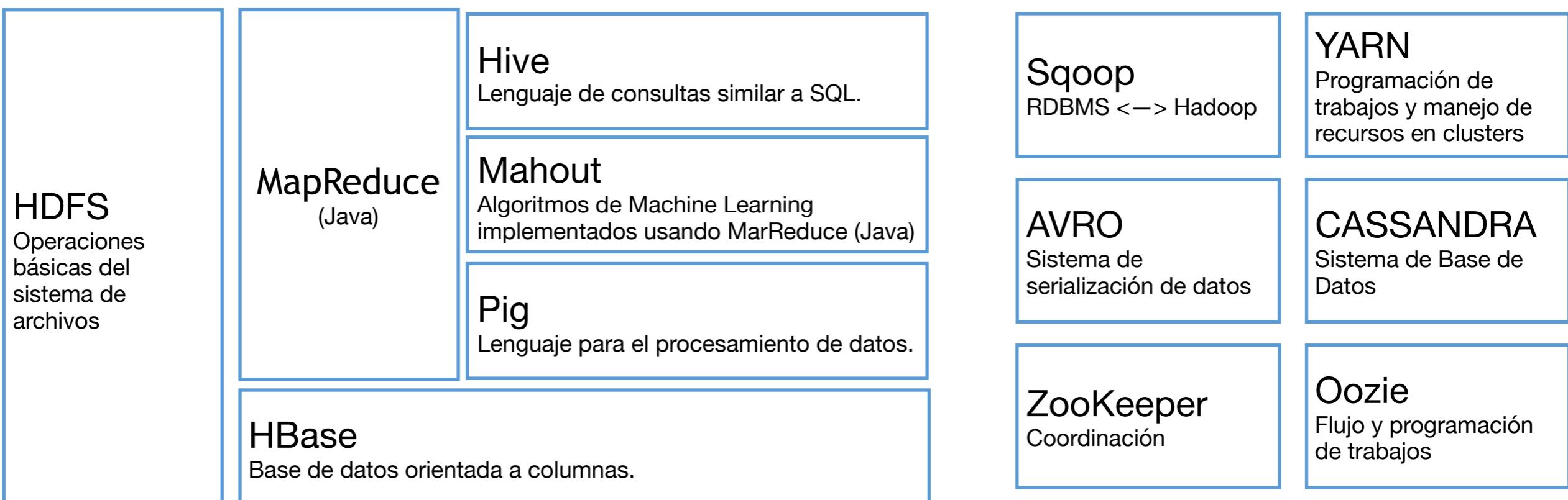
Average Base Salary

Best Job in America
for 2016

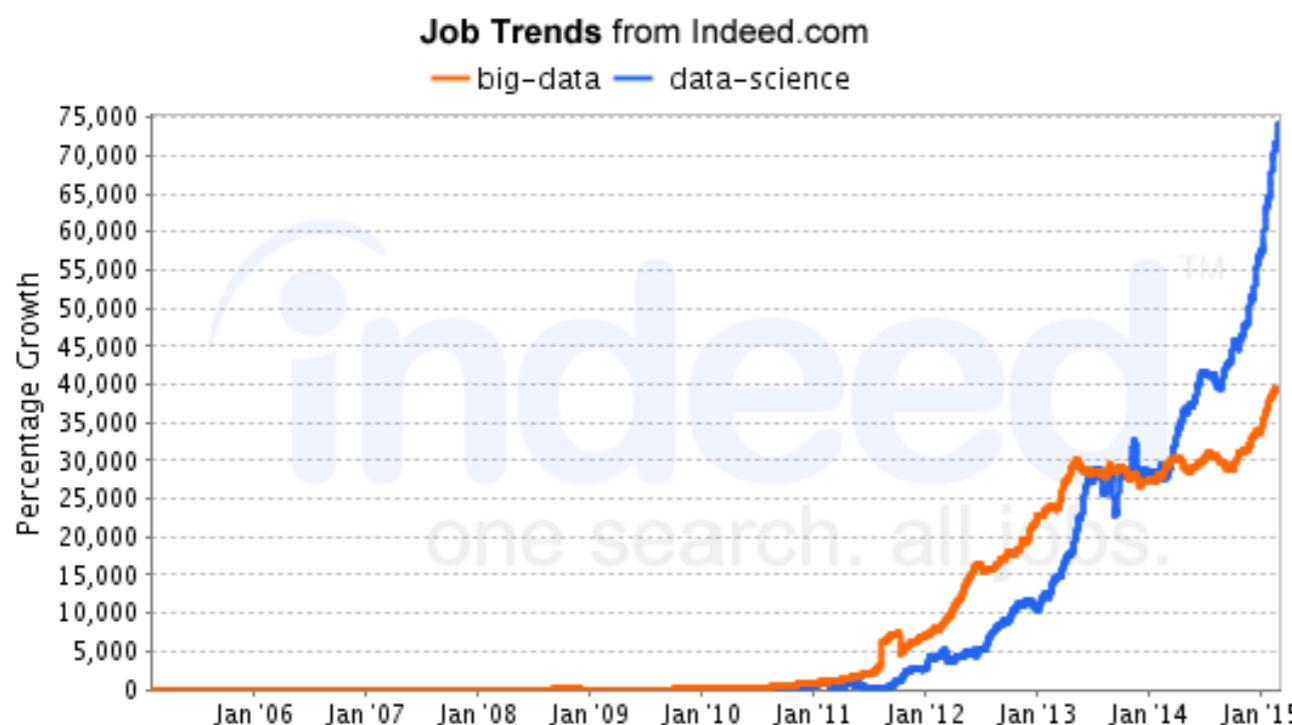
Sources: [25 Best Jobs in America](#) and [25 Highest Paying Jobs in America for 2016](#)

