



# FUNDAMENTOS E TÉCNICAS EM CIÊNCIAS DE DADOS

PROF. JOSENALDE OLIVEIRA

[josenalde.oliveira@ufrn.br](mailto:josenalde.oliveira@ufrn.br)

<https://github.com/josenalde/datascience>

ANÁLISE E DESENVOLVIMENTO DE SISTEMAS - UFRN

# OBJETIVOS

O(a) discente selecionará, com base na origem dos dados, as ferramentas e técnicas para pré-processamento (limpeza), tratamento e processamento de dados, com a respectiva saída gráfica ou textual para auxílio à tomada de decisão. Adquirirá uma visão ampla dos softwares, bibliotecas, métodos estatísticos e linguagens utilizadas na área de ciência de dados, de modo a incorporar tais soluções no desenvolvimento de software.

# CONTEÚDO

**Unidade I:** introdução à ciência de dados, big data e suas etapas (produção; armazenamento (nosql); transformação e armazenamento analítico (olap, data warehouse, BI, data discovery), dashboards; **Unidade II:** processamento paralelo, distribuído e tempo real (hadoop, spark, spark streaming); **Unidade III:** análise de dados, métricas estatísticas e visualização, noções de mineração de dados e técnicas de predição (regressão linear simples, logística, séries temporais)

# PLANO DE CURSO

## DESCRIÇÃO, ARMAZENAMENTO

Introdução a ciência de dados e Big Data; Banco de dados não relacionais (desnormalização); Conceitos e definições sobre Ciência dos Dados; produção de dados; armazenamento; análise de dados; visualização, agrupamento e análise em rede. Caracterização, importância das etapas de modelagem e análise científica de dados. Ferramentas e linguagens para análise científica de dados.

## PREDIÇÃO

Aquisição e formatação de dados. Análise estatística de dados. Agrupamento e classificação de dados. Visualização científica de dados. Principais conceitos para gerenciamento de Big Data; Tecnologias para Big Data; Técnicas estatísticas de predição; Data Discovery, OLAP e Visualização de Dados; Processamento paralelo e distribuído de dados; Visualização de dados: estática e interativa. Desenvolvimento de painéis de visualização (dashboards).

## VISUALIZAÇÃO, ANÁLISE

Introdução a mineração de dados; Análise de dados de redes sociais. Modelagem de dados em grafos. Introdução a raspagem de dados (scraping). Coleta de dados estruturados e não estruturados. Desenvolvimento de raspadores de dados (scrapers). Ética e legislação sobre a raspagem de dados.

O que define um projeto de ciência de dados? A melhoria de algum aspecto no/do cliente

# PLANO DE CURSO

- Referências

Notas de aula .pdf disponibilizadas de autoria do docente (slides)

IGUAL, Laura; SEGUÍ, Santi. Introduction to Data Science: a Python approach to concepts, techniques and applications. Springer, 2017.

<https://github.com/DataScienceUB/introduction-datascience-python-book>

E-book disponível em: <https://www.springer.com/gp/book/9783319500164>

AMARAL, Fernando. Introdução à Ciência de Dados: mineração de dados e big data. Rio de Janeiro: Alta Books, 2016.

\* McKINSEY, Wes. Python para análise de dados. São Paulo: Novatec, 2018.

