

#### CC216 - FUNDAMENTOS DE DATA SCIENCE

#### HOJA 5 – ADQUISICION Y MANIPULACION DE DATOS SEMIESTRUCTURADOS CON R

#### **TEMA**

En esta clase, veremos en la práctica:

- Como adquirir datos desde formatos semiestructurados de tipo JSON y XML.
- Repasaremos también, la adquisición de datos desde archivos de tipo CSV.
- Como leer tablas incrustadas en archivos HTML.

#### **OBJETIVO PRINCIPAL**

Adquirir y manipular datos semiestructurados en R provenientes de distintas fuentes, a fin de crear conjuntos de datos (data sets) comprensibles, en formato estructurado, antes de su preprocesamiento.

#### **COMPETENCIAS**

- Aprender a leer archivos de datos según origen, en este caso, en formato JSON, XML y CSV
- Aprender a leer tablas incrustadas en archivos HTML

## **ACTIVIDADES**

# 1. Extracción de datos utilizando URLs generadas por APIs (JSON y XML)

- a. Extracción de datos desde la website del Instituto Nacional de Estadística de España (INE). Accederemos a ella mediante el API JSON que esta organización proporciona de forma libre, a fin de que cualquier persona pueda consultar la información estadística allí almacenada.
- b. Extracción de datos desde la website del Banco Mundial, la cual ofrece sus datos, también de forma libre, accediendo desde su **API XML**.

# 2. Extracción de datos desde archivos (CSV, HTML)

- c. Extracción de datos desde archivos CSV
- d. Lectura de tablas incrustadas en archivos HTML

#### Contenido

# I.IDENTIFICAR EL ORIGEN DE LOS DATOS II.INSPECCIONAR Y CARGAR DATOS

#### I. IDENTIFICAR EL ORIGEN DE LOS DATOS

Hoy en día son populares los servicios web que proporcionan información a través de APIs que nos permiten la consulta de datos sin requerir aplicar la técnica de Scraping. Estos servicios por lo general, nos devuelven los datos en formato JSON, XML o ambos (datos semiestructurados, al igual que el formato CSV). Lo que tienen en común estos formatos es que organizan la información en forma de árbol.

Los datos a consultar provienen de las siguientes fuentes:

#### a) DATOS TIPO JSON

JSON (Java Script Object Notation)

Fuente: Instituto Nacional de Estadística de España

Consulta: Población de cada provincia española por genero durante los últimos cinco años

https://servicios.ine.es/wstempus/js/ES/DATOS\_TABLA/2852?nult=5&tip=AM

# b) DATOS TIPO XML

XML (Extensible Markup Language)

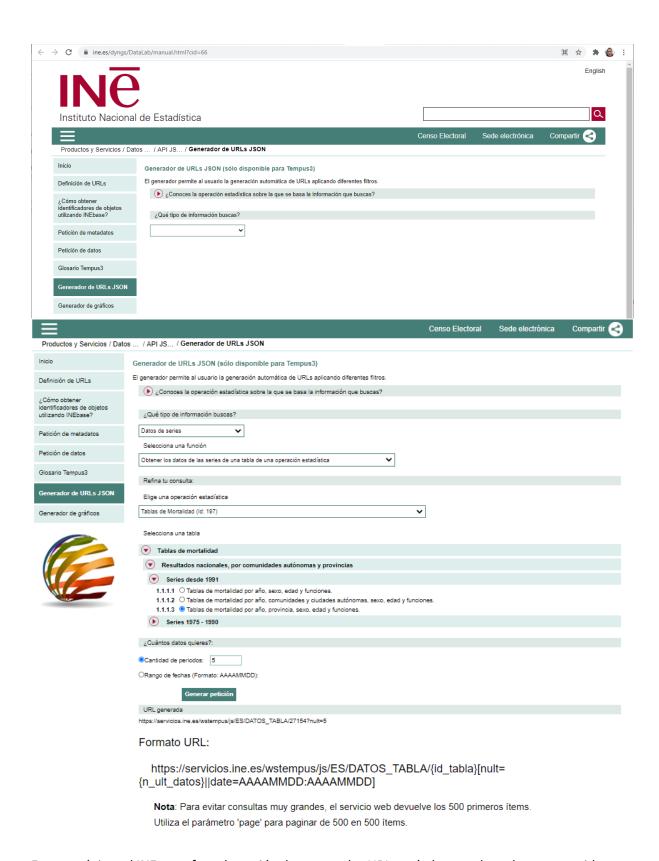
**Fuente: Banco Mundial** 

https://api.worldbank.org/v2/countries/all/indicators/NY.GDP.MKTP.CD?date=2019:2020&per\_page=500&page=1

