Métodos Quantitativos Aula 03

Preparação de Dados

Alex Borges Vieira
José A. M. Nacif
Roberto Massi de Oliveira

Preparação de Dados

Palavra-chave: Data Munging / Data wrangling

"Most data scientists spend much of their time cleaning and formatting data. The rest spend most of their time complaining that there is no data available to do what they want to do."

SKIENA, S. S. The Data Science Design Manual. Springer, 2017.

Linguagens para Data Science

Python:

- Linguagem atual, amplamente utilizada
- Muitas bibliotecas para data science: Scipy, Numpy, etc
- Linguagem interpretada, mais lenta que linguagens compiladas (há controvérsias)
 https://guide.freecodecamp.org/computer-science/compiled-versus-interpreted-languages/

Pearl:

- Era a linguagem em ascensão, até que foi engolida pelo python a partir do ano de 2008
- Não possui um bom suporte para códigos orientados a objeto
- Bibliotecas não tão completas quanto as de Python

R:

- Linguagem mais antiga, mas ainda muito utilizada
- Bibliotecas mais completas no escopo da estatística
- Mais recursos para análises e visualizações
- Blocos de código em R podem ser utilizados em Python

Linguagens para Data Science

Matlab:

- Linguagem desenvolvida para manipulação fácil e eficiente de matrizes
- Muito utilizada em algoritmos de Machine Learning
- Sistema proprietário, usualmente substituído pelo seu similar gratuito: GNU Octave

Java e C/C++:

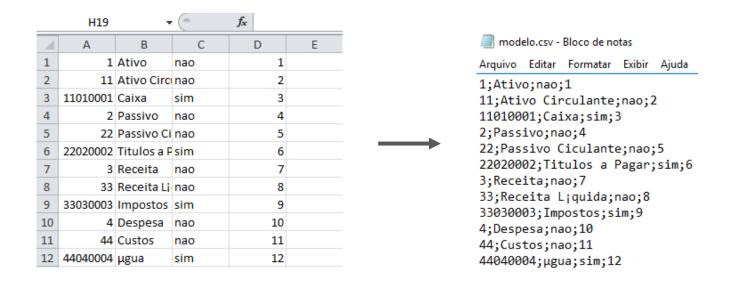
- Linguagens importantes no contexto de Big Data
- Linguagens fundamentais no contexto de Sistemas Distribuídos/Processamento Paralelo

Mathematica/Wolfram Alpha

- Boa linguagem para a solução de cálculos e problemas matemáticos
- Adequada para pequenas análises ou simulações https://www.wolframalpha.com

- Formatos de fácil análise computacional
 - Podem ser usados e reutilizados.
- Formatos de fácil leitura humana
 - Podem ser abertos em softwares leitores de texto
- Podem ser usados por uma ampla variedade de softwares e sistemas
 - Podem ser lidos por aplicações/sistemas/softwares gratuitos

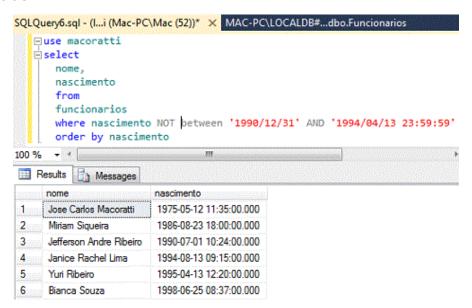
- CSV (Comma Separated Value)
 - Formato extremamente simples e popular para troca de dados entre programas
 - Cada linha representa um registro com campos separados por vírgulas



- XML (eXtensible Markup Language)
 - Estruturado, mas não-tabular
 - Markups universais
 - Não serve para exibição, mas sim para transporte e compartilhamento

```
<?xml version="1.0" encoding="UTF-8"?>
- <samples>
   - <sample>
         <collectionID>4f4e48c5e4b07f02db53f51c</collectionID>
         <sourceItemKey>114054</sourceItemKey>
         <title>Exploration no. 132000</title>
       - <alternateTitle>
             <title>Subsurface Document no. 57950</title>
             <title>Source ID EP-11</title>
             <title>Canton Barns</title>
         </alternateTitle>
       - <abstract>
             <![CDATA[Exploration no. 132000 is a test pit (depth 8 feet) described in Subsurface Document no. 57950. The document, a report
            titled "Canton Barns", was prepared by Associated Earth Sciences, Inc. on June 5, 2007 for a residential project.]]>
         </abstract>
         <dataType>Paper reports</dataType>
     </sample>
```