Hadoop / MapReduce (2005)

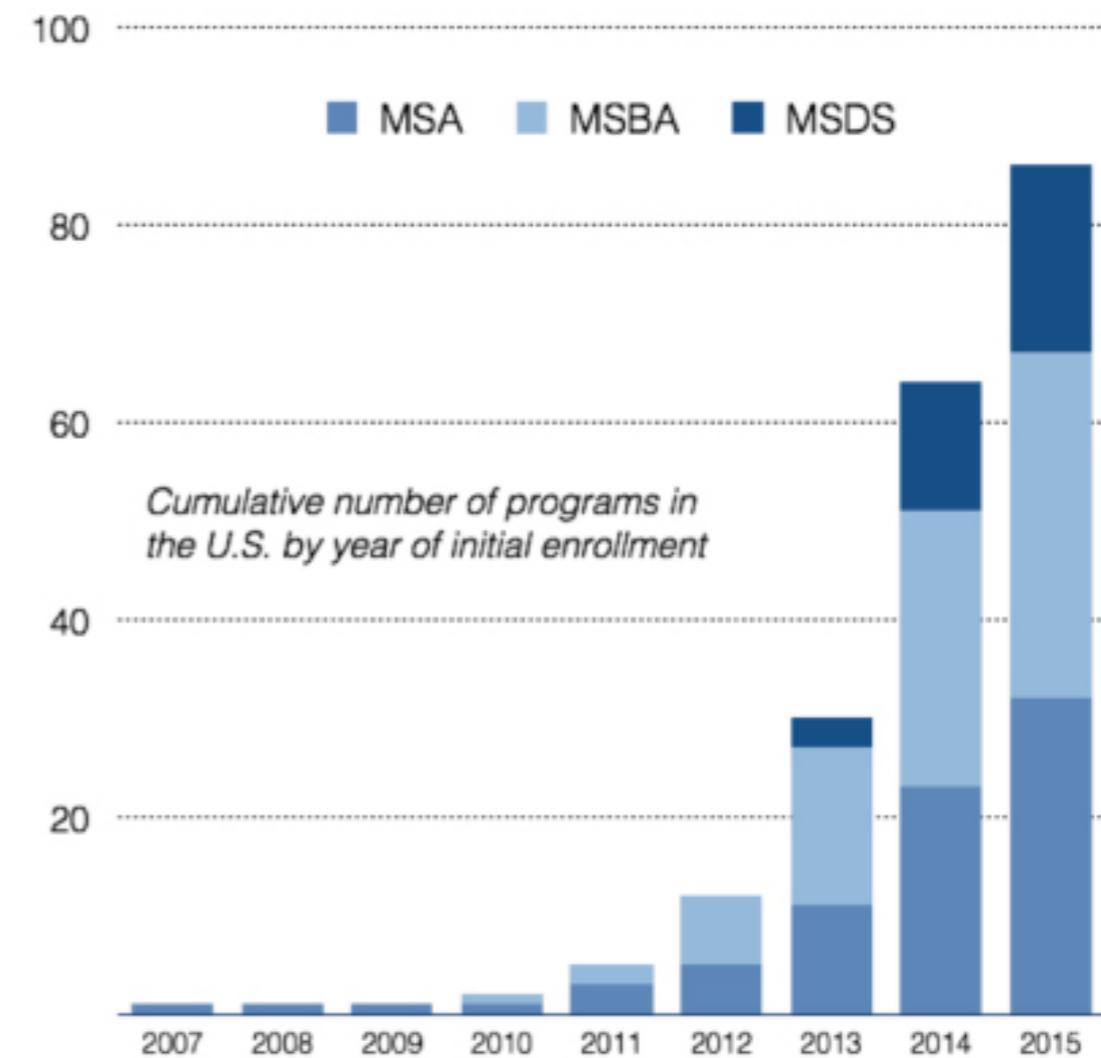
Ecosistema Apache Hadoop



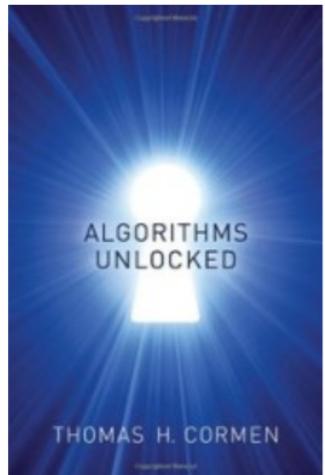
Data Science (1996)



GROWTH OF MASTER'S DEGREE PROGRAMS IN ANALYTICS AND DATA SCIENCE



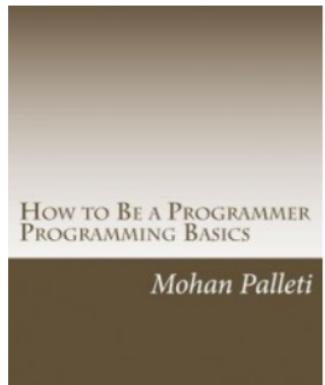
http://analytics.ncsu.edu/?page_id=4184



Algorithms Unlocked

By: Thomas H. Cormen

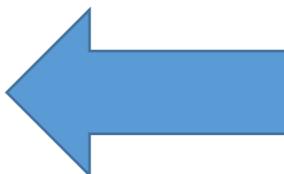
Have you ever wondered how your GPS can find the fastest way to your destination, selecting one route from seemingly countless possibilities in mere seconds? How your credit card account number is protected when you make a purchase over the Internet? The answer is algorithms. And how do...