#### II. INSPECCIONAR Y CARGAR DATOS

## a) EXTRACCIÓN DE DATOS DESDE UN JSON

El INE de España, provee una página web desde donde podemos generar las URL de los datos a consultar. Revisar: https://www.ine.es/dyngs/DataLab/manual.html?cid=66



En esta página, el **INE** nos ofrece la opción de generar los URL según la consulta a datos requeridos (obviamente, necesitamos primero conocer que datos necesitamos, para luego proceder con la búsqueda).

Para efecto de esta clase práctica, trabajaremos con la URL señalada como fuente.

**Consulta:** Población de cada provincia española por genero durante los últimos cinco años https://servicios.ine.es/wstempus/js/ES/DATOS\_TABLA/2852?nult=5&tip=AM

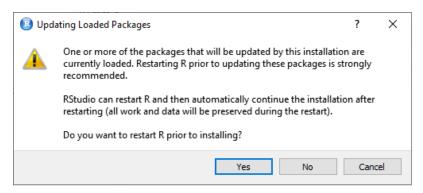
Entonces, al abrir este enlace obtenemos la siguiente visualización en el navegador:

```
## CODITION OF THE PRINCE OF T
```

Observamos que los bloques de datos se repiten, y estos tienen una estructura dividida en dos partes: "COD" y "Data". Estas partes o bloques principales están a compuestos por otros datos (listas de datos).

## En R/RStudio ejecutaremos las siguientes instrucciones.

- Creamos un archivo R en nuestro directorio de trabajo, al que llamaremos 01-analisis-json
- Trabajaremos con el paquete jsonlite, el que instalaremos con la instrucción install.packages("jsonlite"). Este paquete, nos simplificara el acceso a los datos, en lugar de simplemente utilizar el paquete rjson.
- Como primera línea del script colocamos install.packages("jsonlite") y ejecutamos con Ctrl+Enter nos pedirá reiniciar R porque deberá actualizar otros paquetes (clic en Yes y veremos el resultado de la instalación en la consola)



- Cargamos la librería con library(jsonlite)
- Creamos la variable ine.url y le asignamos la URL JSON a consultar

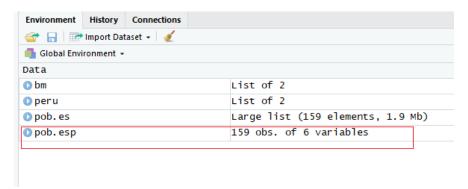
ine.url <- "https://servicios.ine.es/wstempus/js/ES/DATOS\_TABLA/2852?nult=5&tip=AM"

 Utilizamos la instrucción fromJSON() para cargar los datos contenido en ine.url en una variable de datos llamada pob.esp

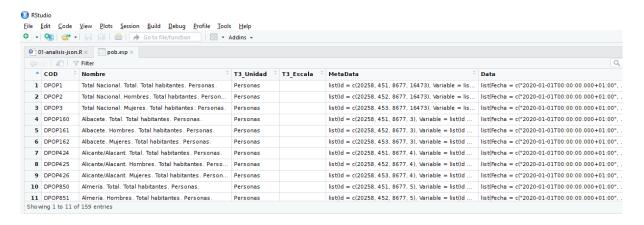
```
pob.esp <- fromJSON(ine.url)
```

Damos Ctrl+Enter (cada vez que se quiere ejecutar una línea de código dentro del script).

En el área/ambiente global en RStudio verificamos que se creó la variable pob.esp y contiene
 159 observaciones en 6 variables.



Damos clic sobre dichos datos y visualizaremos el contenido en formato de tabla:



**Nota:** la instrucción fromJSON() puede recibir bien una URL cuyo resultado sean datos de tipo JSON o bien, el nombre de un archivo con extensión .json (entre comillas dobles y que se encuentre en nuestra PC o en Internet), los trata de igual forma.

El script en R debió haber quedado de esta forma:

```
RStudio

File Edit Code View Plots Session Build Debug Profile Tools Help

Ol-analisis-json.R × pob.esp ×

| Ol-analisis-json.R × pob.esp ×

| Install.packages("jsonlite")
| Ibrary(jsonlite)
| Install.packages("jsonlite")
| Install.packages("jsonli
```

## Ejercicio:

Realizar el mismo ejercicio, para:

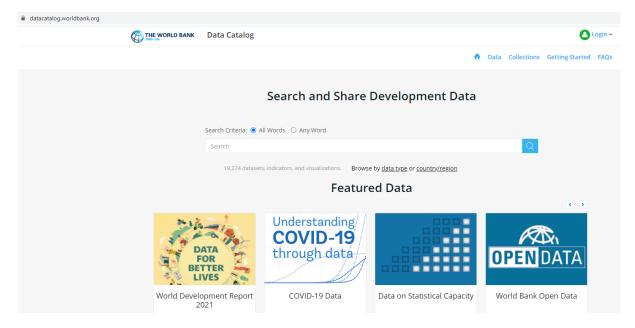
- (1) La URL: https://www.floatrates.com/daily/usd.json
- (2) Los archivos .json adjuntos en el aula virtual llamados: students.json y student-courses.json

Guardar los scripts con los nombres: 01-analisis-json-url y 01-analisis-json-files respectivamente.

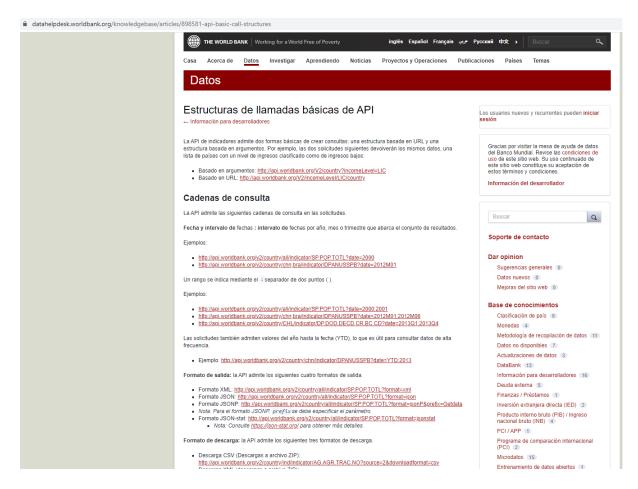
# b) EXTRACCIÓN DE DATOS DESDE UN XML

El Banco Mundial ofrece mediante servicios web de acceso a sus datos, sea mediante descarga manual o vía el uso de su API.

Podemos acceder a la descarga de los datos libres que ofrece el Banco Mundial desde este enlace: <a href="https://datacatalog.worldbank.org/">https://datacatalog.worldbank.org/</a>



Y para ayudarnos a conocer las estructuras de llamadas básicas a su API visitamos este enlace: <a href="https://datahelpdesk.worldbank.org/knowledgebase/articles/898581-api-basic-call-structures">https://datahelpdesk.worldbank.org/knowledgebase/articles/898581-api-basic-call-structures</a>



Existen innumerables data sets y los formatos de descarga/acceso a los datos es variado (CSV, JSON y XML como los principales).

Para efecto de esta clase práctica, trabajaremos con la URL señalada como fuente.

#### Consulta: Banco Mundial

Muestra en formato XML que extrae el PIB de 500 países entre para los años 2019 y 2020 (para el API del Banco Mundial, el indicador PIB se denomina NY.GDP.MKTP (según su documentación).

 $http://api.worldbank.org/v2/countries/all/indicators/NY.GDP.MKTP.CD?date=2019:2020\&per\_page=500\&page=1\\$ 

Entonces, al abrir este enlace obtenemos la siguiente visualización en el navegador:

## En R/RStudio ejecutaremos las siguientes instrucciones.

- Creamos un archivo R en nuestro directorio de trabajo, al que llamaremos 01-analisis-xml
- Para trabajar con datos de tipo XML en R se necesita un paquete adicional: XML, el que instalaremos con la instrucción install.packages("XML").
- Como primera línea del script colocamos install.packages("XML") y ejecutamos con Ctrl+Enter (verificamos que en la consola se haya instalado el paquete correctamente).
- Cargamos la librería con library(XML)
- Creamos la variable string bn.url y le asignamos la URL XML a consultar

#### bm.url <-

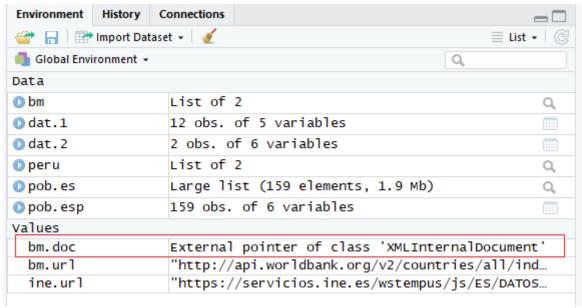
"http://api.worldbank.org/v2/countries/all/indicators/NY.GDP.MKTP.CD?date=2019:2020&per\_page=500&page=1"

Utilizamos la instrucción xmlParse(), que lo que hace es crear un puntero hacia el documento
 bm.doc <- xmlParse(bm.url)</li>

Damos Ctrl+Enter (cada vez que se quiere ejecutar una línea de código dentro del script).

**Nota curiosa:** si utilizamos la url https, pues no reconocerá el contenido como de formato XML.

 En el área/ambiente global en RStudio verificamos que se creó el puntero bm.doc de clase 'XMLInternalDocument'.



 Este puntero deberá recorrerse (pasar por cada un de los nodos que lo conforman). Para ello, debemos recuperar primero el nodo raíz a través de la instrucción xmlRoot(), pasándole el puntero.

root.node <- xmlRoot(bm.doc)</pre>

Para verificar que Podemos recorrerlo, vemos el primer elemento o nodo del documento.

#### root.node[1]

Y obtenemos la siguiente salida en la consola (el primer elemento o nodo):

 Comparado con el formato CSV, aquí no obtenemos todos los datos del documento, sino que hay que acceder a ellos uno por uno.

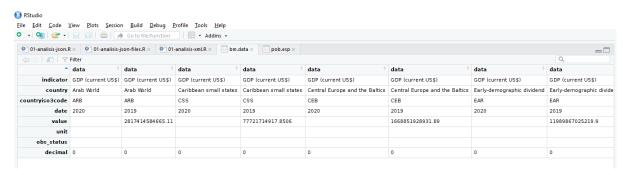
Creamos un dataframe para acceder a todos los datos del xml, utilizando la instrucción xmlSApply(), y pasándole como argumento el nodo raíz e indicándole que le queremos aplicar una función a cada uno de sus elementos para extraer el valor. De esta forma:

bm.data <- xmlSApply(root.node, function(x) xmlSApply(x, xmlValue))

Vemos ahora creado el dataframe bm.data

Environment History	Connections
■ Global Environment ▼	Q
Data	
bm	List of 2 Q
bm.data	chr [1:8, 1:500] "GDP (current US\$)" "Arab Wo… 📖
Odat.1	12 obs. of 5 variables
① dat.2	2 obs. of 6 variables
○ peru	List of 2 Q
O pob. es	Large list (159 elements, 1.9 Mb)
O pob. esp	159 obs. of 6 variables
Values	
bm. doc	External pointer of class 'XMLInternalDocument'
bm.url	"http://api.worldbank.org/v2/countries/all/ind
ine.url	"https://servicios.ine.es/wstempus/js/ES/DATOS
root.node	External pointer of class 'XMLInternalElementN

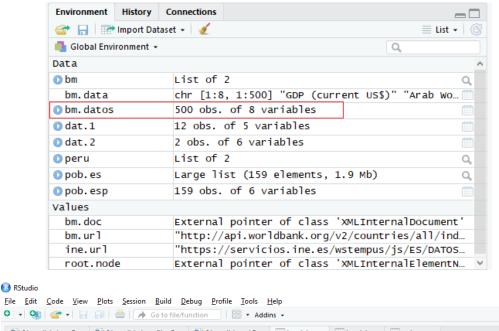
Y al consultarlo visualizamos lo siguiente:

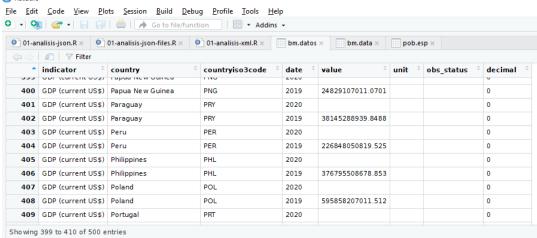


Observamos que los atributos se encuentran como filas y las observaciones como columnas. (este es el formato original como se recuperan los datos XML). Deberemos entonces trasponer filas por columnas (las filas serán columnas y las columnas serán filas). Utilizaremos la instrucción data.frame() para crear un conjunto de datos y t() para transponer filas x columnas de bm.data. El parámetro row.names = NULL indica que las filas no tendrán nombre, y será reemplazado dicho valor por un numero correlativo.

bm.datos <- data.frame(t(bm.data), row.names = NULL)</pre>

¡Listo! Ahora si verificamos que nuestro dataset tienen 500 observaciones y 8 variables





El script en R debió haber quedado de esta forma:

## Ejercicio #2:

Realizar el mismo ejercicio, para:

(1) El archivo cd\_catalog.xml adjunto en el aula virtual. Guardar el script con el nombre: 01-analisis-xml-file

# c) EXTRACCIÓN DE DATOS DESDE UN CSV

Un **CSV (COMMA-SEPARATED VALUES)** es un fichero de texto que almacena los datos en forma de columnas, separadas por coma y las filas se distinguen por saltos de línea. Este formato permite representar la información de forma sencilla.

## En R/RStudio ejecutaremos las siguientes instrucciones.

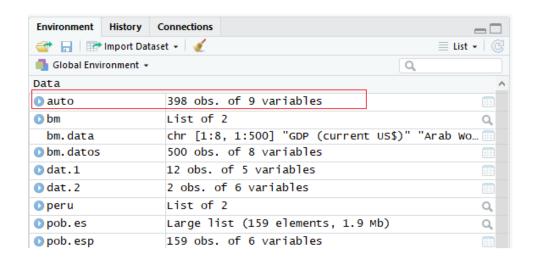
- Creamos un archivo R en nuestro directorio de trabajo, al que llamaremos 01-analisis-csv
- La fuente de datos la obtenemos del archivo auto-mpg.csv ubicado en el aula virtual.
- Creamos la variable string autos y le asignamos el contenido del CSV utilizando la instrucción read.csv()

```
auto <- read.csv("data/auto-mpg.csv", header = TRUE, sep = ",")
```

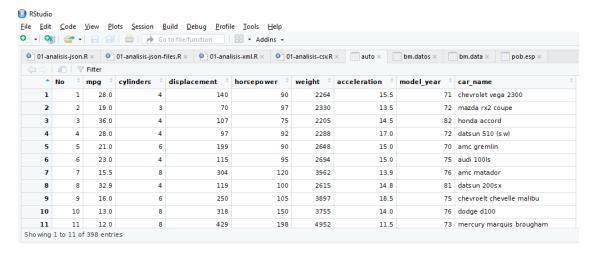
Se considera la cabecera o título en cada columna y el separador en este caso en ",", pero en otro caso podría ser ";" o tabulador (sep ="\t"). Tanto header = true y sep = "," son valores por defecto, por tanto, se podrían omitir.

**Nota:** La instrucción read.table() utiliza el separador "espacio en blanco" para separar las diferentes columnas, por tanto, read.csv() es más especializado. Se recomienda utilizar como separador de columna el ";" dado que, en algunos casos, los valores numéricos utilizan la "," como separador decimal. La instrucción read.csv2() considera por defecto el separador ";" y decimal ",".

Una vez ejecutada la instrucción, visualizamos que tenemos un dataframe con 398 observaciones y 9 variables.



## Cuyo contenido lo visualizamos con view(auto) o dando clic sobre el dataframe

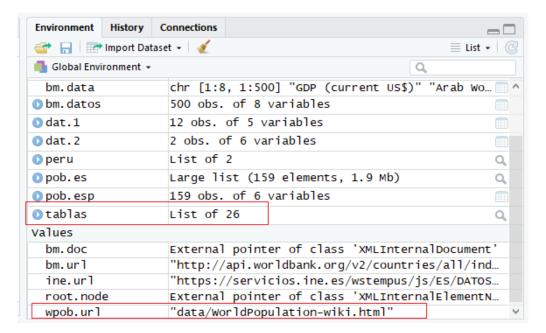


#### d) LECTURA DE TABLAS INCRUSTADAS EN ARCHIVOS HTML

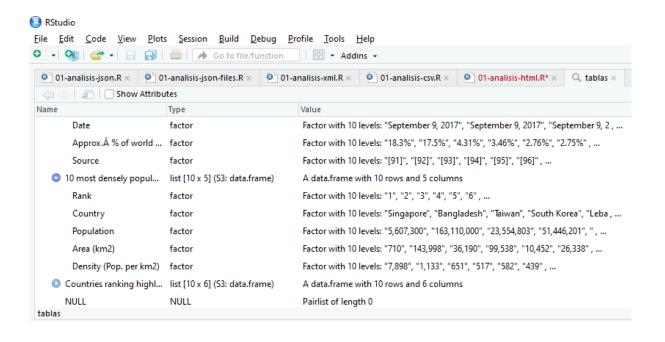
**HTML** (hypertext markup language) es un formato más especializado que XML que se utiliza para el desarrollo y creación de páginas web. Viene compuesto de una serie de etiquetas que el navegador interpreta.

#### En R/RStudio ejecutaremos las siguientes instrucciones.

- Creamos un archivo R en nuestro directorio de trabajo, al que llamaremos 01-analisis-html
- La fuente de datos la obtenemos del archivo WorldPopulation-wiki.html ubicado en el aula virtual.
- Creamos la variable string wpob.url y le asignamos el archivo html
   wpob.url <- "data/WorldPopulation-wiki.html"</li>
- Extraemos todas las tablas que contiene este html con la instrucción readHTMLTable()
   tablas <- readHTMLTable(wpob.url)</li>
- Visualizamos lo obtenido en el ambiente global:



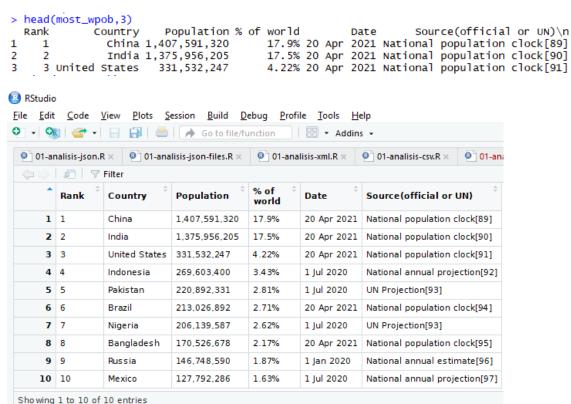
• Como resultado, dentro de este html existen 26 tablas con distinto contenido:



Elegiremos la quinta tabla que contienen la relación de los 10 países más poblados del mundo. Como la variable tablas es una lista de listas, accederemos al índice 6 dentro de doble corchete:

most\_wpob <- tablas[[5]]

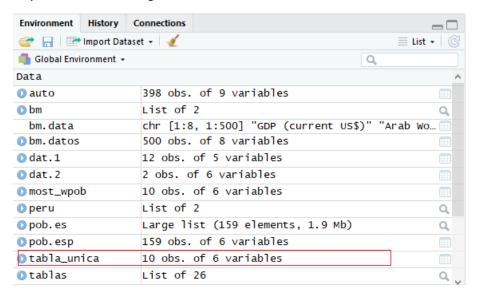
head(most\_wpob,3)

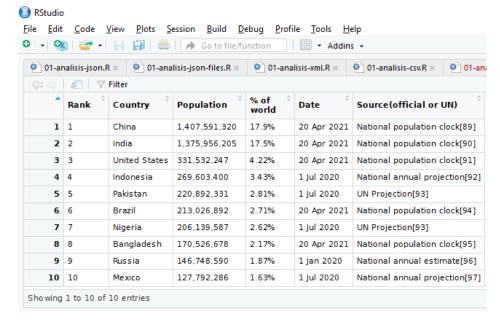


Si no queremos cargar todas las tablas de una página web y conocemos el índice de su ubicación dentro de la página, utilizamos el parámetro which. Este acceso es más rápido si la agina fuera muy pesada y tienen muchas tablas.

tabla unica <- readHTMLTable(wpob.url, which = 5)

Cuyo resultado da la siguiente visualización:





# Código en R: