

I M T 1 0 0 1

I N T R O D U C C I Ó N A I N G E N I E R Í A M A T E M Á T I C A

2 0 2 3 - 1

EXTRACCIÓN Y TRANSFORMACIÓN DE DATOS Y TEXTO

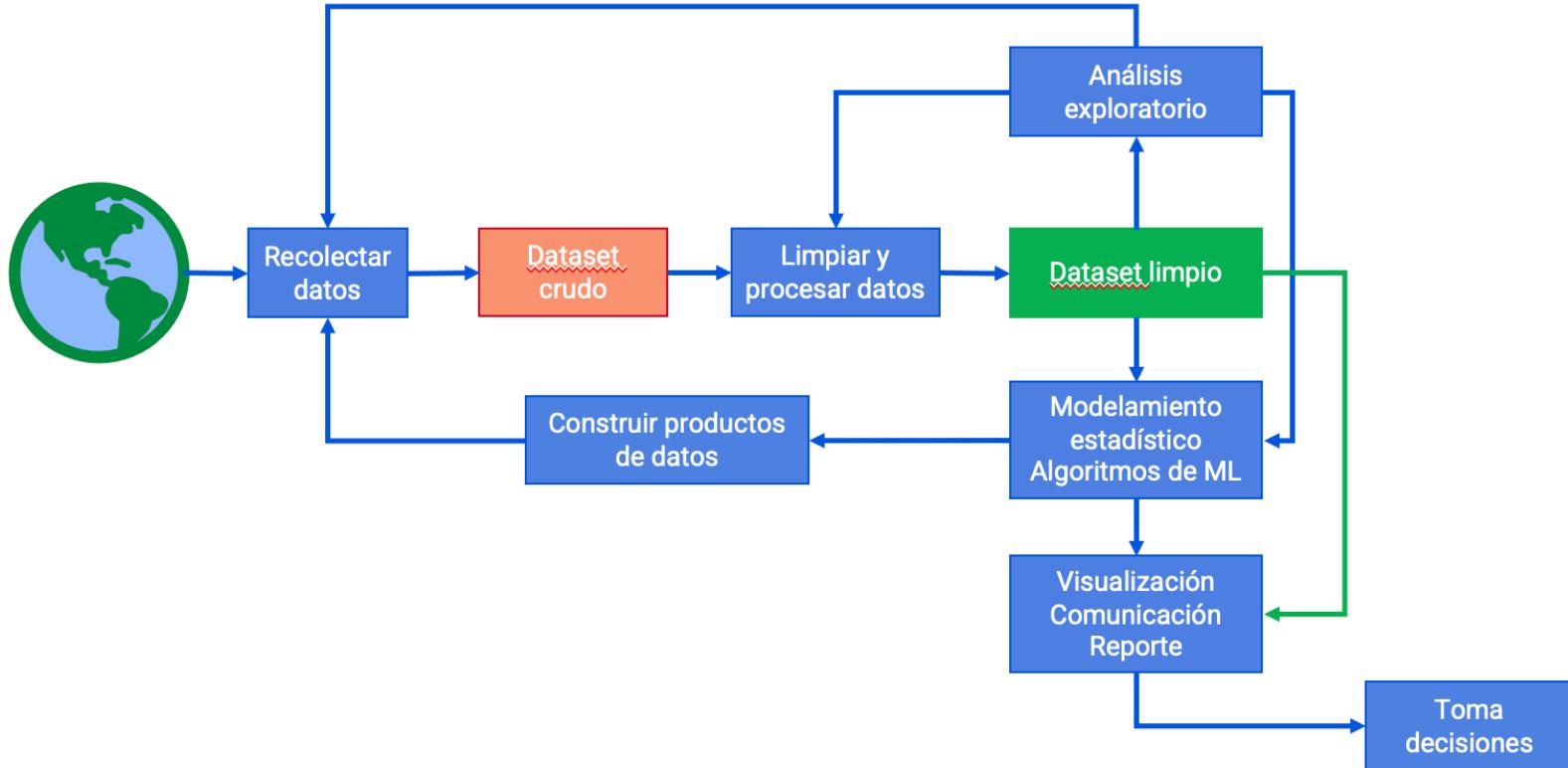
PAULA AGUIRRE – TALLER 4

ESTRUCTURA DEL TALLER

1. Motivación: NLP y datasets de entrenamiento
2. Extracción de datos desde la web
3. Procesamiento y análisis de datasets de texto
4. Precauciones y limitaciones de datos extraídos desde la web.

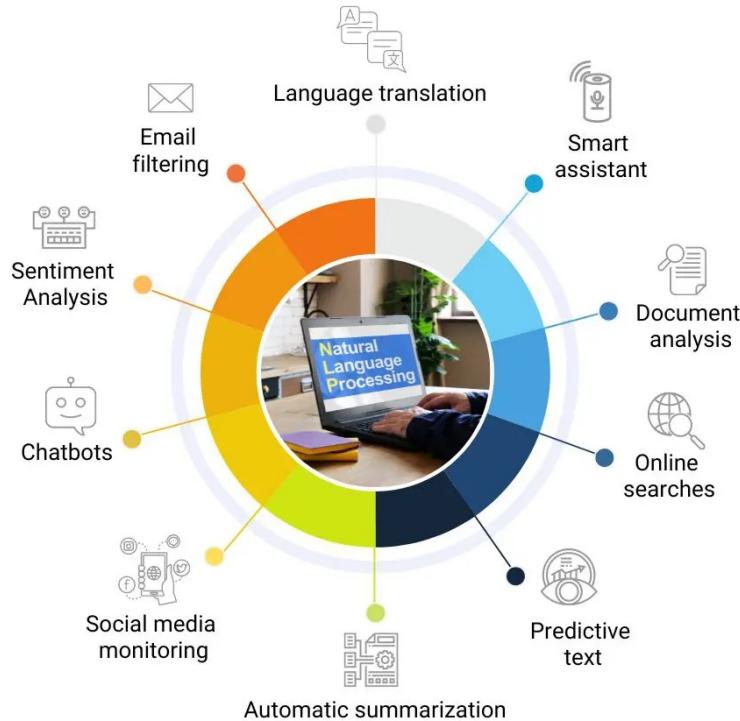
CLASE 1

PROCESO DE CIENCIA DE DATOS



PROCESAMIENTO DE LENGUAJE NATURAL

- Proceso mediante el cual los computadores entienden y procesan el lenguaje humano natural.



@megynkelly
wants Sad beat #AmericaFirst #VoteTrump show
Republican country won Crooked President
Enjoy Hillary just many Sanders American
look jobs soon Cruz people Bernie interviewed
Convenient Cruz day Join way back Caroline
made like I'm Cruz people Join State
time Trump New get bad want P falling
another AMERICA go vote amp much totally believe
news Ted never Obama
Rubio @realDonaldTrump Trump great
tonight now U win media amazing
watch must #Trump2016 one good Wow
#MakeAmericaGreatAgain speech himWithYou
Party @CNN big @FoxNews money
tomorrow love campaign
Pennsylvania dishonest Donald
total Indiana

Robust Detection of Extreme Events Using Twitter:
Worldwide Earthquake Monitoring

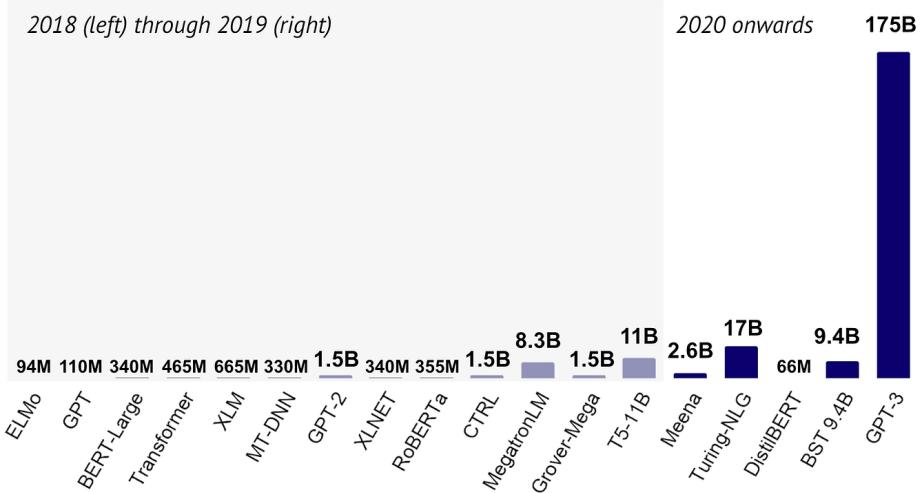
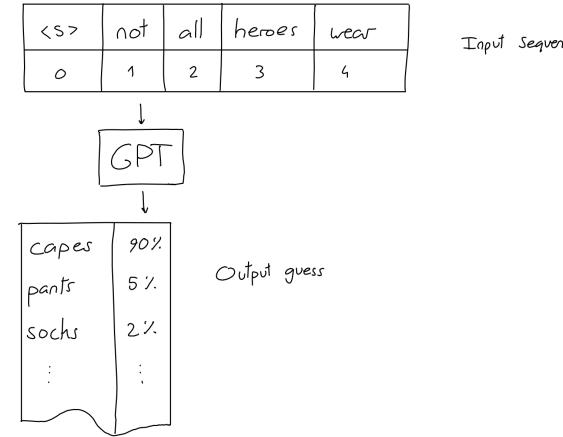
Barbara Poblete, Jheser Guzmán, Jazmine Maldonado and Felipe Tobar

MODELOS DE LENGUAJE

Modelos que determinan la **probabilidad de una secuencia de palabras** en una frase, en un lenguaje en particular, en base al análisis de cuerpos de texto.

Large Language Models (LLMs) ➔ modelos de lenguaje de gran complejidad

- basados en algoritmos de aprendizaje profundo (redes neuronales) con grandes cantidades de parámetros
- entrenados en base a datasets de texto masivos.
- Pueden capturar patrones complejos de lenguaje y generar texto casi indistinguible del generado por humanos.



CHAT GPT

<https://openai.com/blog/chatgpt>

M Tell me how ChatGPT works.

ChatGPT is a large language model that uses deep learning techniques to generate human-like text. It is based on the GPT (Generative Pre-trained Transformer) architecture, which uses a transformer neural network to process and generate text. The model is pre-trained on a massive dataset of text, such as books, articles, and websites, so it can understand the patterns and structure of natural language. When given a prompt or a starting point, the model uses this pre-trained knowledge to generate text that continues the given input in a coherent and natural way.

GPT : Generative Pre-trained Transformer

- *Generative* ➔ predice la siguiente palabra
- *Pre-trained* ➔ previamente entrenado sobre grandes cantidades de datos
- *Transformer* ➔ red neuronal basada en encoder-decoder

Introducing ChatGPT

We've trained a model called ChatGPT which interacts in a conversational way. The dialogue format makes it possible for ChatGPT to answer followup questions, admit its mistakes, challenge incorrect premises, and reject inappropriate requests.