<https://github.com/wesm/pydata-book>

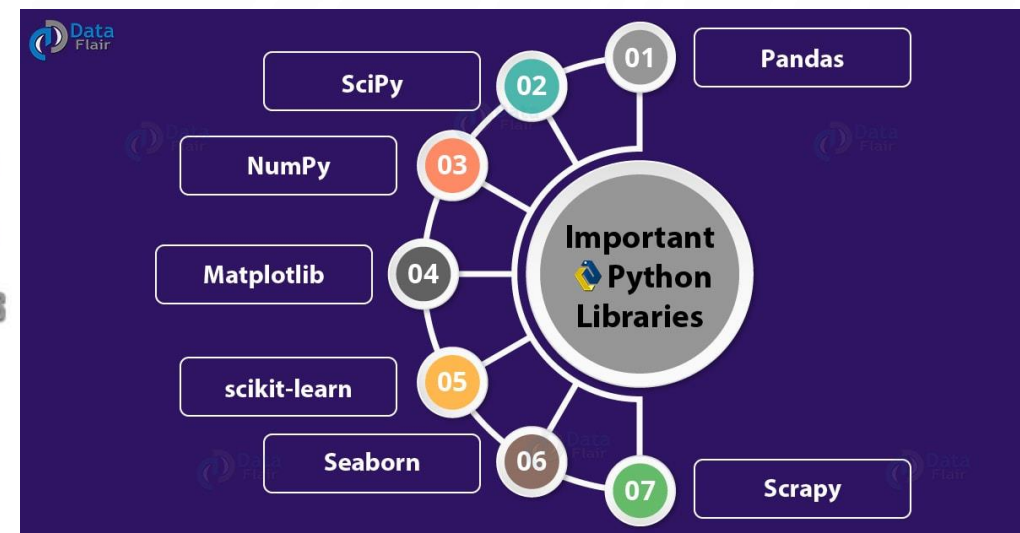
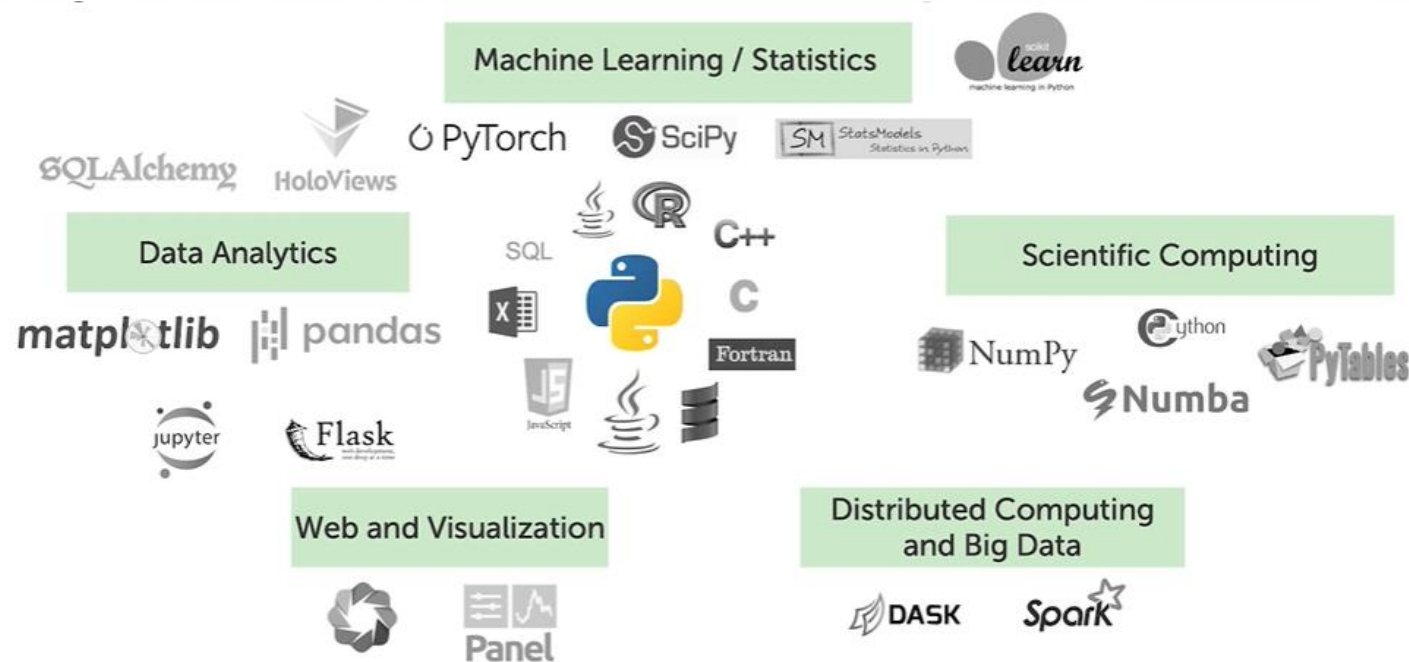
<https://github.com/josenalde/datascience>  
[www.kaggle.com](http://www.kaggle.com)

Complementar:

[KELLEHER, John D.; TIERNEY, Brendan. Data Science. MIT Press, 2018.](#)

# FERRAMENTAS (SUGERIDAS)

- Dentro da miríade (crescente) de ferramentas, é selecionado um ambiente interativo (Jupyter notebooks) baseado em **Python** para desenvolvimento de nossos estudos, a partir do qual bibliotecas e recursos extras vão sendo apresentados/explorados no tempo...



# FERRAMENTAS (SUGERIDAS)

- Ganho de produtividade...

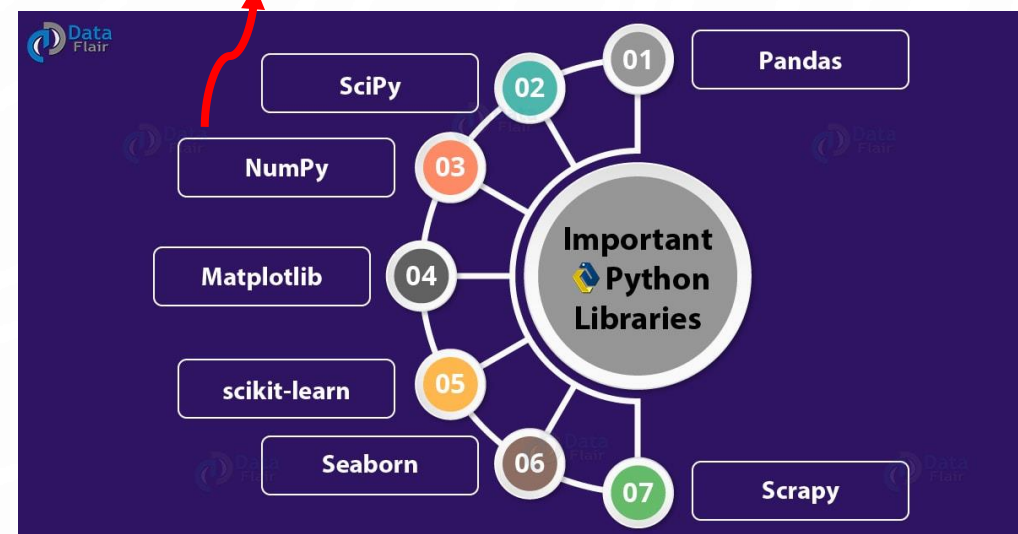
Pandas



```
import pandas as pd
acervobczm = pd.read_csv('../datasets/acervoaquisicao.csv', sep=';')
```