How to Be a Programmer: Programming Basics

By: Mohan Palleti

A Self-help 97 pages book to learn the basics of programming using Microsoft Excel's VBA tools. Ideal resource for school teachers and educators wanting to teach programming basics.



Programación -- ¿Usted sabe programar ... / Es capaz de ...?

¿Ordenar un vector de números?

Programación para
ingeniería
Cómputo numérico.

¿Calcular la suma de los primeros 20 números primos?

¿Computar la inversa de una matriz?

Programación para
Computer Sciences

Manipulación de texto.

Open Data Science & Modern Analytics (2009)

Fuentes de datos

Archivos de datos y Web

- Archivos de texto delimitados
- JSON
- XML
- Archivos de Log
- Archivos específicos de aplicación

Data warehouse y SQL

- RDBMS
- Cubos de datos

Hadoop & Spark

Stream de datos

NoSQL

- Almacenes de documentos
- Bases de datos columnares
- Diccionarios (clave, valor)

(Data warehousing para gestión del mercado eléctrico)
(Sistemas de bases de datos en organizaciones)

Internet of Things

Red de dispositivos físicos con sensores y conectividad que les permiten recolectar e intercambiar datos.

Hogares inteligentes

Ciudades inteligentes

Vehículos eléctricos

Fuentes renovables de energía

Lineas de potencia

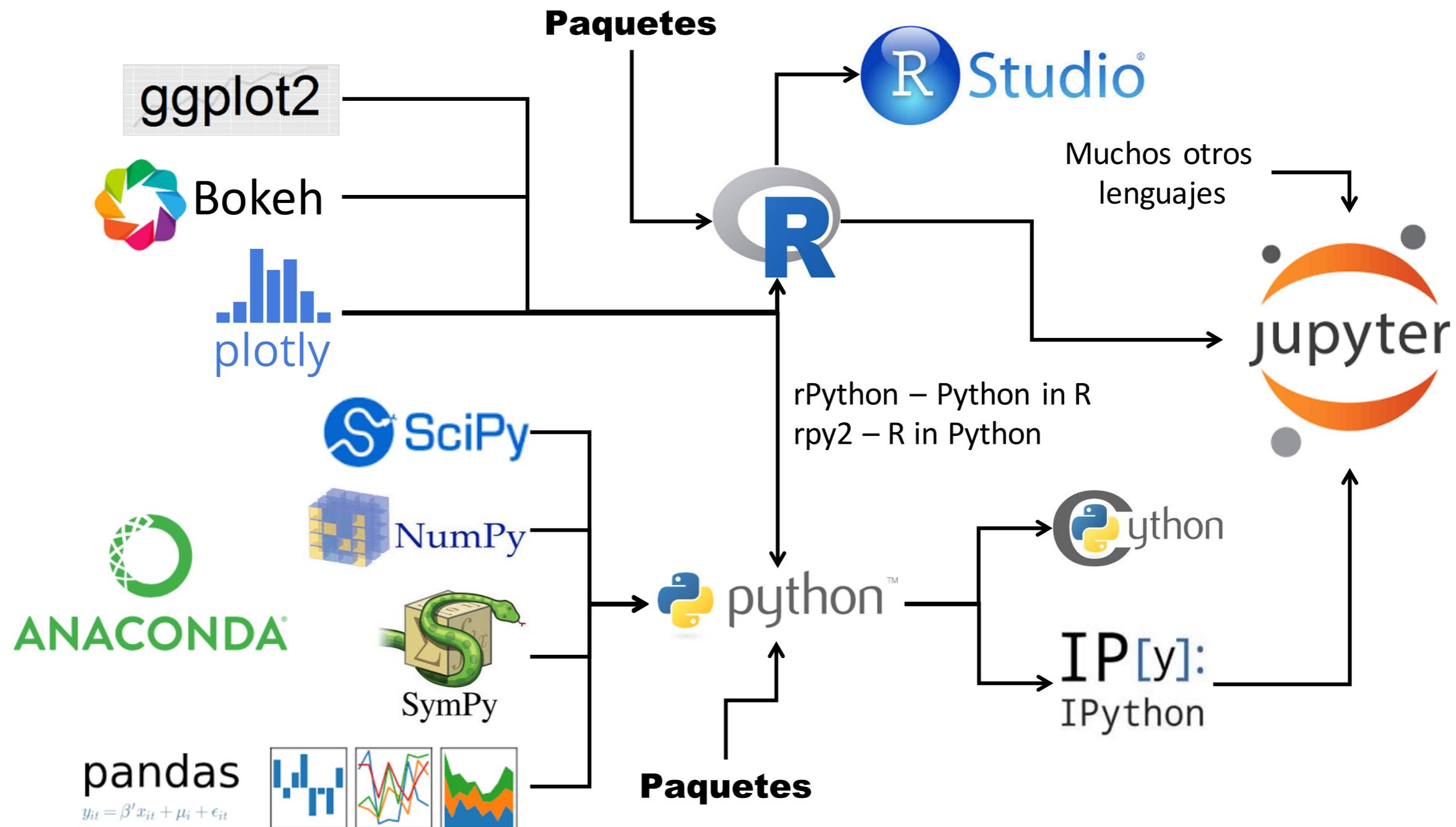
Perfil de la demanda

Respuesta de la demanda

Detección de fallos

(Dispositivos usables, ...)

Open Data Science & Modern Analytics (2009)



Hacia una visión unificada de Data Science, Analytics y Big Data

Esta presentación describe, bajo un marco común, los conceptos fundamentales de Data Science, Analytics y Big Data y establece su similitudes y diferencias.