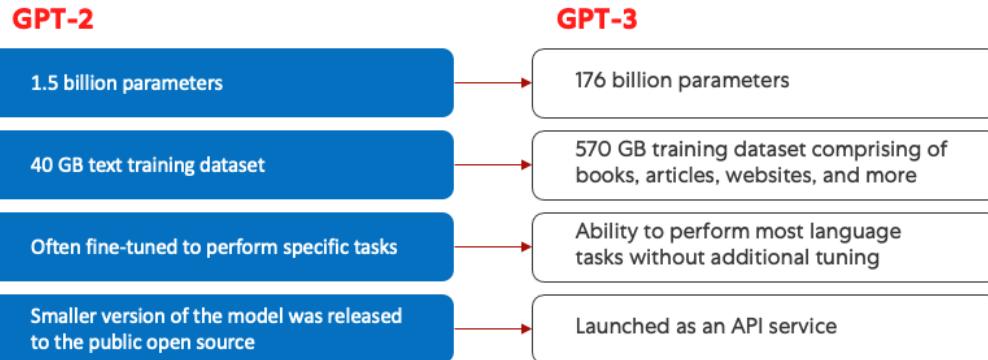
[Try ChatGPT ↗](#)

[Read about ChatGPT Plus](#)

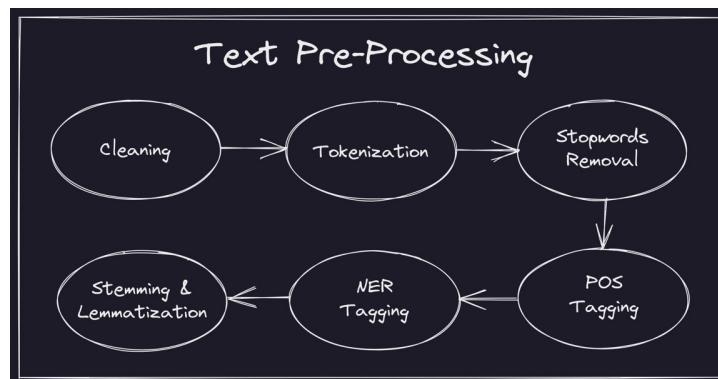
CHAT GPT

Datos de entrenamiento (GPT-3): WebText

- Dataset masivo de textos de internet : 570 GB, 300 billones de palabras.
- Diversas fuentes: libros, Wikipedia, artículos, redes sociales, documentos legales, etc.
- Varios pasos de procesamiento, anotación y transformación de datos.



<https://paperswithcode.com/dataset/webtext>



¿Dónde encontramos datos, y cómo
los obtenemos?

Fuente de datos

Primarias

Datos obtenidos directamente de la fuente

Secundarias

Datos previamente recolectados

Internas

Datos provenientes de la propia organización

Externas

Datos relativos a otras personas u organizaciones

Privadas

Datos de acceso limitado a ciertos usuarios autorizados

Abiertas

Datos accesibles en forma libre y gratuita

FUENTES DE DATOS

¿Dónde podemos encontrar datos?

- Documentos, archivos y sistemas de información privados.
- Bases de datos en ubicaciones específicas.



Data en la web

- **Abiertos:** <https://www.freecodecamp.org/news/https-medium-freecodecamp-org-best-free-open-data-sources-anyone-can-use-a65b514b0f2d/>
- **Propietarios:** data que pertenece a, y es administrada por, un individuo, organización o grupo
- Ejemplos:



DATOS ABIERTOS

- Datos disponibles en **forma gratuita y sin restricciones** de derechos de autor (copyright), patentes u otros mecanismos de control
- Pueden ser **utilizados, reutilizados y redistribuidos** libremente por cualquier persona
- Sujetos, cuando más, al requerimiento **de atribución** y de **compartirse** de la misma manera en que aparecen, respetando la **seguridad y privacidad** de la información

¿Por qué datos abiertos? → bien público

- **Transparencia**
- Generación de **valor social y comercial**: los datos son un recurso clave para actividades sociales y económicas, y para impulsar negocios y servicios innovadores.
- **Participación y compromiso**: todos podemos acceder y contribuir a los datos e información.



Support a fair, free and open future.

VALUE STORIES

Open data businesses - an oxymoron or a new model?

Building a business based on open data may seem counterintuitive, but new models are emerging with greater frequency and demonstrating how to integrate open data into a business operation in a useful and profitable manner. Identifying the type of open data that can help a business grow involves not only understanding what open data is, but also creative thinking around what can be done with the data. Once a useful data source is identified, a business owner must assess the risks and decide how to integrate the data into their product. While the first part of open data use relies...

[Read More](#)

Danish address registry

In 2002, the Danish government, having determined that "free and unrestricted access to addresses of high quality is beneficial to the public and forms the basis for reaping substantial benefits in public administration and in industry and commerce", released its official Danish address database free of charge. Eight years later, the government analysed the impact of opening up Danish address data and came to the following conclusion. Reuse: In 2010, free-of-charge address data was delivered to total of 1,236 parties of which 70% were from private companies, 20% from the central government and 10% from municipalities. ...

[Read More](#)

Making aid more effective in Nepal

Nepal is currently focusing on building transparent and accountable public institutions following a period of disruptive civil war. By 2013-14, foreign aid represented 22% of the national budget and financed most development spending. NGOs, journalists and civil society have demanded more comprehensive, timely and detailed information on aid flows, particularly geographic information, to show where money is being directed. In June 2013, the Aid Management Platform was launched by the Ministry of Finance to assist efforts aimed at monitoring aid and budget spending. All NGOs are now required to report details about their funding and programmes to the platform, building...

[Read More](#)

<http://opendatahandbook.org/value-stories/en/>

¿Qué tipos de datos podemos encontrar?

TIPOS DE DATOS

Estructurados

- Esquema predefinido y homogéneo.
- Estructura tabular con filas y columnas.
- Fácil de analizar y modelar.

Year,Make,Model,Price
1997,Ford,E350,3000.00
1999,Chevy,"Venture Extended Edition",4900.00
1999,Chevy,"Venture Extended Edition",5000.00
1996,Jeep,Grand Cherokee,4799.00

Semi-estructurados

- No están organizados en filas y columnas.
- Cuentan con llaves y etiquetas que proporcionan una estructura jerárquica a los datos.
- Análisis requiere más trabajo previo.

```
[  
  {  
    "age_adjusted_death_rate": "7.6",  
    "death_rate": "6.2",  
    "deaths": "32",  
    "leading_cause": "Accidents Except Drug Poisoning (V01-X39, X43, X45-X59, Y85-Y86)",  
    "race_ethnicity": "Asian and Pacific Islander",  
    "sex": "F",  
    "year": "2007"  
  },  
  {  
    "age_adjusted_death_rate": "8.1",  
    "death_rate": "8.3",  
    "deaths": "87",  
    ...  
}
```

No estructurados

- No hay un estructura o jerarquía interna clara.
- Existen muchos formatos nativos no estructurados.
- Más difícil de analizar.

Call me Ishmael. Some years ago—never mind how long precisely—having little or no money in my purse, and nothing particular to interest me on shore, I thought

DATOS ESTRUCTURADOS

- Data altamente organizada y fácil de descifrar.
- Está en un formato predefinido (tabla o base de datos)
- Formatos comunes: `.csv`, `.tsv`, `.txt`, `.xlsx`, `SQL`
- **Dato (datum)** → una observación o abstracción de una entidad real (persona, objeto o evento). Puede estar descrita por uno o más atributos.
- **Datos (data/dataset)** → conjunto homogéneos de datos relativo a una colección de entidades.

Year,Make,Model,Price
1997,Ford,E350,3000.00
1999,Chevy,"Venture Extended Edition",4900.00
1999,Chevy,"Venture Extended Edition",5000.00
1996,Jeep,Grand Cherokee,4799.00

	A	B	C
1	name	age	height
2	Michael	46	5'9"
3	Jim	31	6'0"
4	Pam	29	5'7"
5	Meredith	53	5'6"
6	Dwight	35	5'10"

Name	Dry/Wet Food	Good Boy (Y/N)
Fido	Dry	Y
Rex	Wet	N
Bubbles	Dry	Y
Cujo	Wet	N

Tag #	Height (in)	Weight (lbs)
1573	15	21
2684	9	7
3795	27	130
4806	6	5

Tag #	Name	Breed	Color	Age
1573	Fido	Beagle	Brown/White	1.5
2684	Rex	Pekingese	White	9
3795	Bubbles	Rottweiler	Black	5
4806	Cujo	Chihuahua	Gold	4

DATOS ESTRUCTURADOS



DATOS SEMI-ESTRUCTURADOS

XML: Extensible Markup Language

- Metalenguaje diseñado para almacenar y transportar datos.
- Diseñado para ser auto-descriptivo.

```
<?xml version="1.0" encoding="UTF-8"?>
<websites>
  <website id="133">
    <title lang="en">File Extension Database</title>
    <url>https://www.file-extension.info</url>
    <category>Data Formats</category>
  </website>
</websites>
```

JSON: JavaScript Object Notation (<https://www.json.org/json-en.html>)

- Formato de texto liviano para intercambio de data, fácil de interpretar por humanos (archivo de texto simple) y de generar y formatear (parse) para máquinas.
- Estándar para envío de data mediante entre servidores y aplicaciones web.
- Estructura auto-descriptiva.
- Semejante a un diccionario de Python, con dos estructuras base:
 - **keys**: strings
 - **valores**:
 - 4 tipos de datos atómicos: number, string, boolean, null
 - 2 tipos de datos compuestos: array, object

```
{
  "departamento": 8,
  "nombredepto": "Ventas",
  "director": "Juan Rodríguez",
  "empleados": [
    {
      "nombre": "Pedro",
      "apellido": "Fernández"
    },
    {
      "nombre": "Jacinto",
      "apellido": "Benavente"
    }
  ]
}
```

DATOS SEMI-ESTRUCTURADOS - JSON

- La estructura puede ser **anidada**: el valor de un atributo es un nuevo diccionario, o conjunto de pares atributo-valor.
- Para grandes conjuntos de datos, permite evitar repeticiones y campos en blanco ➔ formato más liviano
- Existen varias librerías que permiten trabajar con datos en formato json:
- **json**: librería con funciones básicas para leer, escribir y analizar datos en formato JSON.

<https://docs.python.org/3/library/json.html>

`json.loads` ➔ leer un archivo .json

```
{  
    "departamento": 8,  
    "nombredepto": "Ventas",  
    "director": "Juan Rodríguez",  
    "empleados": [  
        {  
            "nombre": "Pedro",  
            "apellido": "Fernández"  
        }, {  
            "nombre": "Jacinto",  
            "apellido": "Benavente"  
        }  
    ]  
}
```



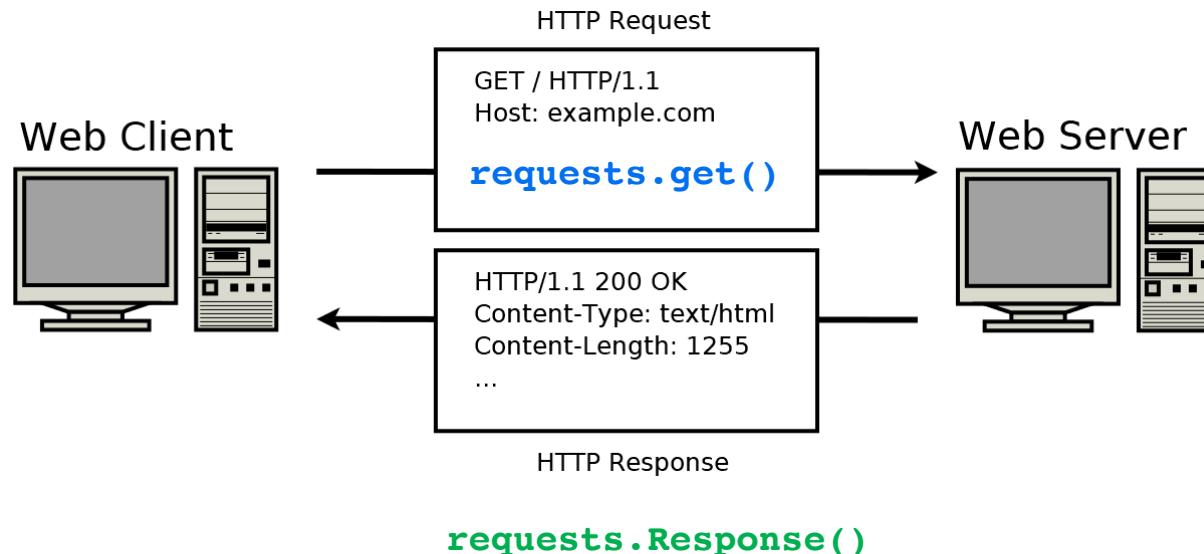
¿Cómo extraemos datos desde la
Web?