- Provê estruturas de dados de alto nível para dados estruturados ou tabulares (Series, DataFrames)
- Início: 2010 (chave para o Python ganhar espaço em CD)
- Facilita reformatação, manipulação, agregação, seleção
- Tratamento flexível para dados ausentes

- Provê objeto array multidimensional *ndarray* rápido e eficiente (alto desempenho) que as estruturas built-in
- Funções para processamento dos arrays
- Álgebra linear, Fourier, aleatórios etc.
- Escrita e leitura de blocos ndarray em disco
- API C para interoperabilidade C-python numPy



```
import csv

with open('../datasets/acervoaquisicao.csv', encoding='utf8') as f:
    reader = csv.DictReader(f, delimiter=';')
    for row in reader:
        print(row['titulo'])
```



```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
import seaborn as sns
import statsmodels as sm
```



# FERRAMENTAS (SUGERIDAS)

- Qual linguagem base devo utilizar?

Ver esta análise [aqui](#)



Introduction	Methodology	Applications of PCA	Extensions of PCA	Final Remarks	References
○○○○○	○○○○○○○○○○○○○○	○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○○	○○○○○○○○○○○○○○		

Example 1: Food consumption in European Countries

## Example 1: European Food Consumption

### Step 3a: Perform PCA

R

```
out_cor <- princomp(data, cor=TRUE)

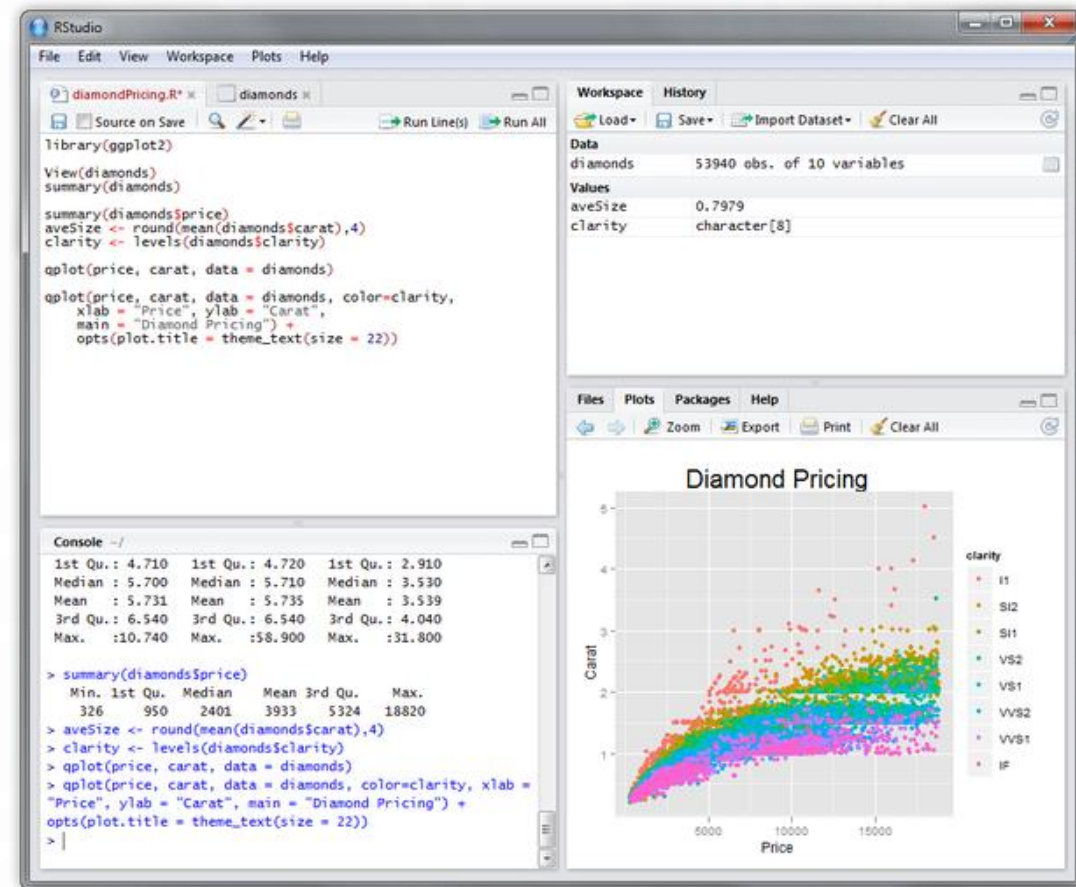
lambda_perc <- out_cor$sdev^2/sum(out_cor$sdev^2)
V <- out_cor$loadings
Y <- cor(data) %*% V # Y = XV
PC <- out_cor$scores # PC = (standardized dataset)V
### Compare with ?prcomp and ?svd
```