Descargue la última versión de este documento de:
<https://github.com/jdvelasq/data-science-docs/blob/master/ds-analytics-bigdata.pdf>

JUAN DAVID VELÁSQUEZ HENAO, MSc, PhD

Profesor Titular

Departamento de Ciencias de la Computación y la Decisión

Facultad de Minas

Universidad Nacional de Colombia, Sede Medellín

 jdvelasq@unal.edu.co

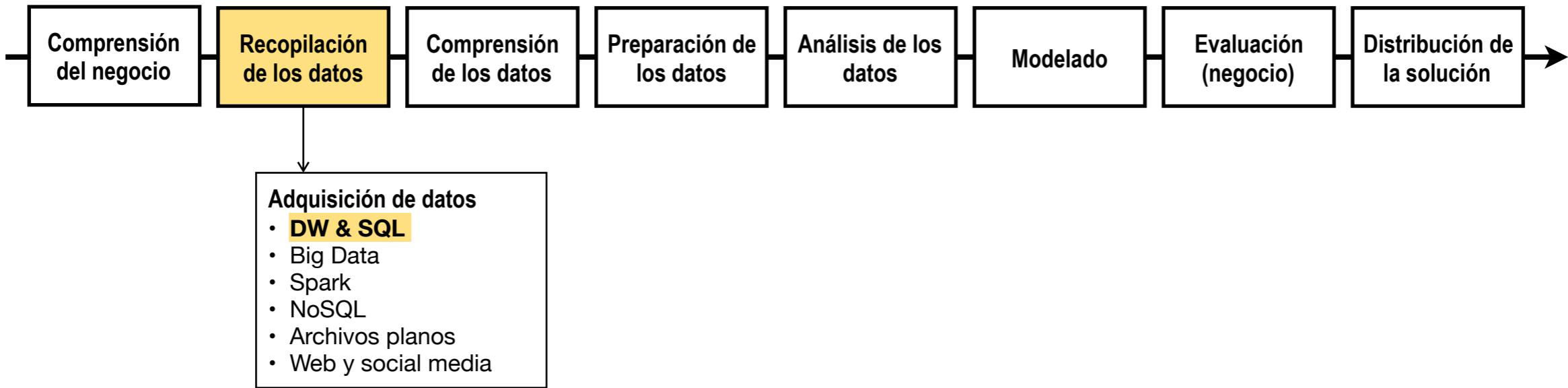
 @jdvelasquezh

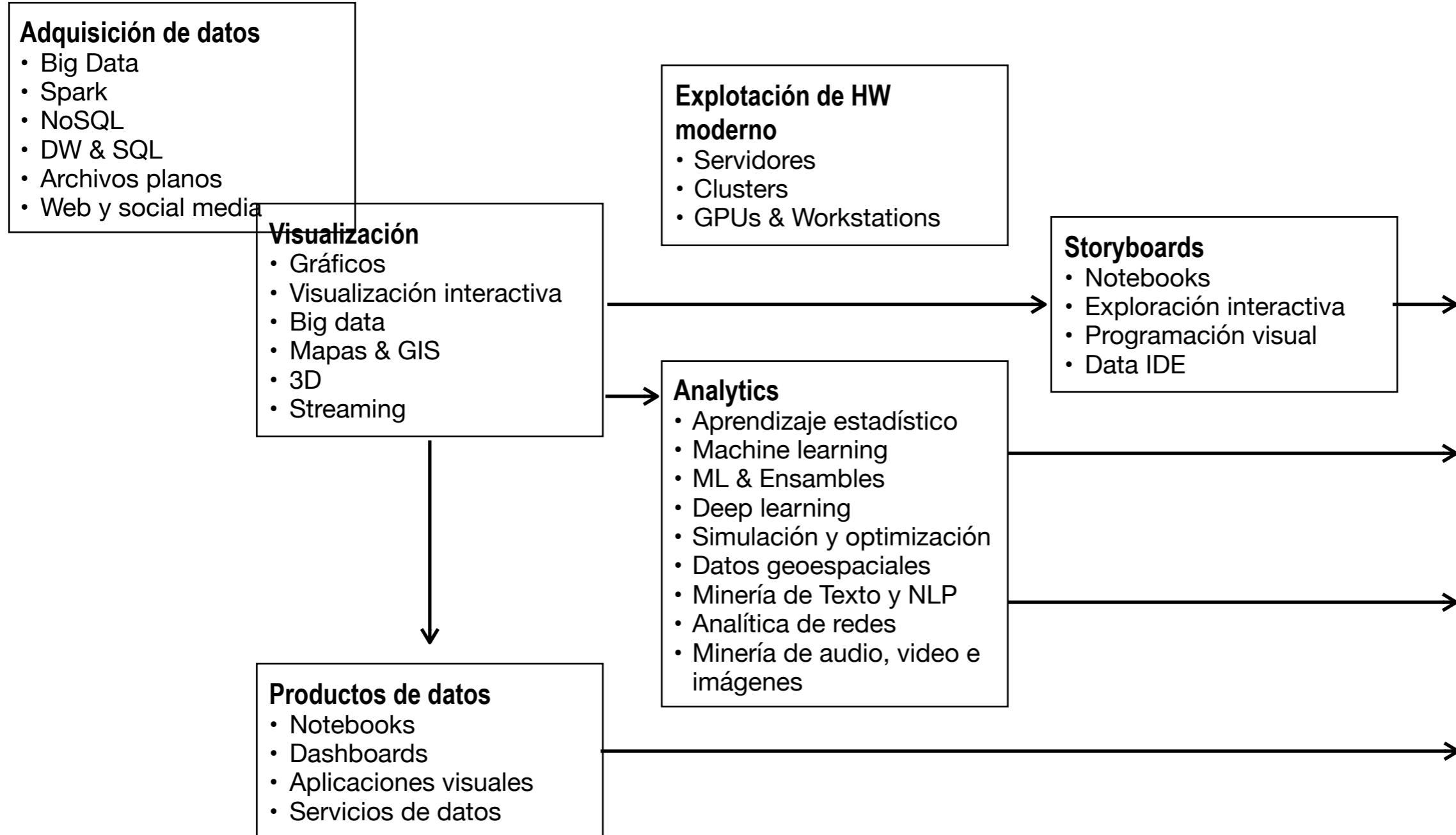
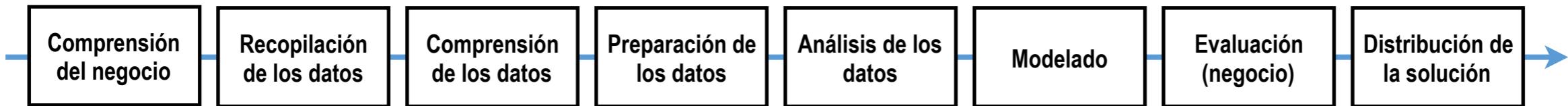
 <https://github.com/jdvelasq>