EXTRACCIÓN DE DATOS DESDE LA WEB

- Hay 3 formas de extraer datos de la web:
 - **URL:** apertura y descarga de datos a partir de Universal Resources Locator (link)
 - **API:** Application Programming Interface
 - **Scraping:** técnica para extraer información de sitios web en forma automática y almacenarla en un formato estructurado.
- En la web, la transmisión de información se realiza mediante el protocolo HTTP (Hypertext Transfer Protocol)
 - HTTPS: versión más segura
 - **Modelo cliente-servidor:** un cliente establece una conexión, realizando una petición a un servidor y espera una respuesta del mismo.
- Para acceder a data en la web por estas 3 vías, utilizaremos algunas **librerías** específicas de Python (hay varias otras):
 - **requests:** <https://docs.python-requests.org/en/master/>
 - **BeautifulSoup:** <https://pypi.org/project/beautifulsoup4/>

MODELO DE COMUNICACIÓN CLIENTE-SERVIDOR

1. Enviar solicitud al servidor



2. Recibir respuesta del servidor

TRANSMISIÓN DE MENSAJES

Protocolo de transferencia de hipertexto **HTTP**



Una petición



Un número de
encabezados o **headers**



Una línea vacía



Un cuerpo de mensaje

Opcionalmente

EJEMPLO: LLAMADA A www.mipagina.cl

GET / HTTP/1.1

Una petición

Host: example.com

Connection: keep-alive

Cache-Control: max-age=0

Upgrade-Insecure-Requests: 1

User-Agent: Mozilla/5.0

(Windows NT 10.0; Win64; x64) AppleWebKit/537.36 (KHTML, Like Gecko)

Chrome/60.0.3112.90 Safari/537.36

Accept:

text/html, application/xhtml+xml, application/xml;q=0.9,*/*;q=0.8

Referer: https://www.mipagina.cl

Accept-Encoding: gzip, deflate

Accept-Language: en-US, en;q=0.8, nl;q=0.6

<CR><LF> Una línea vacía

Un número de
encabezados o headers

EJEMPLO: RESPUESTA DEL SERVIDOR WWW.MIPAGINA.CL

HTTP/1.1 200 OK

Una petición

Connection: keep-alive

Content-Encoding: gzip

Content-Type: text/html; charset=utf-8 Data: Mon, 28 Aug 2017

10:57:42 GMT Server: Apache v1.3 Vary:

Accept-Encoding

Un número de encabezados o headers

Transfer-Encoding: chunked

<CR><LF>

Una línea vacía

<html> <body>Bienvenidos a mi pagina web</body>

Un cuerpo de mensaje

</html>

Opcionalmente

MÉTODOS DE EXTRACCIÓN DE DATOS BASADOS EN HTTP



Descarga de datos desde una dirección URL
(Universal Resources Locator).



Extracción de datos desde APIs
(Application Programming Interface).



Scraping de páginas web

DATA EN LA WEB - URL

- Muchos datos de interés están publicados o disponibles en la Web.
 - Codificación de la descarga y extracción ➔ reproducibilidad, escalabilidad
- **URL:** apertura y descarga de datos a partir de Universal Resources Locator
 - url = protocolo (http, https) + nombre del recurso
 - Ej: Datos de Puntos BIP en datos.Gob.cl

```
'https://datos.gob.cl/dataset/c2969d8a-df82-4a6c-a1f8-e5eba36af6cf/resource/cbd329c6-9fe6-4dc1-91e3-a99689fd0254/download/pcma_20210901_oficio-4770_2013.xlsx'
```

- Método sencillo: usar funciones de pandas para leer archivos directamente desde la web
 - `pd.read_csv(url)`
 - `pd.read_excel(url)`

Ejemplo: Censo

Datos de proyección de la población de Chile hacia 2050,
<http://www.censo2017.cl>

URL

url='http://www.censo2017.cl/descargas/proyecciones/estimaciones-y-proyecciones-chile-1992-2050-base-2017-poblacion-e-indicadores.xlsx'



The screenshot shows a web browser window for the website censo2017.cl. The header features the 'CENSO 2017' logo and a search bar. On the right, there's a link to 'HISTORIA DEL CENSO'. The main content area has a red background with the text 'ENTREGA FINAL CENSO 2017' in white. Below this, a red banner reads 'Estimaciones y Proyecciones de la Población de Chile 1992-2050 (Total País)'. A descriptive paragraph explains the data provided by the National Institute of Statistics (INE). Under the heading 'Material Descargable', there are four download links: 'Estimaciones y proyecciones de la población de Chile 1992-2050 total país' (PDF), 'Síntesis de las estimaciones y proyecciones de la población de Chile 1992-2050 total país' (PDF), 'Estimaciones y proyecciones de la población de Chile 1992-2050 total país' (XLS), and 'Estimaciones y proyecciones de la población de Chile 1992-2050 total país' (CSV). Each download link is accompanied by a red 'Descarga' button.

IMPLEMENTACIÓN DE DESCARGA DE DATOS EN pandas

Para conjuntos de datos estructurados:



Funciones de pandas

- `pd.read_csv(url)`
- `pd.read_excel(url)`



Librería requests



Librerías de Python proveen de funciones y clases para enviar peticiones HTTP (como `urllib`, `httpplib`, incluso `pandas`).



La librería **requests** implementa solicitudes HTTP para enviar peticiones a un servidor, mediante métodos: `requests.get()` y `requests.post()`



La respuesta del servidor es recogida en un objeto de la clase **requests.Response**, que implementa métodos y atributos para leer y explorar los datos extraídos.

IMPLEMENTACIÓN DE DESCARGA DE DATOS EN requests

```
import requests  
response=requests.get(url)
```

Solicitud tipo GET

```
output = open('proyeccionesCensoChile.xlsx', 'wb')  
output.write(response.content)  
output.close()
```

Escribir el contenido a un
archivo local

¿QUÉ ES UNA API?

Muchas páginas web o portales de datos cuentan con una **Interfaz de Programación de Aplicaciones** o **API** (Application Programming Interface) para facilitar el consumo de recursos disponibles por parte de sus usuarios.

API: Un conjunto de **protocolos y rutinas** para interactuar con aplicaciones de software

APIs are everywhere



Recibe solicitudes HTTP.



Entrega datos en un formato leíble por máquinas (JSON).





INTERACTUAR CON UNA API

Utilizamos la librería **requests** para enviar una solicitud y recibir un objeto de respuesta con datos solicitados



El método GET recibe la dirección del recurso.



También un conjunto de parámetros para personalizar la petición a la API.



A veces un conjunto de cabeceras o headers HTTP requeridos para acceder a la API.

Ejemplo: Datos Abiertos del Banco Mundial

Amplio catálogo de datos abiertos y varias API.

<http://data.worldbank.org>

THE WORLD BANK | Data

New to this site? [Start Here](#)

This page in: English Español Français العربية 中文

DataBank Microdata Data Catalog

World Bank Open Data

Free and open access to global development data

Search data e.g. GDP, population, Indonesia

Browse by [Country](#) or [Indicator](#)

MOST RECENT

Global metal markets: Weakening demand amid constrained supply? [»](#)
Wee Chian Koh, John Baffes, Jun 01, 2022

Conference round-up: the role of mobile data in global development research [»](#)
Maria Jones, Anya Marchenko, Jun 01, 2022

How to use PIP's Poverty Calculator page [»](#)
Martha Viveros, R. Andres Castaneda Aguilar, Tony Fujis, May 31, 2022

Food prices continued their two-year-[»](#)

[View all news](#) [View all blogs](#)

WHAT YOU CAN LEARN WITH OPEN DATA

Poverty headcount ratio at \$1.90 a day (2011 PPP) (% of population)

Extreme Poverty
The proportion of the world's population living in extreme poverty has dropped significantly

MULTILATERAL LEADERS TASK FORCE ON COVID-19 DATA DASHBOARD

IMF WORLD BANK GROUP World Health Organization WORLD TRADE ORGANIZATION

MLTF COVID-19 Data Dashboard [»](#)
Mar 23, 2022

Ejemplo: API Country, Banco Mundial

[API Country](#): entrega datos generales sobre todos los países del mundo, como su nombre, capital y nivel de ingresos

- Los parámetros y encabezados a configurar o definir son particulares a cada API, por lo que se recomienda siempre **revisar cuidadosamente la documentación de la API**, para así conocer todas las opciones de configuración de las peticiones.

```
import requests
url=' http://api.worldbank.org/v2/country'
response=requests.get(url),params={'format':'json'})
```

Ejemplo Banco Mundial: API Country

```
In[36]: response.json()
```

```
Out[36]: [ {'page' : 1, 'pages' : 6, 'per_page' : '50' , 'total' : 299},  
          [ { 'id' : 'ABW' ,  
              'iso2Code' : 'AW' ,  
              'name' : 'Aruba' ,  
              'region' : { 'id' : 'LCN' ,  
                          'iso2Code' : 'ZJ' ,  
                          'value' : 'Latin America & Caribbean ' },  
              'adminregion' : { 'id' : ' ' , 'iso2Code' : ' ' , 'value' : ' ' },  
              'incomeLevel' : { 'id' : ' HIC' , 'iso2Code' : 'XD' , 'value' : 'High income' },  
              'lendingType' : { 'id' : ' LNX' , 'iso2Code' : 'XX' , 'value' : 'Not classified' } ,  
              'capitalCity' : 'Oranjestad' ,  
              'longitude' : '-70.0167' ,  
              'latitude' : '12.5167' } ,
```

CLASE 2

Web Scraping



¿QUÉ ES WEB SCRAPING?

Automatización del proceso de búsqueda y extracción de datos de una página web



Puede afectar el tráfico y funcionamiento del servidor consultado, no todos los sitios lo permiten.



Cada sitio tiene asociado un archivo de texto (robots.txt) que indica si está permitido o qué partes del sitio se puede rastrear.

Ejemplo: robots.txt de Wikipedia

```
# robots.txt for http://www.wikipedia.org/ and friends
#
# Please note: There are a lot of pages on this site, and there are
# some misbehaved spiders out there that go _way_ too fast. If you're
# irresponsible, your access to the site may be blocked.
#
# Observed spamming large amounts of https://en.wikipedia.org/?curid=NNNNNNN
# and ignoring 429 ratelimit responses, claims to respect robots:
# http://mj12bot.com/
User-agent: MJ12bot
Disallow: /

# advertising-related bots:
User-agent: Mediapartners-Google*
Disallow: /

# Wikipedia work bots:
User-agent: IsraBot
Disallow:
User-agent: Orthogaffe
Disallow:

# Crawlers that are kind enough to obey, but which we'd rather not have
# unless they're feeding search engines.
User-agent: UbiCrawler
Disallow: /
```

PRINCIPIOS ÉTICOS PARA WEBSRAPING



**Preferir uso de
APIs**

Si es que
existen



**Enviar peticiones
a tasas
razonables**

Sólo extraer
datos realmente
necesarios



**Retribuir el sitio,
en lo posible**

Por ejemplo,
citando en
publicaciones

WEBSRAPING: ETAPAS DEL PROCESO

¿Cómo realizamos el web scraping?