Python

```
data_std = data/data.std()

out_cor = PCA().fit(data_std)

lambda_perc = out_cor.explained_variance_ratio_
V = pd.DataFrame(out_cor.components_.T)
Y = pd.DataFrame(np.dot(data.corr(), V)) # Y = XV
PC = pd.DataFrame(out_cor.fit_transform(data_std))
### Compare with 'scipy.linalg',
### 'numpy.linalg' and
### 'matplotlib.mlab.PCA'
```



Ambas possuem suas especificidades, qualidades e, em geral, a escolha principal tem sido associada ao background do desenvolvedor, se em computação (python) ou de matemática/estatística (R)

OBS: python necessário para a análise de dados (codificação)

# JUPYTER LAB (NOTEBOOK):



# ANACONDA®

Anaconda Navigator

File Help

ANACONDA.NAVIGATOR

Home

Environments

Learning

Community

Applications on base (root) Channels

 CMD.exe Prompt 0.1.1 Run a cmd.exe terminal with your current environment from Navigator activated <a href="#">Launch</a>	 Datalore Online Data Analysis Tool with smart coding assistance by JetBrains. Edit and run your Python notebooks in the cloud and share them with your team. <a href="#">Launch</a>	 IBM Watson Studio Cloud IBM Watson Studio Cloud provides you the tools to analyze and visualize data, to cleanse and shape data, to create and train machine learning models. Prepare data and build models, using open source data science tools or visual modeling. <a href="#">Launch</a>	 JupyterLab 2.2.6 An extensible environment for interactive and reproducible computing, based on the Jupyter Notebook and Architecture. <a href="#">Launch</a>	 Notebook 6.1.4 Web-based, interactive computing notebook environment. Edit and run human-readable docs while describing the data analysis. <a href="#">Launch</a>	 Powershell Prompt 0.0.1 Run a Powershell terminal with your current environment from Navigator activated <a href="#">Launch</a>
 Qt Console 4.7.7 PyQt GUI that supports inline figures, proper multiline editing with syntax highlighting, graphical calltips, and more. <a href="#">Launch</a>	 Spyder 4.1.5 Scientific Python Development Environment. Powerful Python IDE with advanced editing, interactive testing, debugging and introspection features <a href="#">Launch</a>	 VS Code 1.52.1 Streamlined code editor with support for development operations like debugging, task running and version control. <a href="#">Launch</a>	 Glueviz 1.0.0 Multidimensional data visualization across files. Explore relationships within and among related datasets. <a href="#">Install</a>	 Orange 3 3.26.0 Component based data mining framework. Data visualization and data analysis for novice and expert. Interactive workflows with a large toolbox. <a href="#">Install</a>	 PyCharm Professional A Full-fledged IDE by JetBrains for both Scientific and Web Python development. Supports HTML, JS, and SQL. <a href="#">Install</a>
 RStudio 1.1.456 A set of integrated tools designed to help you be more productive with R. Includes R essentials and notebooks. <a href="#">Launch</a>					

NUMFOCUS  
OPEN CODE • BETTER SCIENCE  
[Donate](#)