- SQL (Structured Query Language)
 - Dados em tabelas
 - Banco de dados



- JSON (JavaScript Object Notation)
 - Usado para transferir objetos de dados de um programa para outro
 - Se assemelha com uma struct
 - É composta por nomes de campos e seus conteúdos
 - Existem bibliotecas que interpretam entradas JSON em qualquer linguagem moderna

```
{
  "id": 1000501,
  "name": "Wilson Júnior",
  "city": {
      "name": "Rio de Janeiro",
      "state": "RJ"
  },
  "age": 24
}
```

- Protocol Buffers (arquivos .proto)
 - Neutro em relação a linguagem/plataforma
 - Usado para a comunicação de pequenas quantidades de dados entre programas
 - Usado na comunicação entre máquinas do Google. Algo semelhante é usado no Facebook

```
// Person created with Protobuf
    message Person {
      required string name = 1;
      required int32 id = 2:
      optional string email = 3;
      repeated PhoneNumber phone = 4;
      enum PhoneType {
       MOBILE = 0;
       HOME = 1;
       WORK = 2;
      message PhoneNumber {
       required string number = 1;
       optional PhoneType type = 2 [default = HOME];
```

```
{"employees":[
          {"firstName":"John", "lastName":"Doe"},
          {"firstName":"Anna", "lastName":"Smith"},
          {"firstName":"Peter", "lastName":"Jones"}
]}
```

- Questões a serem respondidas:
 - Quem tem os dados que eu preciso?
 - Por que deixariam tais dados disponíveis?
 - Como posso obtê-los?

Hunting:

- Companhias e fonte de dados particulares:
 - Difícil obtenção, tanto por questões estratégicas quanto por questões de privacidade
 - Ex.: Google, Amazon, American Express, Facebook
 - Alguns dados são selecionados e liberados ao público, geralmente por marketing ou para acalmar os ânimos de quem tentaria obtê-los ilegalmente
 - Funcionários podem possuir acesso privilegiado a dados particulares de empresas

Hunting:

- Fontes de dados governamentais:
 - Costumam ser públicos, mas alguns são restritos por segurança ou estratégia
 - Ex.: Endereço, CPF e telefone de cidadãos
 - Preservação de privacidade é uma justificativa comum para a não divulgação
- Fontes acadêmicas:
 - Pesquisas acadêmicas, colaborações interdisciplinares e interinstitucionais
 - Alguns periódicos pedem para que os dados sejam disponibilizados (reprodutibilidade)
 - Fonte de dados médicos, demográficos, históricos, artísticos, etc.
 - Google Scholar, palavras-chave: "Open Source", "Data"
 - Geralmente alguém já validou os dados, facilitando o trabalho
- Geração de dados: Você pode ser uma fonte de dados (extraídos dos seus trabalhos)

Scraping:

- "Raspagem" de informações e preparação das mesmas para análise computacional
- Websites são escritos em linguagens conhecidas interpretadas por navegadores
- o Emulando um navegador, seu código pode baixar o conteúdo de qualquer site para análise
- Baixar um conjunto de sites para análise está associado ao termo "spidering"
- Programas de Scraping podem ser preparados para vasculhar e baixar conteúdos específicos
- Uma das bibliotecas Python spider/scraper: BeautifulSoup
- Web crawling é um spidering avançado: todos os links de uma página são baixados
- Cuidado com questões legais e políticas do alvo

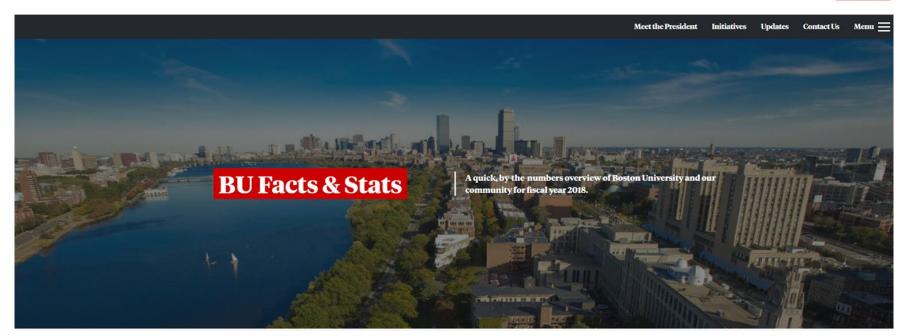


- Passos comuns de execução de Scraping
 - 1. Encontre uma URL de interesse
 - 2. "Importe" o HTML para o python através de bibliotecas como Requests e BeautifulSoup
 - 3. Use o recurso "Developer Tools" do navegador (F12 Chrome e Firefox, Ctrl+Shift+C Opera)
 - 4. Encontre as tags HTML que possuem as informações desejadas
 - 5. Utilize comandos das bibliotecas para extrair os dados a partir das tags desejadas
 - 6. (Opcional) Faça uso dos dados extraídos através de cálculos e análises
 - 7. (Opcional) Salve os dados extraídos ou resultados de análises em um formato conhecido