Identificar el sitio web sobre el cual se quiere hacer scraping

Analizar su código fuente para ubicar los datos a extraer.

Descargar todo el código fuente

De una determinada página del sitio.

Programar rutina para extraer datos de interés del código fuente

Almacenar como datos estructurados.

Primera etapa:

Identificar la página web y analizar su código fuente.

HTML es un formato semi estructurado, se caracteriza por uso de etiquetas o tags anidadas que definen las secciones y elementos de la página web, y sus atributos o características de visualización.

CÓDIGO HTML



**Comienza y
termina con las
etiquetas <html>**



**Suele contener
un encabezado**

Identificado por
la etiqueta
<head>



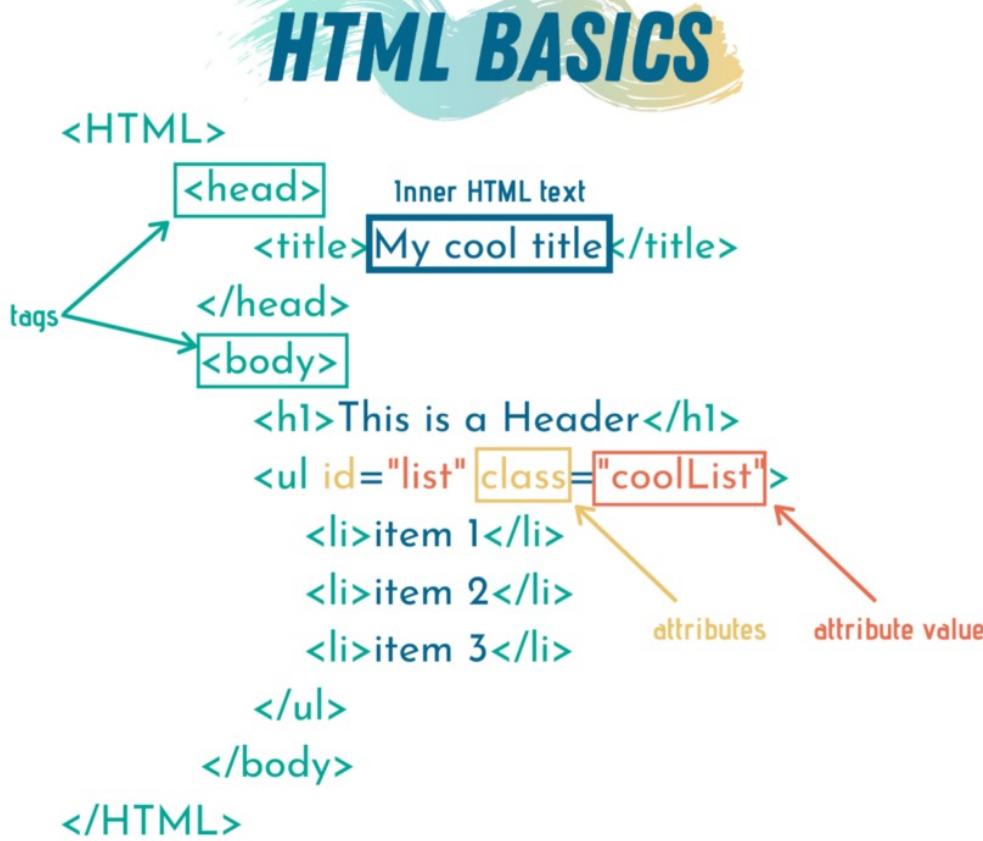
**Contiene un
cuerpo o <body>**



**Contiene otros
elementos**

Listas (),
títulos (<title>),
párrafos (<p>),
etc.

CÓDIGO HTML



TOP 10 HTML TAGS

TAG	USAGE
<div>	used to create a division in the page
	used to add a span around some items
 / 	ol >> ordered list ul >> unordered list li >> list item
<table> <th> <tr>	table >> creates a table th >> table header tr >> table row
<div>	used to create a division in the page
	used to add a span around some items
 / 	ol >> ordered list ul >> unordered list li >> list item
<table> <th> <tr>	table >> creates a table th >> table header tr >> table row

**Los navegadores
Google Chrome, Firefox
o Explorer cuentan con
herramientas de
inspección y desarrollo
HTML.**



FORMA DE ACCEDER AL CÓDIGO FUENTE

The screenshot shows a web browser window for the Pontificia Universidad Católica de Chile (uc.cl) website. The page content is about a project called "PROYECTO INES CIENCIA ABIERTA" where UC is looking to make research results freely available. A context menu is open over the text, with the option "Ver el código fuente de la página" highlighted in blue.

Ir al inicio | ADMISIÓN | Covid-19 | Medios | Biblioteca | Donaciones | Mi Portal UC | Correo | English site

PONTIFICIA UNIVERSIDAD CATÓLICA DE CHILE

Programas de estudio | Investigación | Facultades | Internacionalización | Extensión | Universidad | Información para | Q

Investigación

PROYECTO INES CIENCIA ABIERTA:

UC busca poner a libre disposición los resultados de investigación

Ir al artículo →

Atrás
Reenviar
Volver a cargar
Guardar como...
Imprimir...
Transmitir...
Buscar imágenes con Google Lens
Crear un código QR para esta página
Traducir a español
Ver el código fuente de la página
Inspeccionar

La forma más sencilla de acceder al código fuente de una página es hacer clic derecho y seleccionar la opción llamada “Ver código fuente” o similar.

ANALICEMOS: PÁGINA WEB DE EJEMPLO

```
<html>
  <head>
    <title>IMT1001 Taller 4: Web Scrapping</title>
  </head>
  <body>
    <h1>1. Código HTML</h1>
    <p> Este es un ejemplo para comprender la estructura de un documento HTML. Los pasos a seguir
       para extraer los datos de interés son:
      <ul id='list' class='pasos'>
        <li> Leer el código HTML</li>
        <li> Formatear (parse) usando BeautifulSoup, y </li>
        <li> Extraer la información de interés. </li>
      </ul>
    </p>

    <p>Por ejemplo, podemos extraer párrafos de texto, los cuales pueden ser extensos, o muy
       breves. Como comentamos en clase, los cuerpos de texto que se extraen de la web pueden ser
       utilizados por ejemplo para construir grandes datasets de entrenamiento de modelos de
       lenguaje. Esto es una excelente motivación para aprender a hacer webscraping!!</p>

    <p> </p>
    <p> También podemos crear una tabla:
      <p> </p>

      <table>
        <tr>
          <th>Curso</th>
          <th>Créditos</th>
          <th>N Estudiantes</th>
        </tr>
        <tr>
          <td>IMT1101</td>
          <td>10</td>
          <td>42</td>
        </tr>
        <tr>
          <td>OFG1100</td>
          <td>5</td>
          <td>25</td>
        </tr>
      </table>
    </p>
  </body>
</html>
```

DESCARGAR EL CÓDIGO FUENTE DE UNA PÁGINA WEB

- Ahora que ya conocemos la página web y ubicamos los datos a extraer, necesitamos descargar todo el código fuente .
- Esto consiste en enviar una solicitud al servidor, para que nos envíe de vuelta un texto HTML que contiene toda la estructura y formato de la página.

```
import requests  
  
url='https://www.mipaginadedatos.com'  
  
resp=requests.get(url)  
  
html_code=resp.text
```

EXTRAER DATOS DE INTERÉS DEL CÓDIGO FUENTE

- El código fuente de una página puede ser bastante complejo, y contener muchas secciones y elementos distintos. Podemos pensar que es una especie de “sopa” de etiquetas o tags.



Fuente: Analyticsvidhya. (2021) [A simple introduction to web scraping with beautiful soup.](#)

**En Python existen librerías que
permiten extraer elementos útiles
de esta sopa HTML.**

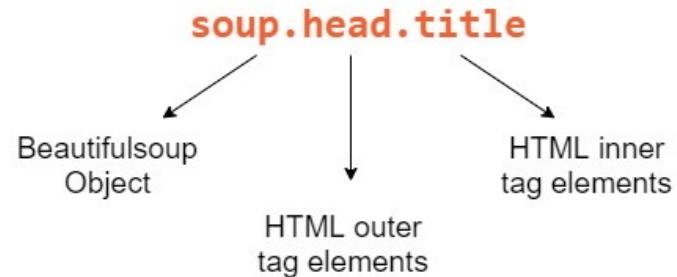
LIBRERÍA BeautifulSoup

```
from bs4 import BeautifulSoup  
  
soup = BeautifulSoup(html_code)
```

```
In [7]: 1 soup.head
```

```
Out[7]: <head>  
        <title>Clase 4: Web Scrapping</title>  
        </head>
```

```
In [10]: 1 soup.title
```



```
Out[10]: <title>Clase 4: Web Scrapping</title>
```

TABLA DE DATOS

```
In [11]: 1 | soup.table
```

```
Out[11]: <table>
<tr>
<th>Curso</th>
<th>Créditos</th>
<th>N Estudiantes</th>
</tr>
<tr>
<td style="text-align: center; vertical-align: middle;">IMT21001042IMT22001025OFG1100535OFG1200528
```

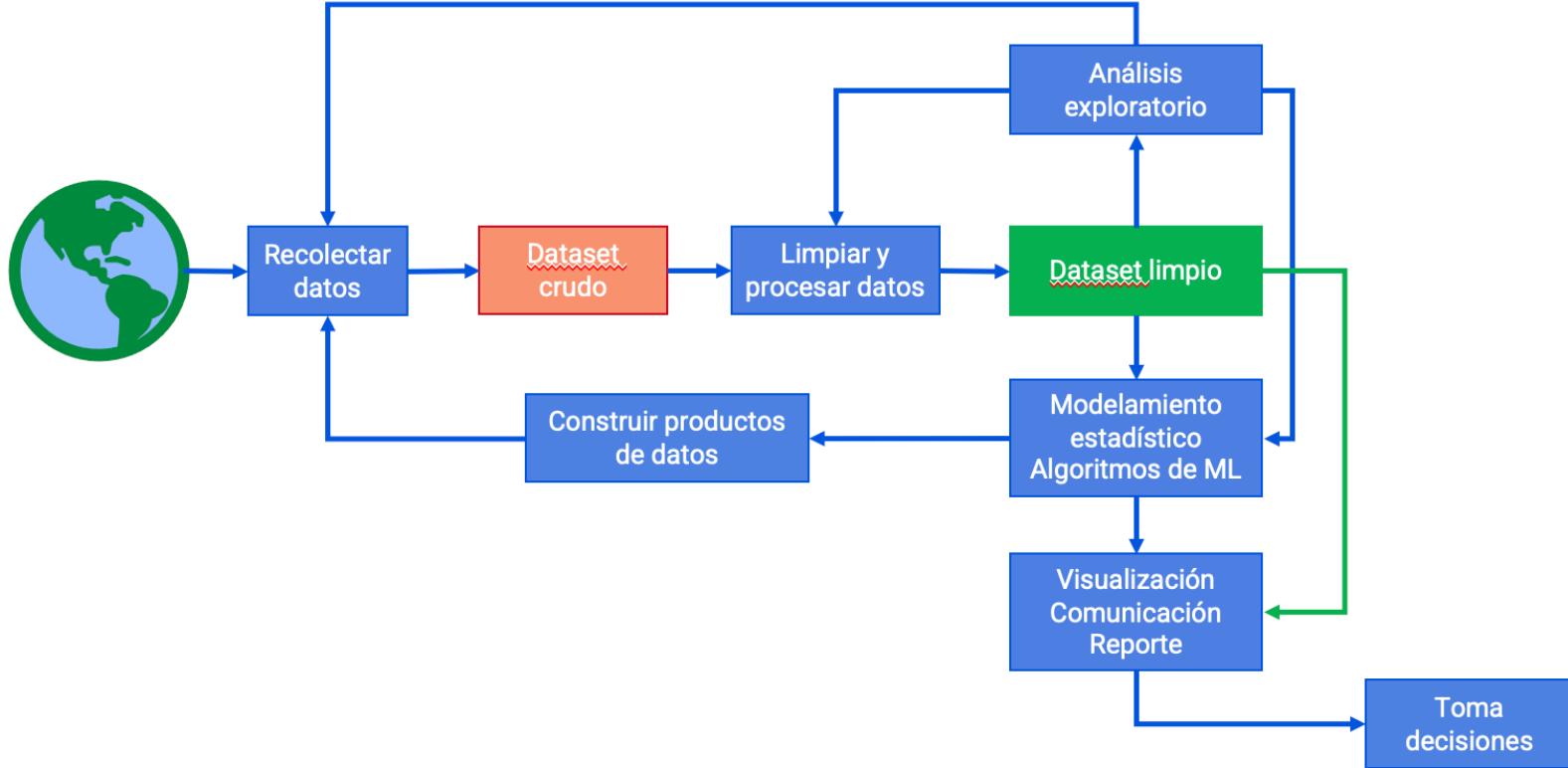
EXTRAER Y ALMACENAR DATOS EN UN DATAFRAME

```
In [11]: 1 import pandas as pd
2 df=pd.DataFrame(columns=['Curso','Creditos','nEstudiantes'])
3
4 table=soup.find('table')
5
6 rows=table.find_all('tr')
7
8 for row in rows[1::]:
9     cols = row.find_all("td")
10    col_text=[c.text for c in cols]
11    df=df.append({'Curso':col_text[0],'Creditos':col_text[1],'nEstudiantes':col_text[2]},ignore_index=True)
12 df
```