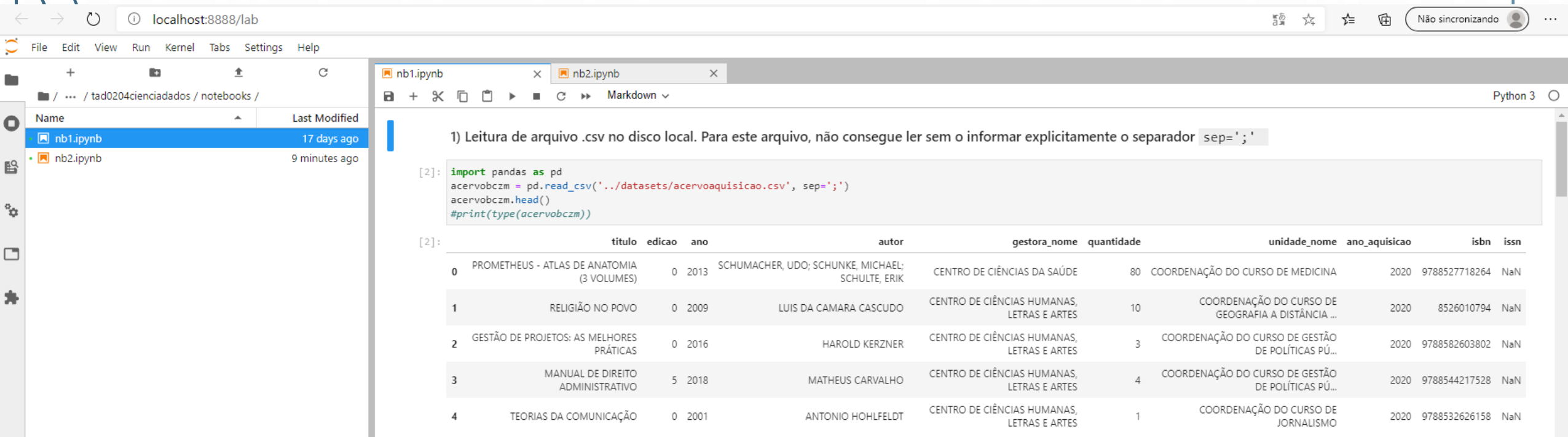
Support the OSS Community

Documentation

Anaconda Blog



# JUPYTER LAB (NOTEBOOK):



The screenshot shows the Jupyter Lab interface. On the left is a file explorer showing a directory structure with two notebooks: nb1.ipynb (modified 17 days ago) and nb2.ipynb (modified 9 minutes ago). The main area displays the nb2.ipynb notebook. It has a title bar with 'nb2.ipynb' and a toolbar with icons for saving, opening, and running. The notebook content includes a text cell with the instruction: '1) Leitura de arquivo .csv no disco local. Para este arquivo, não consegue ler sem o informar explicitamente o separador sep=';';'. Below this is a code cell with the following Python code:

```
[2]: import pandas as pd
acervobczm = pd.read_csv('../datasets/acervoaquisicao.csv', sep=';')
acervobczm.head()
#print(type(acervobczm))
```

The output of the code cell is a table with 11 columns: index, titulo, edicao, ano, autor, gestora\_nome, quantidade, unidade\_nome, ano\_aquisicao, isbn, and issn. The table contains 5 rows of data.

	titulo	edicao	ano	autor	gestora_nome	quantidade	unidade_nome	ano_aquisicao	isbn	issn
0	PROMETHEUS - ATLAS DE ANATOMIA (3 VOLUMES)	0	2013	SCHUMACHER, UDO; SCHUNKE, MICHAEL; SCHULTE, ERIK	CENTRO DE CIÊNCIAS DA SAÚDE	80	COORDENAÇÃO DO CURSO DE MEDICINA	2020	9788527718264	NaN
1	RELIGIÃO NO POVO	0	2009	LUIS DA CAMARA CASCUDO	CENTRO DE CIÊNCIAS HUMANAS, LETRAS E ARTES	10	COORDENAÇÃO DO CURSO DE GEOGRAFIA A DISTÂNCIA ...	2020	8526010794	NaN
2	GESTÃO DE PROJETOS: AS MELHORES PRÁTICAS	0	2016	HAROLD KERZNER	CENTRO DE CIÊNCIAS HUMANAS, LETRAS E ARTES	3	COORDENAÇÃO DO CURSO DE GESTÃO DE POLÍTICAS PÚBLICAS	2020	9788582603802	NaN
3	MANUAL DE DIREITO ADMINISTRATIVO	5	2018	MATHEUS CARVALHO	CENTRO DE CIÊNCIAS HUMANAS, LETRAS E ARTES	4	COORDENAÇÃO DO CURSO DE GESTÃO DE POLÍTICAS PÚBLICAS	2020	9788544217528	NaN
4	TEORIAS DA COMUNICAÇÃO	0	2001	ANTONIO HOHLFELDT	CENTRO DE CIÊNCIAS HUMANAS, LETRAS E ARTES	1	COORDENAÇÃO DO CURSO DE JORNALISMO	2020	9788532626158	NaN

- Ambiente para execução interativa (lpython), com mescla de código interpretável, texto, imagens, LaTeX – linguagem Markdown e HTML
- No Anaconda Prompt:
  - conda update jupyter
  - notebook jupyter

- Baseado no projeto lpython (Fernando Pérez, 2001...)
- Projeto Jupyter (2014...)
- Desenvolvimento baseado no fluxo execução-exploração ao invés de edição-compilação-execução
- Em ciência de dados, as análises envolvem exploração, tentativa e erro e iteração

# GOOGLE COLAB



## O que é o Colaboratory?

O Colaboratory ou "Colab" permite escrever código Python no seu navegador, com:

- Nenhuma configuração necessária
- Acesso gratuito a GPUs
- Compartilhamento fácil

Você pode ser um **estudante**, um **cientista de dados** ou um **pesquisador de IA**, o Colab pode facilitar seu trabalho. Assista ao vídeo [Introdução ao Colab](#) para saber mais ou simplesmente comece a usá-lo abaixo!

- Desenvolvimento online com integração Gdrive e Github

Dito isto...