 <https://goo.gl/prkjAq>

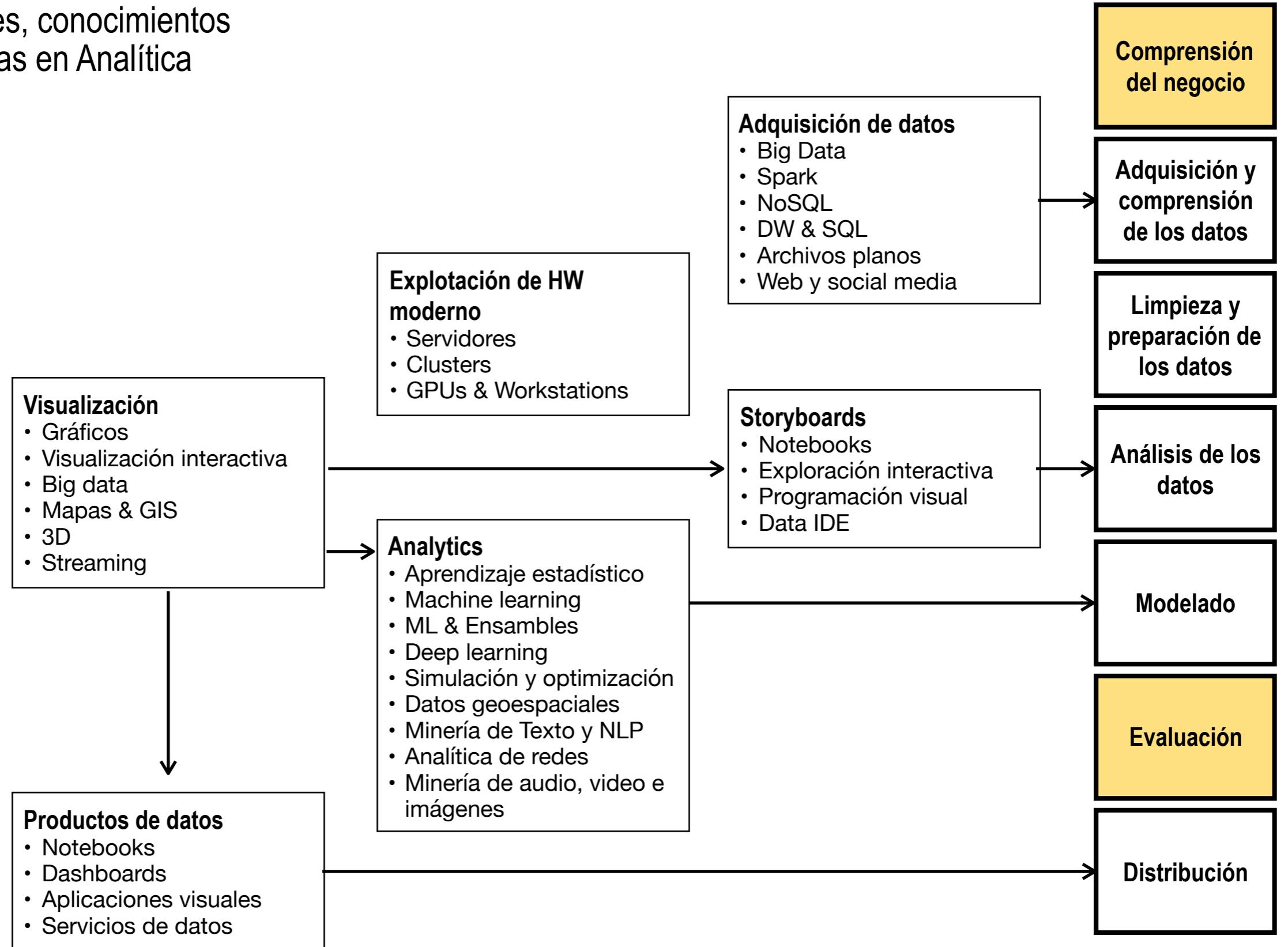
 <https://goo.gl/vXH8jy>

Separadores