	Curso	Creditos	nEstudiantes
0	IMT2100	10	42
1	IMT2200	10	25
2	OFG1100	5	35
3	OFG1200	5	28

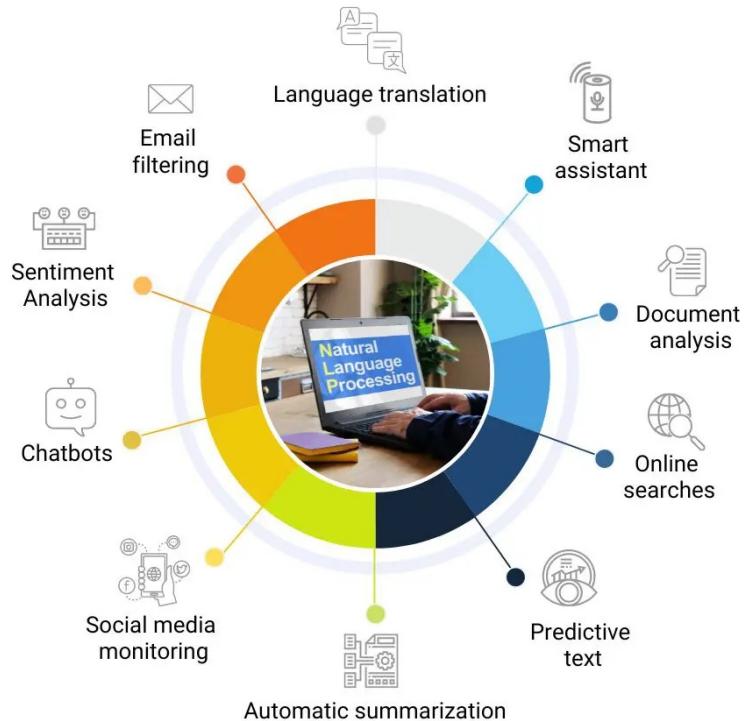
CLASE 3

RECORDATORIO: PROCESO DE CIENCIA DE DATOS



PROCESAMIENTO DE LENGUAJE NATURAL

- Proceso mediante el cual los computadores entienden y procesan el lenguaje humano natural.



A dense cloud of political hashtags and words from the 2016 US presidential election, including #Trump2016, #CrookedPresident, #MakeAmericaGreatAgain, and #CrookedHillary.

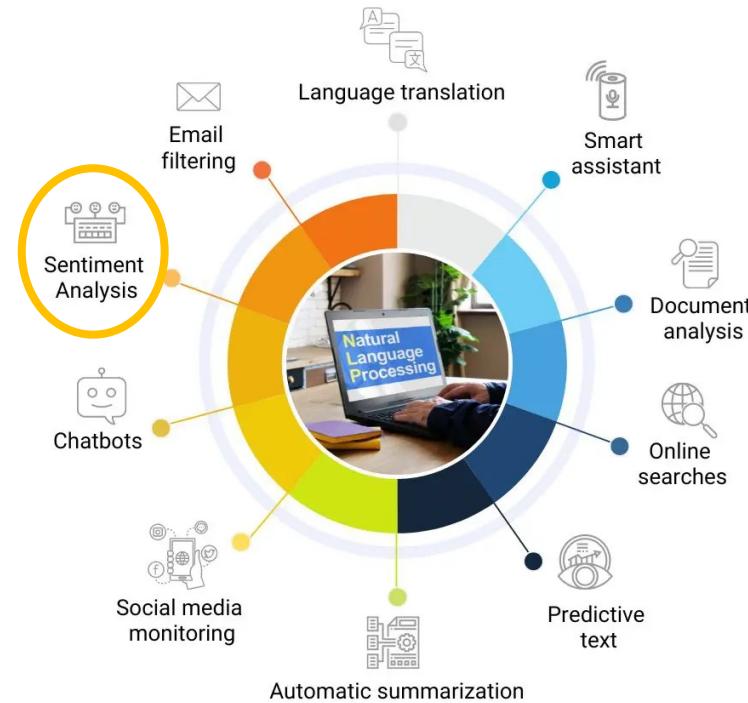


Robust Detection of Extreme Events Using Twitter:
Worldwide Earthquake Monitoring

Barbara Poblete, Jheser Guzmán, Jazmine Maldonado and Felipe Tobar



ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)



Análisis de texto: proceso de analizar y extraer información a partir de datos de texto no estructurados.

Análisis de sentimiento: tarea de análisis de texto, donde una frase o lista de frases son clasificadas de acuerdo al tipo de sentimiento que reflejan.

Permite entender la **opinión (polaridad)** del **autor** respecto a un cierto **tema**.

- Positivo
- Negativo
- Neutro



(u otras categorías intermedias)

Ejemplo: ¿Qué opina la audiencia sobre una película?

1. "Titanic is a great movie."
2. "Titanic is not a great movie."
3. "Titanic is a movie."

Aplicaciones:

Análisis de satisfacción de clientes, monitoreo de redes sociales, estudios de mercados, analítica de productos, etc.

ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)



Aplicaciones:

Análisis de satisfacción de clientes, monitoreo de redes sociales, estudios de mercados, analítica de productos, etc.

ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)

¿Cómo hacemos el análisis de sentimiento?

Ejemplo:

“ La cámara de este teléfono es increíble, funciona bien incluso con baja luz, pero quedé un poco decepcionada con los filtros que se pueden aplicar. Por otra parte, la batería dura muy poco. De todas maneras, es el mejor teléfono que he tenido, lo recomiendo!!”

ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)

¿Cómo hacemos el análisis de sentimiento?

Primero, hay que diferenciar entre distintos niveles de análisis. Por ejemplo, para distintos niveles de granularidad del texto:

- a) **A nivel de documento:** se analiza todo un cuerpo de texto (Por ejemplo, todo un comentario relativo a un producto).
- b) A nivel de frase: se analiza cada frase, para determinar si la opinión expresada en ella es positiva o negativa.
- c) A nivel de aspecto: se analizan las opiniones respecto a los distintos elementos de un objeto o tema.

Ejemplo:

“ La cámara de este teléfono es increíble, funciona bien incluso con baja luz, pero quedé un poco decepcionada con los filtros que se pueden aplicar. Por otra parte, la batería dura muy poco. De todas maneras, es el mejor teléfono que he tenido, lo recomiendo!!”

ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)

¿Cómo hacemos el análisis de sentimiento?

Primero, hay que diferenciar entre distintos niveles de análisis. Por ejemplo, para distintos niveles de granularidad del texto:

- a) A nivel de documento: se analiza todo un cuerpo de texto (Por ejemplo, todo un comentario relativo a un producto).
- b) **A nivel de frase:** se analiza cada frase, para determinar si la opinión expresada en ella es positiva o negativa.
- c) A nivel de aspecto: se analizan las opiniones respecto a los distintos elementos de un objeto o tema.

Ejemplo:

“ La cámara de este teléfono es increíble, funciona bien incluso con baja luz, pero quedé un poco decepcionada con los filtros que se pueden aplicar. Por otra parte, la batería dura muy poco. De todas maneras, es el mejor teléfono que he tenido, lo recomiendo!! ”

ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)

¿Cómo hacemos el análisis de sentimiento?

Primero, hay que diferenciar entre distintos niveles de análisis. Por ejemplo, para distintos niveles de granularidad del texto:

- a) A nivel de documento: se analiza todo un cuerpo de texto (Por ejemplo, todo un comentario relativo a un producto).
- b) **A nivel de frase:** se analiza cada frase, para determinar si la opinión expresada en ella es positiva o negativa.
- c) **A nivel de aspecto:** se analizan las opiniones respecto a los distintos elementos de un objeto o tema.

Ejemplo:

“ La cámara de este teléfono es increíble, funciona bien incluso con baja luz, pero quedé un poco decepcionada con los filtros que se pueden aplicar. Por otra parte, la batería dura muy poco. De todas maneras, es el mejor teléfono que he tenido, lo recomiendo!!”

ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)

¿Cómo hacemos el análisis de sentimiento?

nice:+2, good:+1, terrible: -3 ...

También hay distintos métodos de análisis.

Today was a good day.

- a) **Basado en lexicón (lexicon analysis):**
existe una lista predefinida de palabras,
con una valoración numérica
(positiva/negativa).

- *Lexicon*: un diccionario
- Existe una lista predefinida de palabras,
con una escala de puntajes
(positivo/negativo)
- El algoritmo mapea las palabras del texto
al lexicón, y suma o promedia los puntajes
según alguna regla.

Today: 0, was:0, a:0, good:+1, day:0
Total valence: +1

- ➔ Depende en reglas creadas manualmente
- ➔ Rápido
- ➔ Puede fallar en ciertas tareas dado que la polaridad de las palabras puede cambiar con el contexto o problema.

ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)

¿Cómo hacemos el análisis de sentimiento?

También hay distintos métodos de análisis.

b) Aprendizaje automático: es un problema de clasificación supervisada, donde existe data histórica con sentimiento “conocido” (es decir, datos de entrenamiento etiquetados)

```
text = "Today was a good day."
```

```
from textblob import TextBlob  
  
my_valence = TextBlob(text)  
my_valence.sentiment
```

- ➔ Depende de la existencia de grandes dataset etiquetados.
- ➔ Requiere mayor tiempo de entrenamiento.
- ➔ Modelos mucho más complejos y poderosos.

PREPROCESAMIENTO DE TEXTO

Para construir un modelo de análisis de sentimiento, se requieren primero varias etapas de limpieza y preprocesamiento de los datos de entrenamiento, obtenidos por ejemplo a partir de webscraping de páginas web donde se publican comentarios y valoraciones de clientes.