# The Periodic Table of Data Science

[Data-Science-Periodic-Table.pdf](#)

An overview of key companies, resources and tools in data science (as of 4/12/2017)



Dc DataCamp	Ga General Assembly	Sd Strata Data
Sb SpringBoard	M Metis	Od ODSC
Ex Edx	Di Data Incubator	Tc Tableau Conference
C Coursera	In Insight	U UseR!
Uda Udacity	Dsa NYC Data Science Academy	Pd PyData
Ude Udemy	G Galvanize	Paw Predictive Analytics World
Ps Pluralsight	Dsg Data Science for Social Good	Kdd ACM SIGKDD Conference
Ly Lynda	Dsy Data Society	Tpc Teradata Partners Conference
Tt TeamTreeHouse	Dsj Data Science Dojo	Icd IEEE International Conference on Data Mining
Bdu Big Data University		

Courses	Data	Search & Data Management	Collaboration	News, Newsletters & Blogs
Boot camps	Projects & Challenges, Competitions	Machine Learning & Stats	Community & Q&A	Podcasts
Conferences	Programming Languages & Distributions	Data Visualization & Reporting		

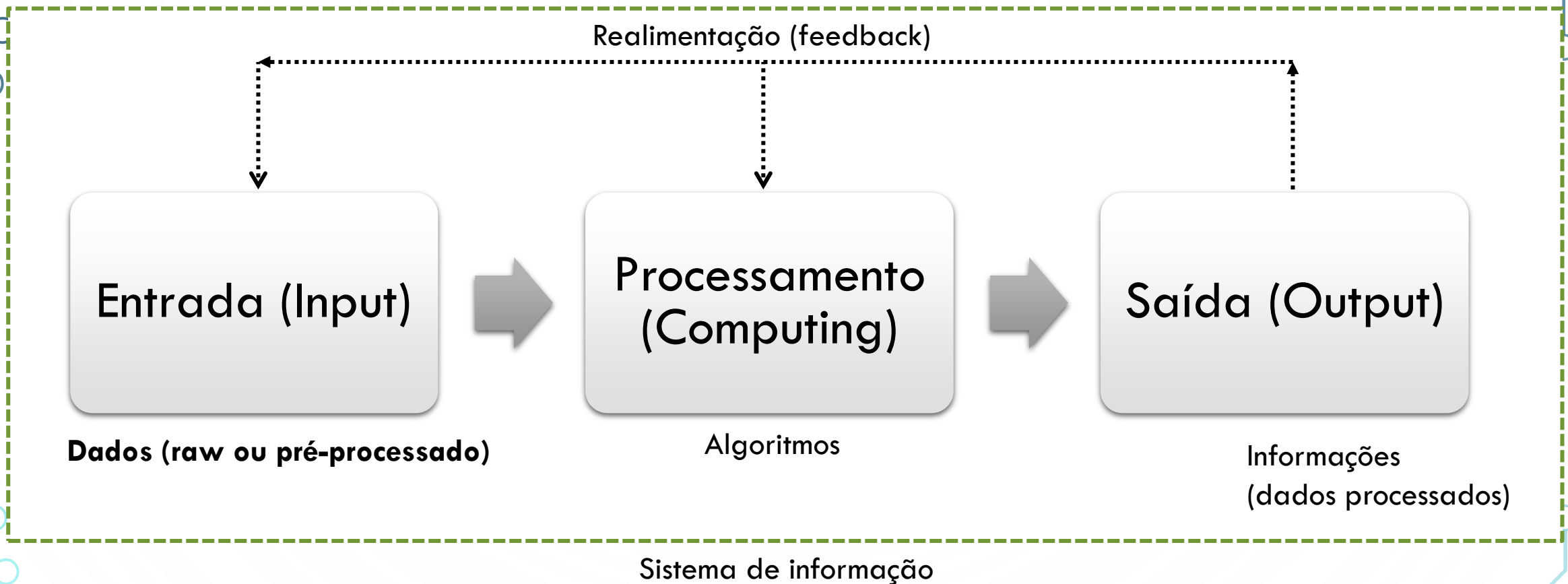
Py Python	Js JavaScript	Vb Visual Basic	Pgs PostgreSQL	Sli SQLite	Ah Apache Hadoop	W Weka	Bml BigML	Kn Knime	Sm Spark MLlib	Pb Power BI	Obi Oracle BI	Shn Shiny	Ddl Domino Data Lab	De Data Science Experience
R R	Cp C++	Sc Scala	Ar Amazon Redshift	Bq Google BigQuery	Hw Hortonworks	O Oracle	Dar DataRobot	Lib LibSVM	Ho H2O	Bo BusinessObjects	Alt Alteryx	Mpl Matplotlib	Nt Nteract	Rs Rstudio
S SQL	Pl Perl	Ca Cassandra	Hb HBase	Td Teradata	Cl Cloudera	Mss Microsoft SQL server	Rm RapidMiner	Mat Mathematica	Th Theano	Sp Spotfire	Sav SAS Visual Analytics	Ply Plotly	Ro Rodeo	Be Beaker Notebook
B Bash	Mr Microsoft R Open	P Pig	Mdb Mongo DB	To Toad	Aem Amazon Elastic Mapreduce	Spl Splunk	Cho Chorus	Mah Mahout	Aml Azure Machine Learning	Ql Qlikview	Po PowerPivot	Me Microsoft Excel	Spy Spyder	Ze Apache Zeppelin
Mtl Matlab	Cy Canopy	Im Impala	K Kafka	Ms MySQL	Mar MapR	Sr Solr	Tf Tensorflow	St Stata	D D3	Co Cognos	Gch Google Charts	Pe Pentaho	Dst Data Science Studio	Ju Jupyter
J Java	An Anaconda	Sp Spark	Hi Hive	Ild IBM DB2	Lu Lucene	El ElasticSearch	Sk Scikit-Learn	Da Dato/Graphlab	My Microstrategy	Aa Adobe Analytics	T Tableau	B Bokeh	Db Databricks notebook	Gh Github

Dw Data.world	Q Quandl	Fte FiveThirtyEight	Sa Socrata	Gp Google Public	Dg Data.gov	K Kaggle
St Statista	Uci UCI Machine Learning Repository	Wb World Bank	At Academic Torrents	Bf Buzzfeed	Dk DataKind	Dd DrivenData

Re Reddit	So Stack Overflow	Cv Cross Validated	Qu Quora	Av Analytics Vidhya	Dse Data Science Stack Exchange
Mu Meetup	Rdm RDataMining				

Kdn KDnuggets	Ild insideBIGDATA
Rb R-Bloggers	Pp PlanetPython
Hn HackerNews	Dt DataTau
Dsc Data Science Central	Dsr Data Science Roundup
Dsw Data Science Weekly	Or O'Reilly
Dr Data Elixir	Pw Python Weekly
Rw R Weekly	Pd Partially Derivative
Bds Becoming a Data Scientist	Tm Talking Machines
Ds Data Stories	Dsk Data Skeptic
Ld Linear Digressions	Ns Not So Standard Deviations

# ELEMENTOS BASE: DADO, INFORMAÇÃO, SISTEMA, CONHECIMENTO



**Informação: dado analisado e com algum significado X Conhecimento: informação interpretada, entendida e aplicada**

- **Sabemos que os dados podem vir de várias FONTES (do ponto de vista de codificação entender os formatos e como atuar sobre os mesmos (ler, manipular))**

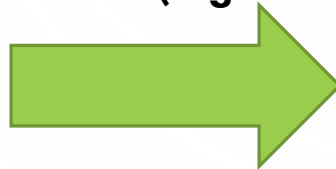




- **Exemplo de dado X informação X conhecimento**
  - Projeto palmaS (UFRN@Tapioca, EMPARN – 11.2019...)



**Processo (algoritmo)**



**Informação:** contagem das cochonilhas fêmeas = 114



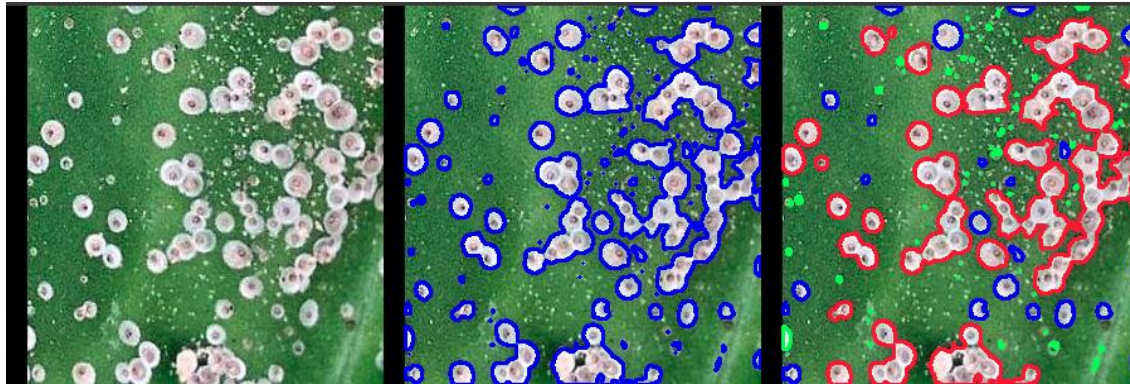
**Conhecimento (negócio):** tratamento A, em relação ao tratamento B possui eficácia X, devido à ..., sendo recomendado a aplicação da seguinte forma: ...

**Dado:** imagem da presença de uma praga chamada cochonilha de escama na palma forrageira após aplicação de determinado tratamento (produto etc.)