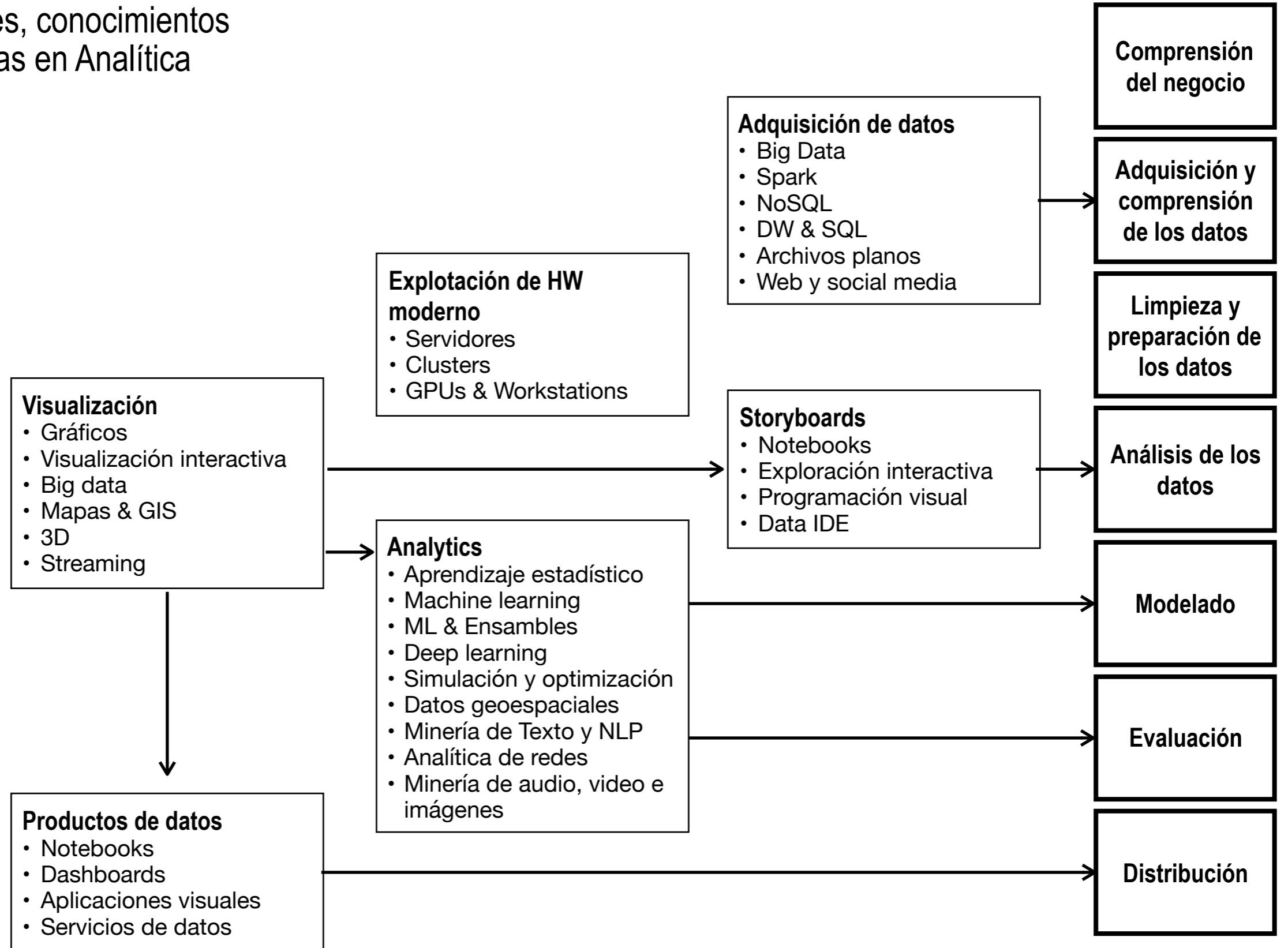


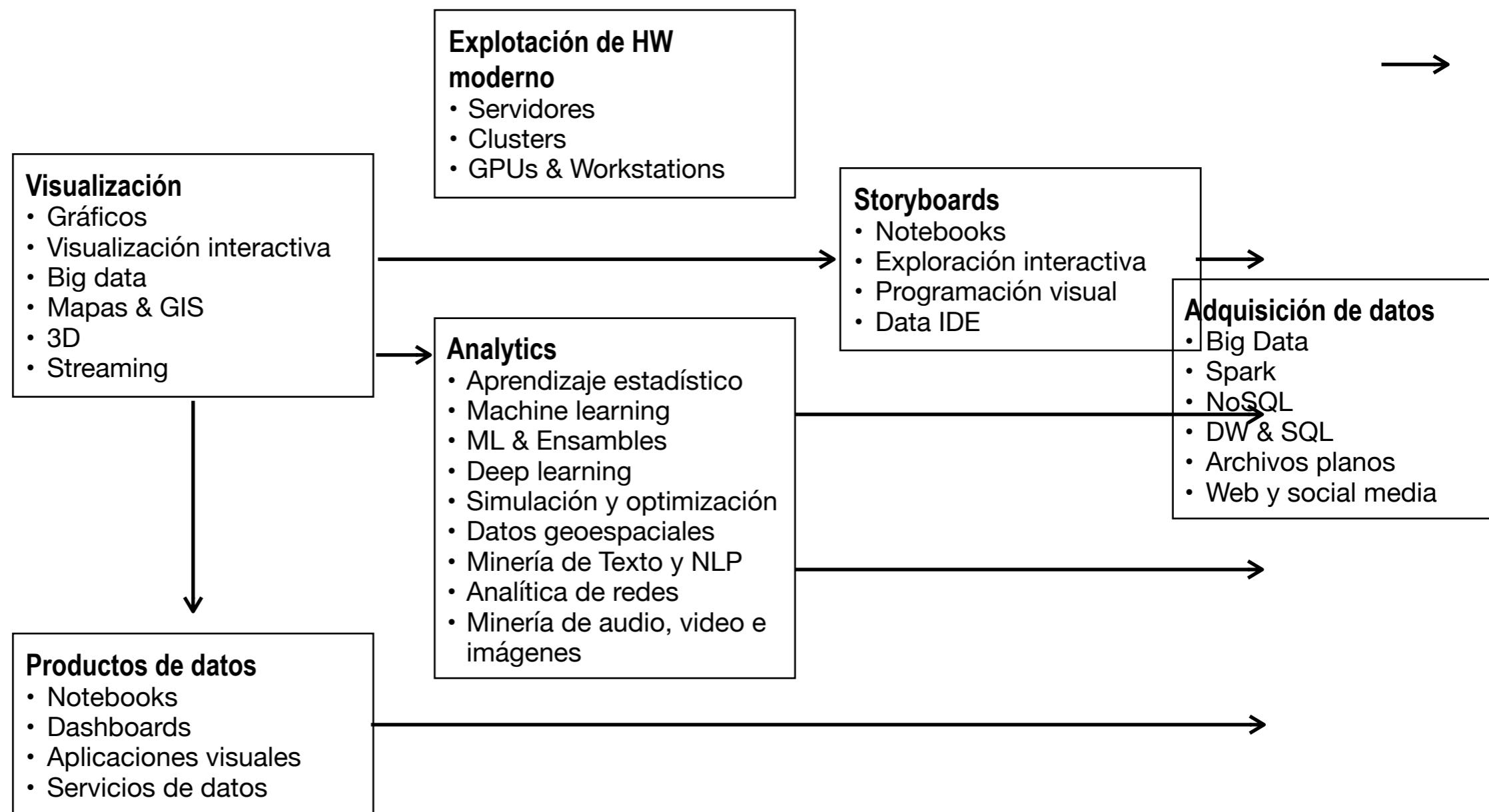
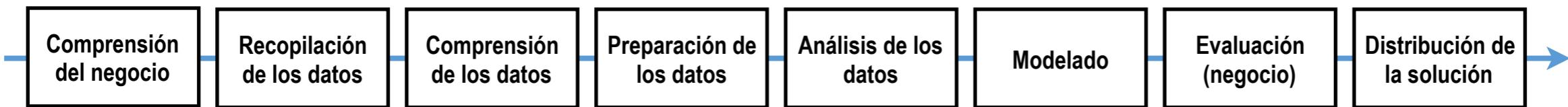


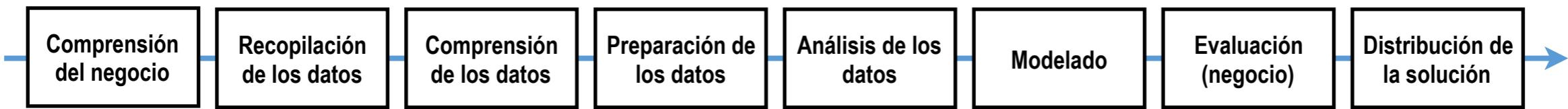
Mapa de fases, conocimientos y metodologías en Analítica



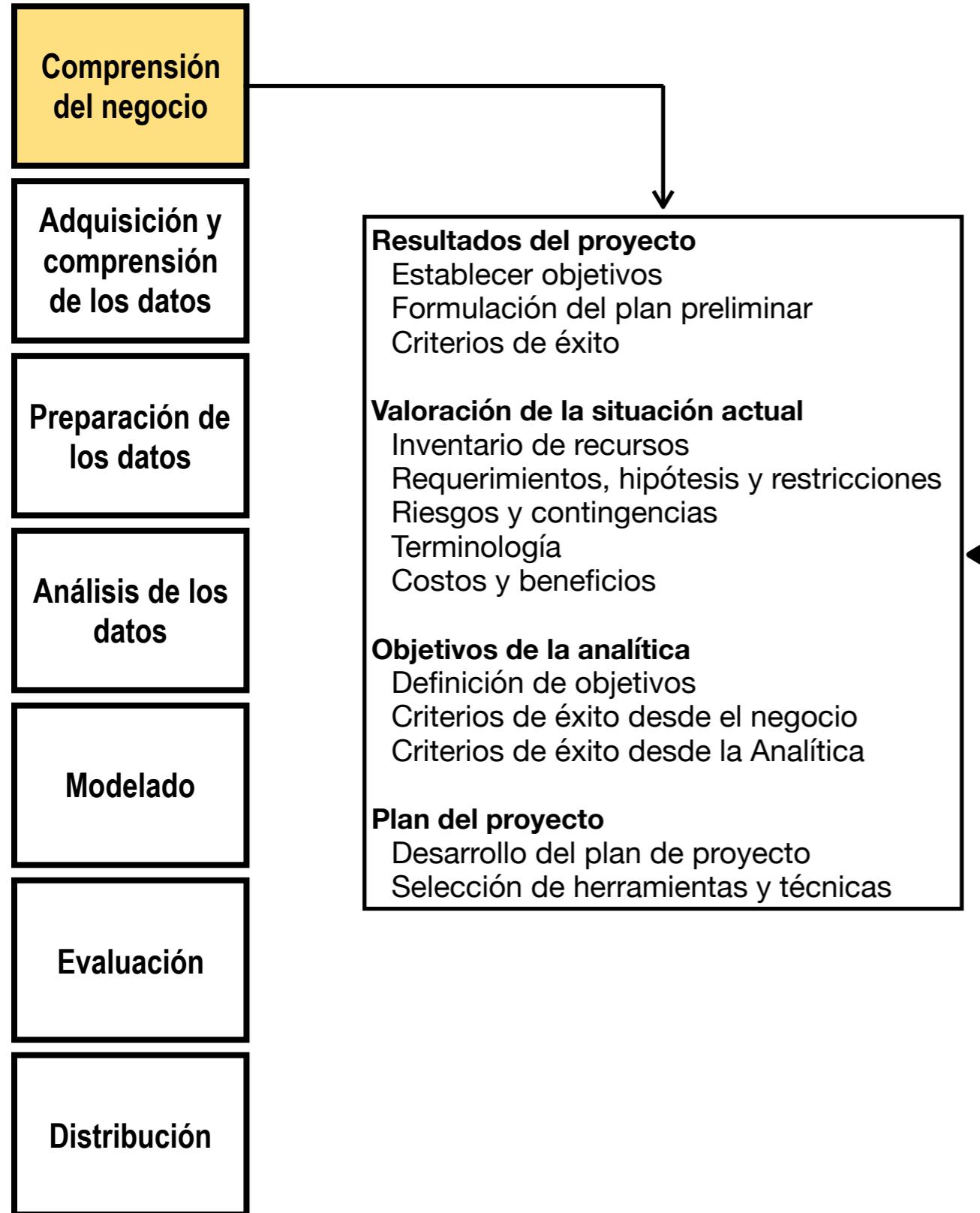
Mapa de fases, conocimientos y metodologías en Analítica







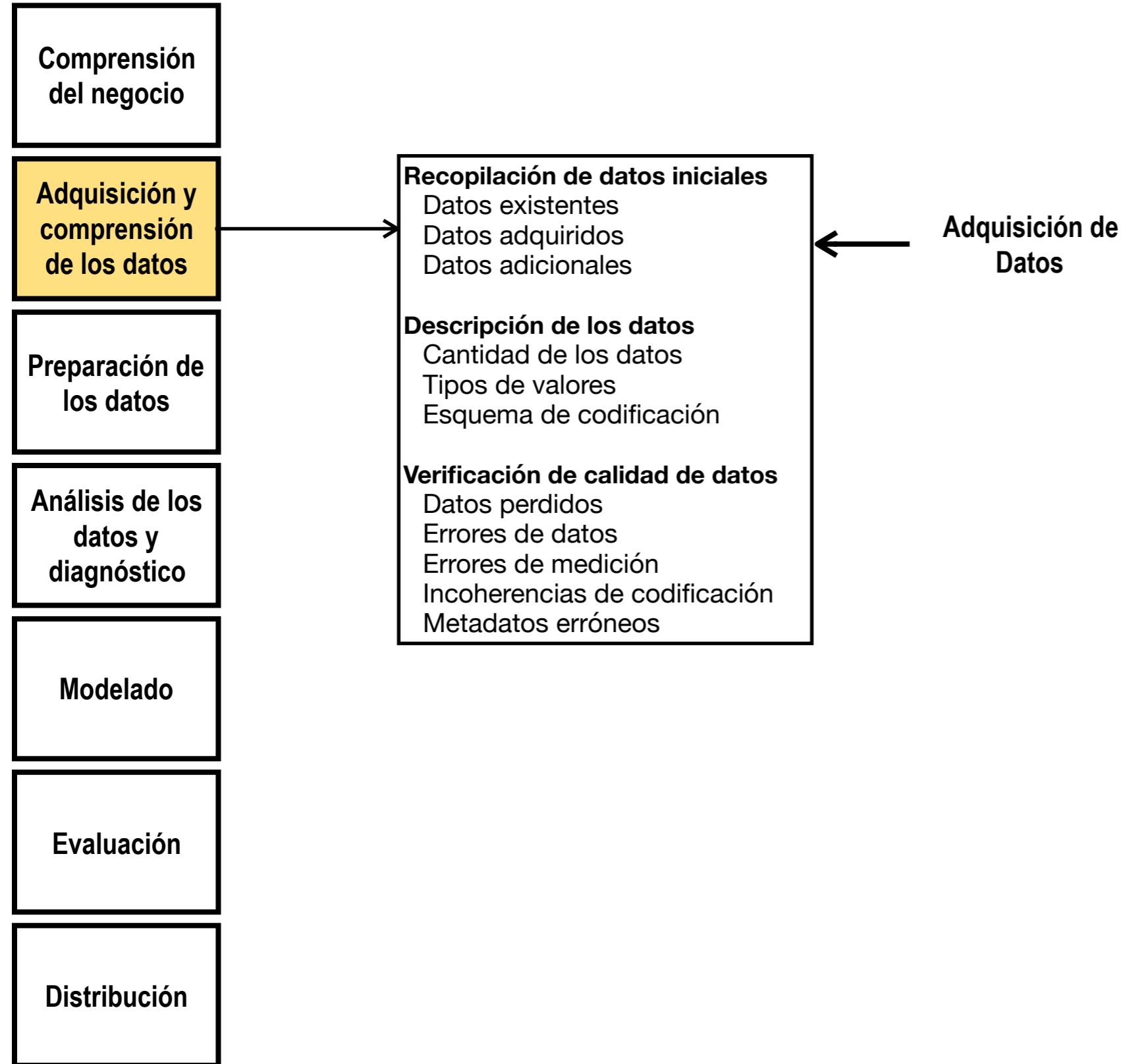
Mapa de fases, conocimientos y metodologías en Analítica



Conocimiento
Experto



Mapa de fases, conocimientos y metodologías en Analítica



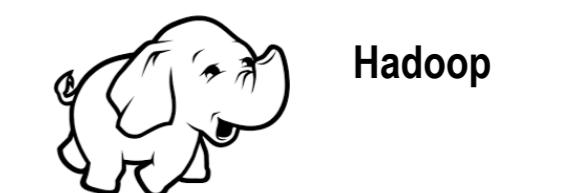
RDBMS &
Datawarehouses



Archivos planos



Internet y
Social Media



Hadoop



Industria de la Energía Eléctrica