PREPROCESAMIENTO DE TEXTO

Para construir un modelo de análisis de sentimiento, se requieren primero varias etapas de limpieza y preprocesamiento de los datos de entrenamiento, obtenidos por ejemplo a partir de webscraping de páginas web donde se publican comentarios y valoraciones de clientes.

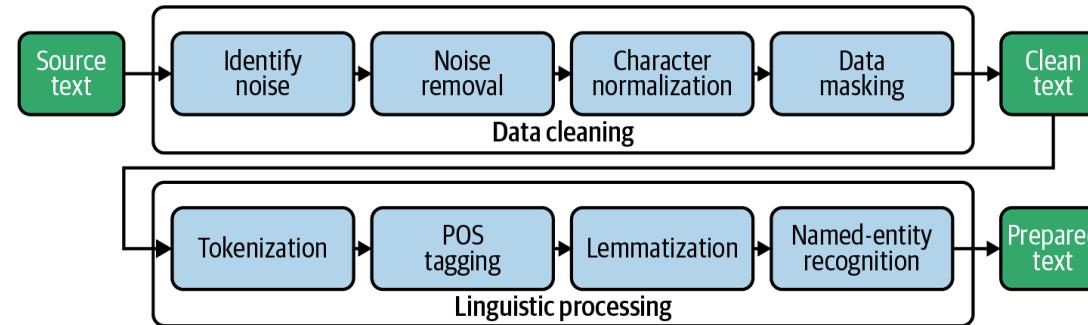
Limpieza de datos: normalmente, los datos obtenidos de fuentes en la web, y extraídos por métodos automatizados, pueden contener varios tipos de defectos: **datos faltantes o nulo, duplicados, textos incorrectos, etc.**

PREPROCESAMIENTO DE TEXTO

Para construir un modelo de análisis de sentimiento, se requieren primero varias etapas de limpieza y pre-procesamiento de los datos de entrenamiento, obtenidos por ejemplo a partir de webscraping de páginas web donde se publican comentarios y valoraciones de clientes.

Limpieza de datos: normalmente, los datos obtenidos de fuentes en la web, y extraídos por métodos automatizados, pueden contener varios tipos de defectos: **datos faltantes o nulo, duplicados, textos incorrectos, etc.**

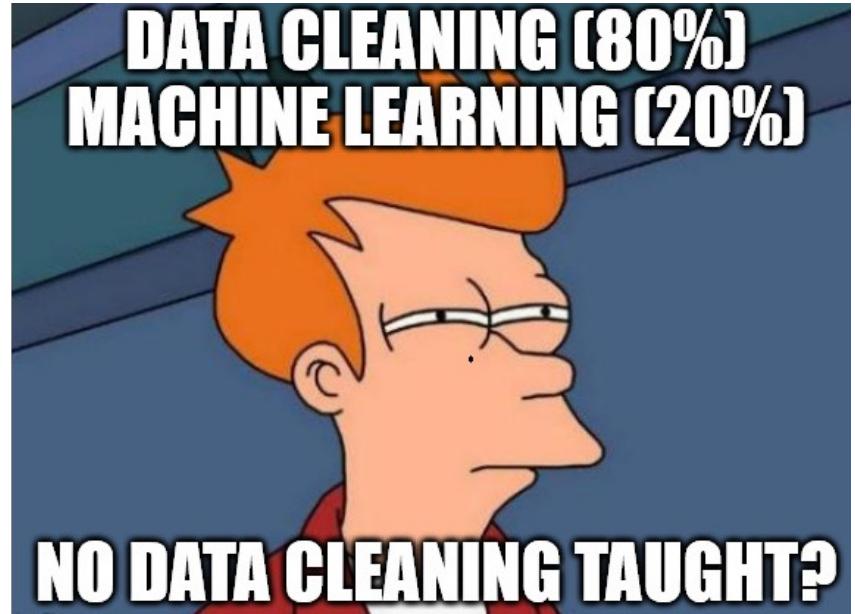
Pre-procesamiento para NLP: además, para modelos de análisis de teto, se requieren métodos específicos de pre-procesamiento:



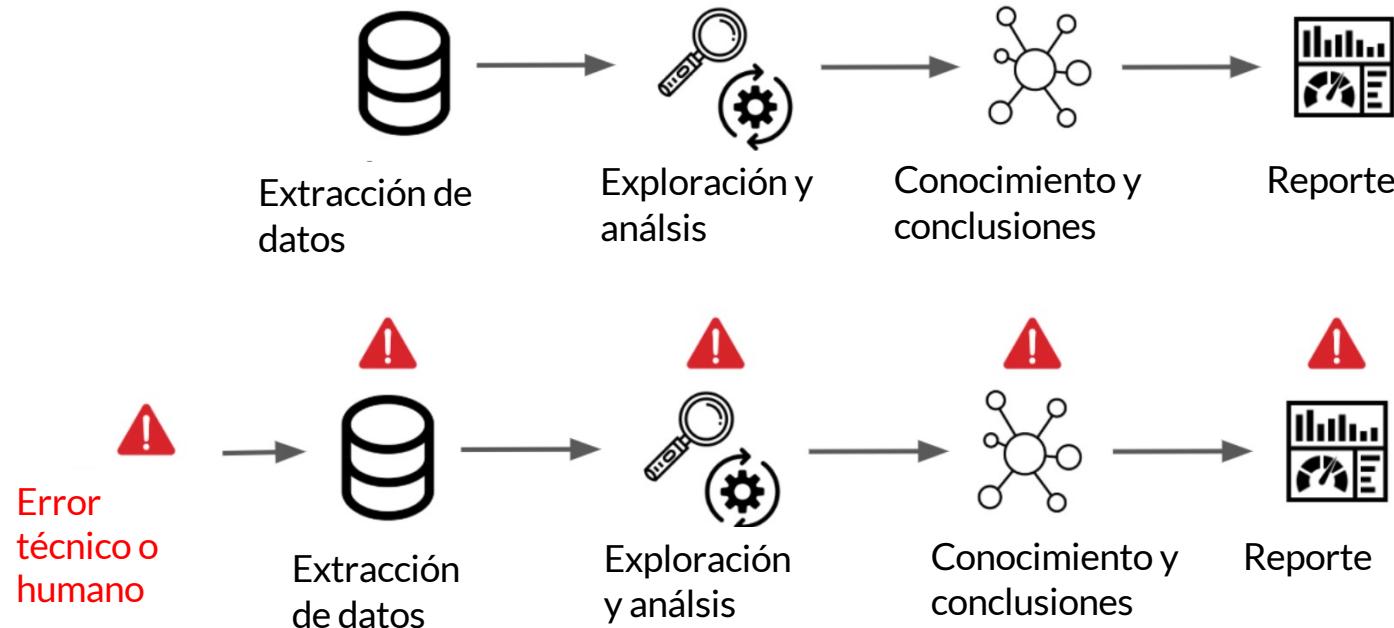
LIMPIEZA DE DATOS

Es el proceso de identificar aquella parte de la **data incorrecta, incompleta, imprecisa, irrelevante o faltante**, y luego **modificar, reemplazar o eliminar** según corresponda.

Es una de las tareas esenciales para el buen análisis y modelamiento de los datos.



LIMPIEZA DE DATOS



LIMPIEZA DE DATOS: PROBLEMAS COMUNES

			Datos duplicados		Transformación de valores					
	alias	title	name	price	rating	review_count	distance	coordinates_latitude	coordinates_longitude	location_address1
0	wine_bars	Wine Bars	Barrica 94	\$\$	4.5	72	1390.18	-33.4343	-70.6352	Bellavista 052
1	chilean	Chilean	Barrica 94	\$\$	4.5	72	1390.18	-33.4343	-70.6352	Bellavista 052
2	cocktailbars	Cocktail Bars	Barrica 94	\$\$	4.5	72	1390.18	-33.4343	-70.6352	Bellavista 052
3	chilean	Chilean	Mestizo		4.5	52	6024.2	-33.3941	-70.6	Av. del Bicentenario 4050
4	international	International	Mestizo		4.5	52	6024.2	-33.3941	-70.6	Av. del Bicentenario 4050
...
1433	pizza	Pizza	Kalafate	\$	3.5	3	3104.5	-33.4207	-70.607	Paseo Mardoqueo Fernández 19
1434	fooddeliveryservices	Food Delivery Services	Kalafate	\$	3.5	3	3104.5	-33.4207	-70.607	Paseo Mardoqueo Fernández 19
1435	thai	Thai	W.O.K World Oriented Kitchen	Nan	4	1	3192.12	-33.4691	-70.642	Centro Comercial Costanera Center.
1436	wok	Wok	W.O.K World Oriented Kitchen	Nan	4	1	3192.12	-33.4691	-70.642	Centro Comercial Costanera Center.
1437	italian	Italian	La Casa Nostra	\$\$	4	1	1623.28	-33.4393	-70.6422	Victoria Subercaseaux 209

Datos faltantes

Nulos

LIMPIEZA DE DATOS: PROBLEMAS COMUNES

Datos innecesarios

	Unnamed: 0	COM-MAN	COM	MAN	DIR	HEIGHT
29663	29663	15103-877	PROVIDENCIA	877	LARRAIN GANDARILLAS	131
29664	29664	15103-877	PROVIDENCIA	877	SEMINARIO	128
29665	29665	15103-879	PROVIDENCIA	879	ARZOBISPO LARRAIN G	122
29666	29666	15103-879	PROVIDENCIA	879	CONDELL	679
29667	29667	15103-881	PROVIDENCIA	881	GENERAL BUSTAMANTE	273
29668	29668	15103-883	PROVIDENCIA	883	AV GRAL BUSTAMANTE	176
29669	29669	15103-89	PROVIDENCIA	89	SANTA MARIA 0206	12
29670	29670	15103-896	PROVIDENCIA	896	MARIN 0366 0388	8
29671	29671	15103-902	PROVIDENCIA	902	BENJAMIN VICUNA MACKENNA	346
29672	29672	15103-904	PROVIDENCIA	904	SEMINARIO 343 BL A	6
29673	29673	15103-904	PROVIDENCIA	904	SEMINARIO 343 BL B	6
29674	29674	15103-906	PROVIDENCIA	906	MARIN 0113	4
29675	29675	15103-91	PROVIDENCIA	91	C WALKER 092	7
29676	29676	15103-91	PROVIDENCIA	91	STA MARIA 0316	7
29677	29677	15103-91	PROVIDENCIA	91	STA MARIA 0326	7
29678	29678	15103-91	PROVIDENCIA	91	STA MARIA 0346	7
29679	29679	15103-910	PROVIDENCIA	910	SANTA VICTORIA 0274 A	4
29680	29680	15103-910	PROVIDENCIA	910	SANTA VICTORIA 0274 B	4
29681	29681	15103-910	PROVIDENCIA	910	SANTA VICTORIA 0274 C	4
29682	29682	15103-910	PROVIDENCIA	910	SEMINARIO 388	4
29683	29683	15103-919	PROVIDENCIA	919	BENJAMIN VICUNA MACKENNA	532
29684	29684	15103-921	PROVIDENCIA	921	C ANTUNEZ 1869	10
29685	29685	15103-922	PROVIDENCIA	922	C ANTUNEZ 1835	10
29686	29686	15103-923	PROVIDENCIA	923	C ANTUNEZ 1831	8
29687	29687	15103-924	PROVIDENCIA	924	SEMINARIO 508	7
29688	29688	15103-926	PROVIDENCIA	926	CONDELL 1415	14
29689	29689	15103-926	PROVIDENCIA	926	MALAQUIAS CONCHA 0310	5
29690	29690	15103-928	PROVIDENCIA	928	BARCELONA 2018	5
29691	29691	15103-928	PROVIDENCIA	928	GUARDIA VIEJA 181	14
29692	29692	15103-928	PROVIDENCIA	928	GUARDIA VIEJA 255	18
29693	29693	15103-928	PROVIDENCIA	928	PEDRO DE ALDIVIA 100	17
29694	29694	15103-929	PROVIDENCIA	929	BENJAMIN VICUNA MACKENNA	592
29695	29695	15103-930	PROVIDENCIA	930	D DE VELAZQUEZ 2141	10
29696	29696	15103-930	PROVIDENCIA	930	GUARDIA VIEJA 202	15
29697	29697	15103-930	PROVIDENCIA	930	GUARDIA VIEJA 230	6
29698	29698	15103-930	PROVIDENCIA	930	R LYON 249	10
29699	29699	15103-930	PROVIDENCIA	930	R LYON 289	4
29700	29700	15103-933	PROVIDENCIA	933	COYANCURA 2241	11