- **Exemplo de dado X informação X conhecimento**

- **Projeto palmaS**

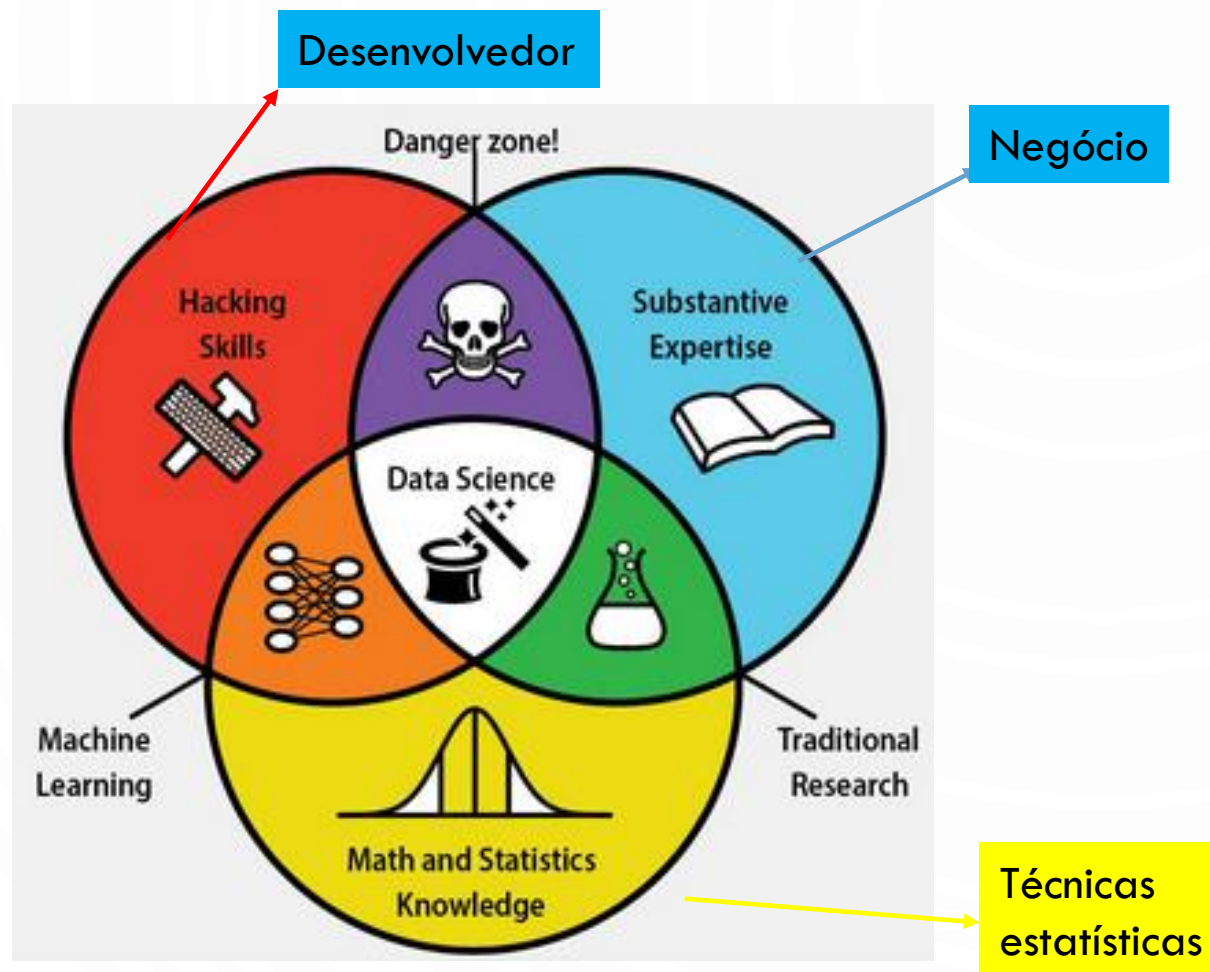


**Separação por CLASSES**

Para pensar (exemplos): pulverização autônoma aérea ou térrea



- Portanto, estudos de ciência de dados **em nosso contexto:**



Fonte: [Kirk Bourne](#)

	Devido a sua natureza interdisciplinar, requer intersecção de habilidades (codificação, negócio, matemática e estatística)
	Necessário para trabalhar com massa de dados que precisa ser adquirida, limpa e manipulada
	Permite a escolha de métodos e ferramentas para extrair conhecimento a partir dos dados
	Conhecimento do negócio para demandar questões, estabelecer hipóteses e interpretar os resultados
	Pesquisa tradicional com aplicações estatísticas ao domínio do problema
	Isoladamente não requer conhecimento do negócio, pois pode-se limitar a aplicação de algoritmos, sem propósito individualmente
	Pode levar a análises incorretas, pela falta de métodos matemáticos e estatísticos rigorosos

- Na aquisição de dados, independente da fonte, pode comprometer o conhecimento, se os dados não apresentam tais características (não necessariamente todas, mas conjuntos razoáveis e lógicos)
  - **Relevantes:** são importantes para o tomador de decisões. Exemplo: se o preço de um tecido vai subir não é relevante para um fabricante de circuitos integrados
  - **Simples:** dados sofisticados e/ou detalhados podem não ser necessários. Sobrecarga de informações dificulta tomada de decisão ao invés de auxiliar
  - **Apresentadas no momento exato:** saber como foi o tempo semana passada não ajuda a definir que roupa devo usar hoje
  - **Verificáveis:** deve ser possível checar dados para garantir que estejam corretos, checando por exemplo várias fontes
  - **Acessíveis:** fácil acesso para usuários autorizados, com o formato correto e no momento correto
  - **Seguras:** evitar acesso não autorizado

Exemplos: Concursos públicos, setor privado, parcerias pp etc.

Cientista de dados – aplicações agrícolas