• Ex. (Scraping): http://www.bu.edu/president/boston-university-facts-stats/

Boston University Office of the President





• Ex. (Scraping): http://www.bu.edu/president/boston-university-facts-stats/

Community		Campus		Academics	
Student Body	34,262	Classrooms	544	Study Abroad Programs	90+
Living Alumni	377,900+	Buildings	310+	Average Class Size	27
Total Employees	10,182	Laboratories	2,326	Faculty	4,021
Faculty	4,021	Libraries	21	Student/Faculty Ratio	10:1
Non-Degree Students	2,232	Campus Area (acres)	134	Schools and Colleges	17
Graduate & Professional Students	15,238			Programs of Study	300+
Undergraduate Students	16,792				

BU Facts & Stats | Office of the President

Ex. (Scraping): http://www.bu.edu/president/boston-university-facts-stats/

```
import requests
from urllib import request, response, error, parse
from urllib.request import urlopen
from bs4 import BeautifulSoup

url = "http://www.bu.edu/president/boston-university-facts-stats/"
html = urlopen(url)
soup = BeautifulSoup(html, "lxml")
title = soup.title
titleText = title.get_text()
print(titleText)
```

▼<head>
<title>BU Facts & Stats | Office of the President</title>

• Ex. (Scraping):



```
Console
                               Sources Network
                                                      Performance >>
*** * Nouvy Id- top Class- page-templace page page-10-23 has-pu-brahulig has-pu-
 masterplate 1-default sidebarLocation-right page-template-facts-stats"> == $0
    ▶ <header class="masthead" role="banner">...</header>
   ▼ <div class="wrapper">
     ▼<div class="content">
       ▶ <div class="bannerContainer bannerContainer-windowWidth bannerType-
       image">...</div>
       ▼ <div class="content-container">
           <!-- Intro Banner -->
         ▼<article id="post-23">
             <h1>
            </h1>
           ><section class="facts-stats">,,,</section>
           ▼<section class="facts-categories">
             ▶ <div class="facts-wrapper">...</div>
             ▶ <div class="facts-wrapper">,,,</div>
             ▶ <div class="facts-wrapper">...</div>
             \div class="facts-wrapper">...</div>
             ▶ <div class="facts-wrapper">...</div>
             </section>
           <section class="news">...</section>
           </article>
           ::after
         </div>
         <!-- .content-container -->
       </div>
       <!-- .content -->
     </div>
     <!-- .wrapper -->
   ▶ <footer class="siteFooter has-info-links has-branding" role="contentinfo">...
    </footer>
    ▶ <script type="text/javascript">...</script>
     <script type="text/javascript" src="http://www.bu.edu/president/wp-content/</pre>
     themes/r-president/js/script.min.js?ver=1.0.1"></script>
     <script type="text/javascript" src="http://www.bu.edu/president/wp-</pre>
     includes /is /we embed min is ween-4 0 10"> //script>
```

Ex. (Scraping): observem as tags HTML

Community					
li.list-item 500×57					
	34,262				
Living Alumni	377,900+				
Total Employees	10,182				
Faculty	4,021				
Non-Degree Students	2,232				
Graduate & Professional Students	15,238				
Undergraduate Students	16,792				

```
▶ <section class="facts-stats">...</section>
▼<section class="facts-categories">
 ▼ <div class="facts-wrapper"> == $0
 ▼<h5>
   ::before
   "Community"
   ::after
  </h5>
 ▼
   ▼
    Student Body
    <span class="value">34,262</span>
   ▶...
   ▶...
   ▶...
   ▶ ...
   ▶ ...
   ▶ ...
   ::after
  </div>
```

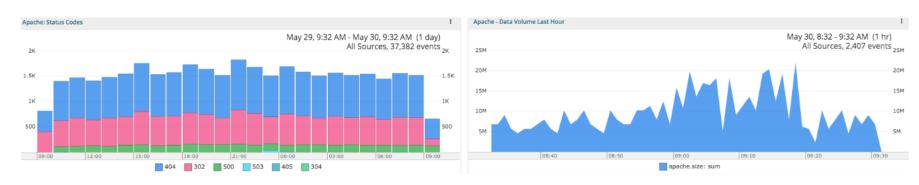
Ex. (Scraping): observem as tags HTML

```
section = soup.find all('section', class ='facts-categories')
   for elemen in section:
       wrappers = elemen.find all('div')
       for x in wrappers:
           title = x.find('h5').get text()
           print(title)
           detail = x.find all('ul')
           for row in detail:
               for 1 in row.find all('li'):
                   text = l.find('p').get text()
12
                   value = 1.find('span', class ='value').get text()
13
                   print(text + value)
14
               print("----")
```

- Ex. (Scraping):
 - Esse exemplo foi extraído e modificado de: https://levelup.gitconnected.com/quick-web-scraping-with-python-beautiful-soup-4dde18468f1f
 - Código Fonte: https://drive.google.com/open?id=1jzovVRXNldgzWk1BvjksH9UV9sNgsZd4
 - Explorem o código:
 - Espalhem comandos "print" para entenderem melhor cada passo
 - Testem outros comandos do BeautifulSoup
 - Entrem no site alvo do scraping e usem o "Developer Tools" do seu navegador para visualizar outras tags HTML do site. Extraiam outros conteúdos do mesmo para se acostumarem com a ferramenta: http://www.bu.edu/president/boston-university-facts-stats/

Logging:

- o Funcionários e alunos possuem acesso interno a dados de empresas/laboratórios/sites
- Você pode ser dono e origem dos dados (ex.: sites próprios, uso de câmeras e sensores)
- Palavras-chave: Weblogs, sensing devices, Internet of Things (IoT)
- Para o design de qualquer sistema para Logging:
 - O sistema deve exigir o mínimo de manutenções
 - Guardar o máximo de informações possíveis a cada acesso
 - Usar formatos apropriados para armazenamento e compartilhamento de dados



- Ex. (Logging):
 - Opções Gratuitas, como o Grafana, podem ser empregadas para facilitar análises de Logging



- Ex. (Logging): Logs do Netlab https://drive.google.com/open?id=1cTIDeFjWLftjF7ZGjDKbqh7Clte7eUDk
 - Pode ser lido como data frame Pandas, devendo ser feitos ajustes de formatação (e.g., eliminação de colchetes, separação de datas num campo data, etc.)
 - Estatísticas do log podem ser estimadas (e.g., média de duração dos acessos)

```
201.179.162.179 - - [17/Sep/2019:06:30:49 -0300] "teSubmit=Save" 400 0 "-" "-"
201.179.162.179 - - [17/Sep/2019:06:30:49 -0300] "POST /cgi-bin/ViewLog.asp HTTP/1.1" 404 0
"-" "Ankit"

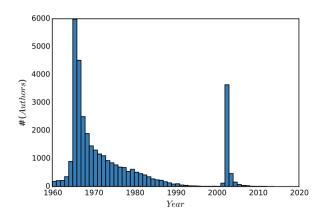
80.95.44.9 - - [17/Sep/2019:06:31:55 -0300] "GET / HTTP/1.1" 200 12101
"http://netlab.ice.ufjf.br/" "Mozilla/4.0 (compatible; MSIE 6.0; Windows NT 5.1; SV1)"
50.31.26.18 - - [17/Sep/2019:06:32:14 -0300] "GET /wp-login.php HTTP/1.1" 200 1514 "-"
"Mozilla/5.0 (X11; Ubuntu; Linux x86_64; rv:62.0) Gecko/20100101 Firefox/62.0"
50.31.26.18 - - [17/Sep/2019:06:32:14 -0300] "POST /wp-login.php HTTP/1.1" 200 1897 "-"
"Mozilla/5.0 (X11; Ubuntu; Linux x86_64; rv:62.0) Gecko/20100101 Firefox/62.0"
50.31.26.18 - - [17/Sep/2019:06:32:15 -0300] "POST /xmlrpc.php HTTP/1.1" 200 420 "-"
"Mozilla/5.0 (X11; Ubuntu; Linux x86_64; rv:62.0) Gecko/20100101 Firefox/62.0"
37.115.205.210 - - [17/Sep/2019:06:33:36 -0300] "GET /index.php/2016/09/29/ola-mundo/
HTTP/1.0" 404 10566 "http://netlab.ice.ufjf.br/index.php/2016/09/29/ola-mundo/"
"Mozilla/5.0 (Windows NT 6.1) AppleWebKit/537.36 (KHTML, like Gecko) Chrome/67.0.3396.87
Safari/537.36"
```

- Processo que antecede a análise e sucede o backup dos dados
- Artefatos de processamento:
 - erros sistemáticos oriundos do processamento da informação bruta
 - se detectados, podem ser corrigidos
 - sempre desconfie de algo inesperado/surpreendente

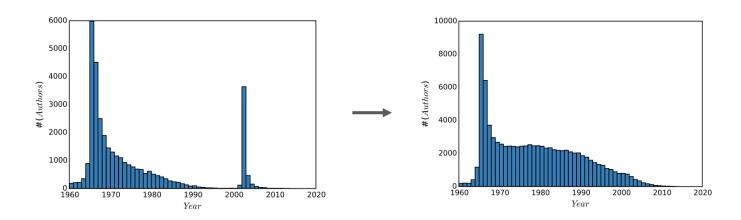
"Surprising observations are what data scientists live for. Indeed, such insights are the primary reason we do what we do. But in my experience, most surprises turn out to be artifacts, so we must look at them skeptically"

SKIENA, S. S. The Data Science Design Manual. Springer, 2017.

- Detecção de artefatos: revisão dos dados, análise comportamental (curvas)
- A figura abaixo mostra quantos autores apareceram num dado periódico pela primeira vez em cada ano. Conseguem suspeitar de artefatos?



- Detecção de artefatos: revisão dos dados, análise comportamental
- A figura abaixo mostra quantos autores apareceram num dado periódico pela primeira vez em cada ano. Conseguem suspeitar de artefatos?
 - Páginas 70 e 71 de "The Data Science Design Manual. Springer, 2017".
 - Resumindo: mudança de registros/mudança de padrão de nomes nos registros.



- Questões de compatibilidade:
 - Não faz sentido comparar coisas totalmente diferentes (e.g., unidades diferentes)
 - Lembrar, porém, do Coeficiente de Variação
 - Problemas que, geralmente, ocorrem quando conjuntos de dados distintos são mesclados

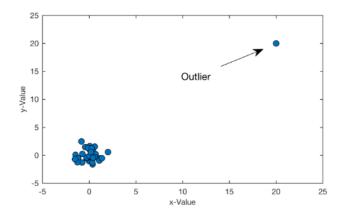
"Review the meaning of each of the fields in any data set you work with. If you do not understand what's in there down to the units of measurement, there is no sensible way you can use it."

SKIENA, S. S. The Data Science Design Manual. Springer, 2017.

- Solução para problemas de compatibilidade:
 - Conversão de unidades (e.g., passar todos os pesos para grama)
 - Conversão de representação numérica (e.g., evitar guardar números em strings)
 - Unificação de nomes (e.g., usar um padrão: last name/middle name/first name)
 - Unificação de datas (e.g., usar o formato americano YY/MM/DD)
 - Unificação financeira (e.g., conversão de todos os valores para dólar)

Detecção de Outliers:

- Valores que se distanciam consideravelmente dos demais numa dada amostra
- Geralmente causado por erros na entrada de dados ou no scraping
- Pode ser causado por questões de incompatibilidade
- Consequências: distorce média, variância, desvio padrão. Moda e mediana não sofrem muito
- Facilmente detectáveis, podem ser excluídos, mas seu motivo deve ser avaliado



- Lidar com valores faltantes:
 - Observar campos que podem estar ausentes ou incompletos
 - Solução: pesquisar os melhores valores para preenchê-los
 - Ex.: O que fazer com um questionário de pesquisa deixado em branco ou preenchido com um outlier?

"Separately maintain both the raw data and its cleaned version. The raw data is the ground truth, and must be preserved intact for future analysis. The cleaned data may be improved using imputation to fill in missing values. But keep raw data distinct from cleaned, so we can investigate different approaches to guessing."

	Lim	peza	de	Dado	S
--	-----	------	----	------	---

Variable

2 3 - 1 9 10 3 -

Lidar com valores faltantes:

4

Atribuição baseada em heurística:

- 3 2 1 - -

- Adivinhação coerente embasada no conhecimento sobre o assunto
- Atribuição baseada em média:
 - Conhecendo-se a média, escolhe-se um valor aproximado
- Atribuição baseada em valor aleatório:
 - Repetir um valor aleatório dentre os que já apareceram para aquela variável
- Atribuição baseada no vizinho mais próximo:
 - Quando a variância entre os elementos é pequena, é uma solução interessante
- Atribuição baseada por interpolação
 - Métodos de regressão para predição (e.g., regressão linear; serão vistos futuramente)

"Crowdsourcing harnesses the insights and labor from large numbers of people towards a common goal. It exploits the wisdom of crowds, that the collective knowledge of a group of people might well be greater than that of the smartest individual among them."

SKIENA, S. S. The Data Science Design Manual. Springer, 2017.



- Ex. 01: Quantas moedas existem no pote?
 - Respostas de um primeiro grupo:



537, 556, 600, 636, 1200, 1250, 2350, 3000, 5000, 11,000, 15,000

Mediana: 1250 Média: 3759 Valor Correto: 1879

Conclusões: mediana mais próxima do que qualquer palpite isolado; grande

média devido à presença de outliers

- Ex. 01: Quantas moedas existem no pote?
 - Respostas de um primeiro grupo:



537, 556, 600, 636, 1200, 1250, 2350, 3000, 5000, 11,000, 15,000

Média: 3759 Valor Correto: 1879 Mediana: 1250

Conclusões: mediana mais próxima do que qualquer palpite isolado; grande

média devido à presença de outliers

Respostas do segundo grupo, após observarem as do primeiro:

750, 750, 1000, 1000, 1000, 1250, 1400, 1770, 1800, 3500, 4000, 5000

Mediana: 1325 Média: 1925 Valor Correto: 1879

Conclusões: média e mediana próximas do valor correto; remoção de outliers observados nas respostas do primeiro grupo.

- Quando dados extraídos de grupos são relevantes?
 - Quando as opiniões são independentes
 - Muitas vezes, dados enviesados atrapalham o experimento
 - Quando o grupo é composto por pessoas com diferentes conhecimentos e metodologias
 - Um comitê composto por pessoas com opiniões semelhantes não "enriquece" o debate
 - Quando o tema n\u00e3o exige conhecimento especializado
 - É mais difícil confiar em respostas de grupos aleatórios para temas complexos
 - Quando opiniões podem ser razoavelmente agregadas
 - Questões muito genéricas podem levar a respostas excessivamente variadas

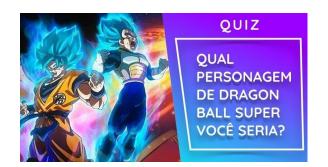
- Mecanismos de agregação:
 - Uso de distribuições estatísticas (assunto de aulas futuras)
 - Uso de dados como média e mediana (mediana é mais recomendado por causa de outliers),
 de preferência associados a medidas de dispersão (e.g., desvio padrão)
 - Remoção de outliers
 - Votação é um mecanismo popular de agregação estatisticamente validado
 - Condorcet Jury Theorem: a probabilidade **P(n)** do resultado de uma votação estar correto tende a 1 à medida em que o número **n** de votantes aumenta, mesmo em disputas acirradas onde **p** = 51% é a porcentagem de votos do grupo vencedor

$$P(n) = \sum_{i=(n+1)/2}^{n} {n \choose i} p^{i} (1-p)^{n-i}$$

- Serviços de Crowdsourcing:
 - Serviços como Amazon Turk e CrowdFlower intermediam uma relação paga entre pesquisadores e pessoas para executar serviços não-automatizáveis
 - Ex.: prover dados para aprendizado de máquina, experimentos psicológicos/econômicos



- Gamificação, uma alternativa aos serviços pagos:
 - "Jogos" com propósito de coleta de dados
 - CAPTCHA: além de garantir acessos, respostas são mapeadas para melhorar a digitalização de documentos arquivísticos
 - Testes de QI em jogos e aplicativos: fontes de dados psicológicos/psiquiátricos
 - Jogos do tipo "que personagem você seria", comuns no Facebook







AAG02 Tarefa em Dupla

 Utilizar Spidering/Scraping ou Logging para coletar dados a serem passados como parâmetro para uma das funções feitas na AAG01. Em outras palavras, os dados coletados deverão ser "limpados" e passados como parâmetro para a geração de uma CDF ou PMF.

Regras:

- 1. Deve ser feito obrigatoriamente no Jupyter Notebook
- 2. Markdowns com comandos LaTex para documentar código e explicar resultados
- 3. Deve ser entregue nos formatos .pdf e .ipynb (código fonte+markdowns)
- 4. O dados **dados brutos** obtidos por spidering/scraping ou logging devem ser salvos separadamente do **dado tratado**, caso alguma limpeza tenha que ser realizada
- 5. Os dados devem ser entregues em anexo