Datos inconsistentes

ELIMINAR Y RENOMBRAR COLUMNAS

- El dataset crudo puede contener columnas innecesarias, o con etiquetas que hacen su manipulación poco eficiente.
- Funciones relevantes:
 - `df.columns()`: permite chequear listado de columnas
 - `df.drop()`: eliminar columnas
 - `df=df[['col1','col2',...]]`: selección de un listado de columnas del dataframe
 - `df.rename(columns={'old1':'new1','old2':'new2',...})`: renombrar columnas

TIPOS DE DATOS

- **Tipo de dato:** definición interna usada por un lenguaje de programación para entender como guardar y manipular los datos.
- Cada dato debe tener el tipo adecuado para su uso en el análisis, para evitar resultados inesperados o errores

	reviewText	Positive
0	This is a one of the best apps according to a b...	1
1	This is a pretty good version of the game for ...	1
2	this is a really cool game. there are a bunch ...	1
3	This is a silly game and can be frustrating, b...	1
4	This is a terrific game on any pad. Hrs of fun...	1
...
19995	this app is fricken stupid.it froze on the kin...	0
19996	Please add me!!!! I need neighbors! Ginger101...	1
19997	love it! this game. is awesome. wish it had m...	1
19998	I love love love this app on my side of fashio...	1
19999	This game is a rip off. Here is a list of thin...	0

20000 rows × 2 columns

```
1 df.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 20000 entries, 0 to 19999
Data columns (total 2 columns):
 #   Column      Non-Null Count  Dtype  
--- 
 0   reviewText   20000 non-null   object 
 1   Positive     20000 non-null   int64  
dtypes: int64(1), object(1)
memory usage: 312.6+ KB
```

TIPOS DE DATOS

- **Tipo de dato:** definición interna usada por un lenguaje de programación para entender como guardar y manipular los datos.
- Cada dato debe tener el tipo adecuado para su uso en el análisis, para evitar resultados inesperados o errores.
- Al leer datos, **pandas** infiere el tipo de los datos, pero frecuentemente se pueden requerir transformaciones explícitas.

Tipo de dato	Ejemplo	Python type	Pandas dtype
Texto	Nombre, apellido, dirección, país...	<code>str</code>	<code>object</code>
Enteros	Edad, cantidad de personas, N° de transacciones, etc.	<code>int</code>	<code>int64</code>
Decimales	Temperatura, densidad, área, moneda	<code>float</code>	<code>float64</code>
Binario	Sí/no, verdadero/falso, animal/vegetal, blanco/negro...	<code>bool</code>	<code>bool</code>
Fecha	Nacimiento, defunción, envío, venta, informe, etc....	<code>datetime</code>	<code>datetime</code>
Categorías	Región, estado civil, \$/\$\$/\$\$, casa/departamento/condominio,...etc	--	<code>category</code>

TIPOS DE DATOS

Funciones relevantes:

- **df.info()**: permite chequear definición de tipos de datos y valores nulos en un DataFrame.
- **df.describe()**: entrega estadísticas de resumen del DataFrame, el output depende del tipo de dato.
- **df.dtypes**: entrega el tipo de datos de las columnas
- **.astype()**: conversión al tipo de dato deseado.
- **assert()**: permite verificar una condición de entrada (por ejemplo, un tipo de dato), devuelve
 - **AssertionError** → si la condición es **False**
 - Nada → si es **True**.

	name	price	rating	phone
0	Barrica 94	\$\$	4.5	5.627325e+09
1	Galindo	\$\$	4.0	5.622777e+10
2	In Pasta	\$\$	5.0	5.622635e+10
3	Mestizo		4.5	5.697478e+10
4	Fuente Italiana	NaN	5.0	NaN

1	dat=pd.read_csv('restaurants_stgo_yelp.csv')
2	dat.info()
	<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
	RangeIndex: 1000 entries, 0 to 999
	Data columns (total 25 columns):
	Unnamed: 0 1000 non-null int64
	alias 1000 non-null object
	categories 1000 non-null object
	coordinates_latitude 999 non-null float64
	coordinates_longitude 999 non-null float64
	display_phone 810 non-null object
	distance 1000 non-null float64
	id 1000 non-null object
	image_url 948 non-null object
	is_closed 1000 non-null bool
	location_address1 1000 non-null object
	location_address2 106 non-null object
	location_address3 11 non-null object
	location_city 1000 non-null object
	location_country 1000 non-null object
	location_display_address 1000 non-null object
	location_state 1000 non-null object
	location_zip_code 541 non-null float64
	name 1000 non-null object
	phone 810 non-null float64
	price 612 non-null object
	rating 1000 non-null float64
	review_count 1000 non-null int64
	transactions 1000 non-null object
	url 1000 non-null object
	dtypes: bool(1), float64(6), int64(2), object(16)
	memory usage: 188.6+ KB

DATOS DUPLICADOS

- Corresponden a registros para los cuales se repite exactamente la misma información, para todas o algunas de las columnas.

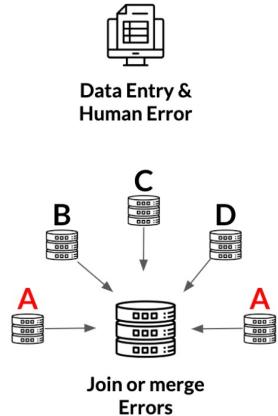
first_name	last_name	address	height	weight
Justin	Saddlemeyer	Boulevard du Jardin Botanique 3, Bruxelles	193 cm	87 kg
Justin	Saddlemeyer	Boulevard du Jardin Botanique 3, Bruxelles	193 cm	87 kg

first_name	last_name	address	height	weight
Justin	Saddlemeyer	Boulevard du Jardin Botanique 3, Bruxelles	193 cm	87 kg
Justin	Saddlemeyer	Boulevard du Jardin Botanique 3, Bruxelles	194 cm	87 kg

- Se generan típicamente por:
 - Errores humanos en el ingreso de datos
 - Errores al unir o fusionar distintas bases de datos
 - Mal diseño o errores en el proceso de recolección de datos
- Para identificar duplicados:
 - `df.duplicated()`
- Para eliminar duplicados:
 - `df.drop_duplicates()`

Todas las columnas idénticas
→ eliminar

Algunas las columnas idénticas
→ determinar qué valor conservar



Bugs and design
errors



Data Entry &
Human Error

DATOS DUPLICADOS: TRATAMIENTO

- **Duplicados completos** → eliminamos registros repetidos usando la función **df.drop_duplicates()**
- **Duplicados parciales** → la decisión de qué valor conservar depende de la naturaleza de los datos, y el conocimiento que tengamos de ellos. Se evalúa caso a caso.
 - Elección informada.
 - Promedio, máximo, mínimo.
 - Para agregar mediante funciones estadísticas: **pd.groupby()**, **pd.agg()**

```
# Group by column names and produce statistical summaries
column_names = ['first_name', 'last_name', 'address']
summaries = {'height': 'max', 'weight': 'mean'}
height_weight = height_weight.groupby(by = column_names).agg(summaries).reset_index()
```

```
DataFrame.drop_duplicates(subset=None, keep='first', inplace=False, ignore_index=False)
[source]

Return DataFrame with duplicate rows removed.

Considering certain columns is optional. Indexes, including time indexes are ignored.

Parameters: subset : column label or sequence of labels, optional
Only consider certain columns for identifying duplicates, by default use all of the columns.

keep : {'first', 'last', False}, default 'first'
Determines which duplicates (if any) to keep. - first : Drop duplicates except for the first occurrence. - last : Drop duplicates except for the last occurrence. - False : Drop all duplicates.

inplace : bool, default False
Whether to drop duplicates in place or to return a copy.

ignore_index : bool, default False
If True, the resulting axis will be labeled 0, 1, ..., n - 1.
New in version 1.0.0.

Returns: DataFrame or None
DataFrame with duplicates removed or None if inplace=True.
```

```
# Column names to check for duplication
column_names = ['first_name', 'last_name', 'address']
duplicates = height_weight.duplicated(subset = column_names, keep = False)
```

```
# Output duplicate values
height_weight[duplicates].sort_values(by = 'first_name')
```

	first_name	last_name	address	height	weight
22	Cole	Palmer	8366 At, Street	178	91
102	Cole	Palmer	8366 At, Street	178	91
28	Desirae	Shannon	P.O. Box 643, 5251 Consectetuer, Rd.	195	83
103	Desirae	Shannon	P.O. Box 643, 5251 Consectetuer, Rd.	196	83
1	Ivor	Pierce	102-3364 Non Road	168	66
101	Ivor	Pierce	102-3364 Non Road	168	88
37	Mary	Colon	4674 Ut Rd.	179	75
100	Mary	Colon	4674 Ut Rd.	179	75

DATOS FALTANTES

- Ocurre cuando no se ha almacenado el valor de una variable en una observación.
- Típicamente se debe a errores humanos o técnicos.
- El valor faltante puede representarse como: **NA**, **NaN**, **0**, **...**, **.**, **...** o estar **vacío**
- **pandas** interpreta los campos vacíos como **NaN**
 - *Not a Number*, heredado de **numpy** (**np.nan**)
- Otras representaciones, pueden convertirse a **np.nan** usando la función **df.replace()**
- Para identificar valores nulos en un DataFrame: **df.isnull()**,**df.isna()** (idénticas)

DATOS FALTANTES

- Es importante analizar la data faltante para identificar **problemas de recolección de datos** o potenciales **sesgos**.
- Para encontrar datos nulos: **pd.isnull()**, **pd.notnull()**
- Para rellenar los valores faltantes, se pueden aplicar distintas estrategias, dependiendo de la naturaleza de los datos:
 - Eliminar los registros
 - Un valor constante
 - Un valor constante por columna
 - Valor medio, mediana
 - Interpolación
 - Algoritmos avanzados de imputación.

Argument	Description
dropna	Filter axis labels based on whether values for each label have missing data, with varying thresholds for how much missing data to tolerate.
fillna	Fill in missing data with some value or using an interpolation method such as 'ffill' or 'bfill'.
isnull	Return boolean values indicating which values are missing/NA.
notnull	Negation of isnull.

DATOS FALTANTES

- El método de reemplazo a utilizar depende del conocimiento que se tenga de los datos, y las características de los datos faltantes.
- Aleatorio \Rightarrow missing completely at random (MCAR)
 - Los datos faltantes están distribuidos de forma totalmente aleatoria
 - Ej: errores en el ingreso de datos
- Semi-aleatorio \Rightarrow Missing at random (MAR)
 - Hay una relación sistemática entre datos faltantes, y otra variable observada
- No aleatorio \Rightarrow Missing not at random (MNAR)
 - Hay una relación sistemática entre datos faltantes, y valores no observados.
 - Ej: datos de satisfacción de clientes \Rightarrow no hay datos para clientes insatisfechos

LIMPIEZA DE TEXTOS

- Muchos datos tipo `str` pueden requerir un proceso de limpieza o estandarización.
- Python ofrece múltiples funciones para la manipulación de strings.
- **pandas** implementa muchas de estas funciones en forma **vectorizada**
 - Se aplican sobre toda una Serie o columna del DataFrame
 - Omiten datos NaN

<https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/reference/api/pandas.Series.str.html>

String methods

Series and Index are equipped with a set of string processing methods that make it easy to operate on each element of the array. Perhaps most importantly, these methods exclude missing/NA values automatically. These are accessed via the `str` attribute and generally have names matching the equivalent (scalar) built-in string methods:

```
In [24]: s = pd.Series([
....:     "A", "B", "C", "Aaba", "Baca", np.nan, "CABA", "dog", "cat"],
....:     dtype="string")
....:

In [25]: s.str.lower()
Out[25]:
0      a
1      b
2      c
3     aaba
4     baca
5    <NA>
6     caba
7      dog
8      cat
dtype: string
```

LIMPIEZA DE TEXTOS

Table 7-3. Python built-in string methods

Method	Description
count	Return the number of non-overlapping occurrences of substring in the string.
endswith	Returns True if string ends with suffix.
startswith	Returns True if string starts with prefix.
join	Use string as delimiter for concatenating a sequence of other strings.
index	Return position of first character in substring if found in the string; raises ValueError if not found.
find	Return position of first character of <i>first</i> occurrence of substring in the string; like index, but returns -1 if not found.
rfind	Return position of first character of <i>last</i> occurrence of substring in the string; returns -1 if not found.

LIMPIEZA DE TEXTOS

`replace`

Replace occurrences of string with another string.

`strip`,
`rstrip`,
`lstrip`

Trim whitespace, including newlines; equivalent to `x.strip()` (and `rstrip`, `lstrip`, respectively) for each element.

`split`

Break string into list of substrings using passed delimiter.

`lower`

Convert alphabet characters to lowercase.

`upper`

Convert alphabet characters to uppercase.

`casefold`

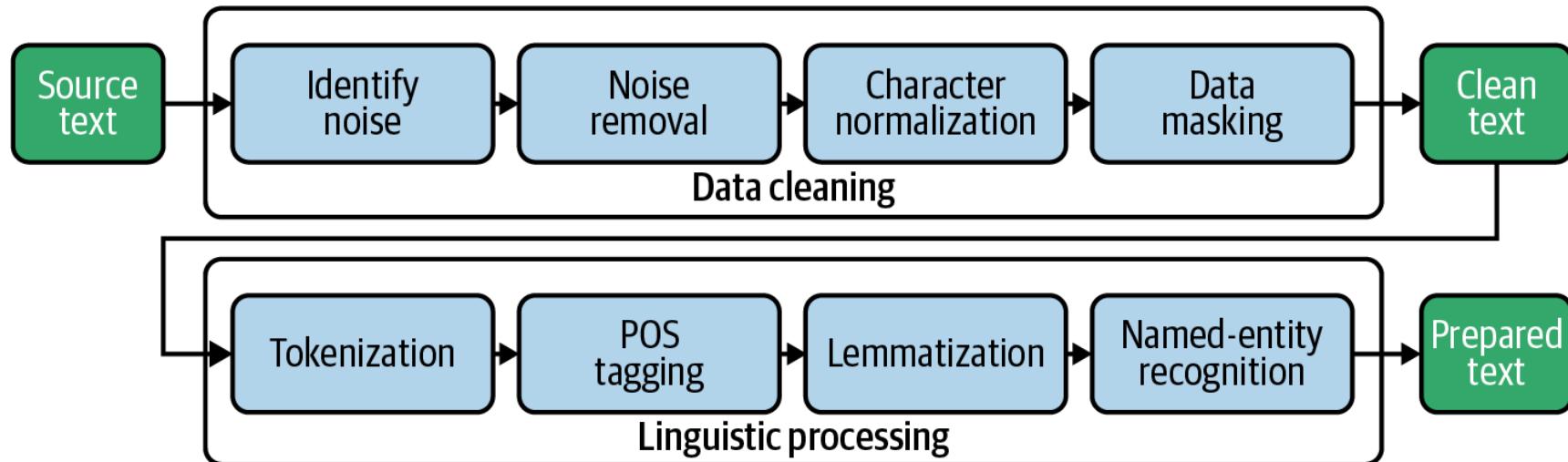
Convert characters to lowercase, and convert any region-specific variable character combinations to a common comparable form.

`ljust`, `rjust`

Left justify or right justify, respectively; pad opposite side of string with spaces (or some other fill character) to return a string with a minimum width.

PREPROCESAMIENTO DE TEXTO

Para construir un modelo de análisis de sentimiento, se requieren primero varias etapas de pre-procesamiento de los datos de entrenamiento, obtenidos por ejemplo a partir de webscrapping de páginas web donde se publican comentarios y valoraciones de clientes.

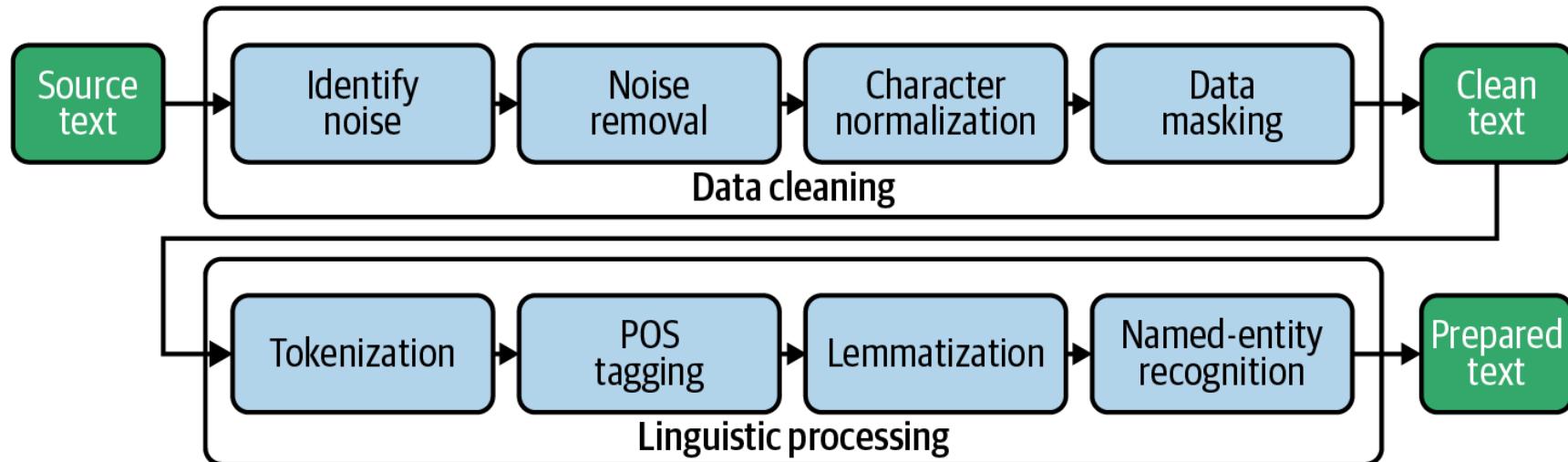


Instalar librería: pip install nlkt

CLASE 4

PREPROCESAMIENTO DE TEXTO

Para construir un modelo de análisis de sentimiento, se requieren primero varias etapas de pre-procesamiento de los datos de entrenamiento, obtenidos por ejemplo a partir de webscrapping de páginas web donde se publican comentarios y valoraciones de clientes.



Instalar librería: pip install nlkt

PREPROCESAMIENTO DE TEXTO

Tokenization: dividir el texto en palabras individuales o “tokens”.

- En nltk: `word_tokenizer`

Remoción de stop words: remover palabras comunes e irrelevantes que no transmiten sentimiento.

- Son palabras muy comunes en cada lenguajes, como: preposiciones, pronombres, artículos, etc.
- Pueden generar ruido si no se eliminan antes de realizar un análisis de sentimiento.
- Las **listas de stop words** propias de cada lenguaje están incluidas en librerías como `nltk`, y se requiere luego eliminarlas del texto a analizar.

PREPROCESAMIENTO DE TEXTO

Stemming y Lemmatization: técnicas usadas para reducir las palabras a su base o forma de diccionario o "lemma".

- Mejora la precisión del análisis de texto, ya que permite identificar y agrupar palabras con significado similar.
- Reduce el tamaño de los datos
- Facilita la búsqueda de palabras
- Requiere conocimiento previo del lenguaje, y las reglas de formación de palabras
- En nltk, por ejemplo : `WordNetLemmatizer()`, `TextBlob()`

	Output:	Output:	
Stemming	giving:giv given:giv given:giv gave:gav	rocks : rock corpora : corpus	Lemmatization

ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)

Recordemos, hay distintos métodos de análisis.

- a) Basado en lexicón (lexicon analysis)
- b) Machine learning
- c) Deep Learning

VADER: Valence Aware Dictionary and sEntiment Reasoner.

- Método de análisis de lexicón, basado en reglas.
- Cada palabra está asociada a un “score” de sentimiento (entre -4 y 4)
- El score total del texto se obtiene de la suma de la intensidad de sentimiento de cada palabra en el texto (normalizado, entre -1 y 1).
- Funciona mejor sobre frases cortas.
- Cada palabra del vocabulario es evaluada con respecto a su sentimiento positivo/negativo ➔ proceso costoso

Word	Sentiment rating
tragedy	-3.4
rejoiced	2.0
insane	-1.7
disaster	-3.1
great	3.1

ANALISIS DE SENTIMIENTO (SENTIMENT ANALYSIS)

a) Basado en lexicón (lexicon analysis)

b) Machine learning

c) Deep Learning

En general, el problema puede definirse como:

- un documento d
- Un conjunto definido de J clases de salida: $C = \{c_1, c_2, \dots, c_J\}$
- Un dataset de entrenamiento D con n documentos etiquetados: $D = \{(d_1, c_1), (d_2, c_2), \dots, (d_n, c_n)\}$

MODELO “BAG OF WORDS” (BoW)

I love this movie! It's sweet, but with satirical humor. The dialogue is great and the adventure scenes are fun... It manages to be whimsical and romantic while laughing at the conventions of the fairy tale genre. I would recommend it to just about anyone. I've seen it several times, and I'm always happy to see it again whenever I have a friend who hasn't seen it yet!



it	6
I	5
the	4
to	3
and	3
seen	2
yet	1
would	1
whimsical	1
times	1
sweet	1
satirical	1
adventure	1
genre	1
fairy	1
humor	1
have	1
great	1

MODELO “BAG OF WORDS” (BoW)

Técnica usada en NLP para representar datos de texto como un conjunto de atributos numéricos.

Cada documento o cuerpo de texto es representado como una “bolsa de palabras”, donde cada palabra es representada como una dimensión del dataset.

Cada fila contiene una **palabra única** del texto.

El valor de cada atributo (palabra) está determinado por su **frecuencia**, o el número de veces que la correspondiente palabra aparece en el texto.



MODELO “BAG OF WORDS” (BoW)

Si tenemos una colección de documentos d , y creamos una representación BoW para cada uno de ellos, llegaremos a un set de datos de entrenamiento de la siguiente forma: