Prueba técnica Data Engineer Mercado Libre

Nombre: Juan David Espitia Aguillón

Objetivo:

Esta prueba consta de tres puntos de desarrollo, cada uno con fines y objetivos diferentes con los cuales buscamos poner a prueba sus habilidades técnicas en diseño y programación.

Stack Tecnológico empleado para la prueba:

1. Lenguaje de programación: Python 3.9

2. Control de Versiones: Git + GitHub + GitFlow

3. Framework: PyCharm

4. Diseños: Draw.io

5. Nube: Google Cloud Platform

Dirección del repositorio de código:

https://github.com/JuanDavidEspitia/meli-tech-test-data-engineer

Punto 1:

a. De acuerdo al set de datos SALARIOS ¿Cuantos cargos estaban ocupados solamente por una persona en 2011?

Inicialmente cargamos los set de datos a dataframes con la librería de Pandas

Dataframe de Salarios

```
        *****
        Dataframe
        de Salarios ****

        Id
        EmployeeName
        ...
        Agency
        Status

        0
        1
        NATHANIEL FORD
        ...
        San Francisco
        NaN

        1
        2
        GARY JIMENEZ
        ...
        San Francisco
        NaN

        2
        3
        ALBERT PARDINI
        ...
        San Francisco
        NaN

        3
        4
        CHRISTOPHER CHONG
        ...
        San Francisco
        NaN

        4
        5
        PATRICK GARDNER
        ...
        San Francisco
        NaN

        ...
        ...
        ...
        ...
        ...
        ...

        148649
        148650
        Roy I Tillery
        ...
        San Francisco
        NaN

        148650
        148651
        Not provided
        ...
        San Francisco
        NaN

        148652
        148653
        Not provided
        ...
        San Francisco
        NaN

        148653
        148654
        Joe Lopez
        ...
        San Francisco
        NaN
```

Dataframe de Compras

```
**** Dataframe de Compras ****
                                          Address ... Purchase Price
     16629 Pace Camp Apt. 448\nAlexisborough, NE 77... ... 98.14
     9374 Jasmine Spurs Suite 508\nSouth John, TN 8... ...
                                                             70.73
     Unit 0065 Box 5052\nDPO AP 27450 ...
                                                             0.95
              7780 Julia Fords\nNew Stacy, WA 45798 ...
                                                             78.04
4 23012 Munoz Drive Suite 337\nNew Cynthia, TX 5... ...
                                                            77.82
9995
       966 Castaneda Locks\nWest Juliafurt, CO 96415 ...
                                                              82.21
9996 832 Curtis Dam Suite 785\nNorth Edwardburgh, T... ...
                                                              25.63
             Unit 4434 Box 6343\nDP0 AE 28026-0283 ...
                0096 English Rest\nRoystad, IA 12457 ...
                                                              38.84
     40674 Barrett Stravenue\nGrimesville, WI 79682 ...
9999
                                                              67.59
```

Imprimimos en pantalla la cantidad de registros por cada uno

Cantidad de Registros set de Salarios: 148654 Cantidad de Registros set de Compras: 10000

Filtramos el set de datos de salarios para que solo estén los datos pertenecientes al año 2011.

Luego agrupamos el set de datos con los campo JobTitle e ID y obtenemos la cantidad de cargos ocupados por una única persona y posteriormente nos quedamos con aquellos cuyo conteo haya sido de uno solo.

ı					J	obTitle	Id	Cantidad	
ı	0			A	CCOUN	IT CLERK	20766	1	
ı	1			RECRE	ATION	LEADER	34168	1	
ı	2			RECRE	ATION	LEADER	34095	1	
ı	3			RECRE	ATION	LEADER	34112	1	
ı	4			RECRE	ATION	LEADER	34120	1	
ı									
	36154	IS	BUSINESS	ANALYST	- PR	INCIPAL	5721	1	
ı	36155	IS	BUSINESS	ANALYST	- PR	INCIPAL	5429	1	
ı	36156	IS	BUSINESS	ANALYST	- PR	INCIPAL	5428	1	
ı	36157	IS	BUSINESS	ANALYST	- PR	INCIPAL	5210	1	
ı	36158				Z00	CURATOR	18779	1	

La cantidad final es de:

```
[36159 rows x 3 columns]
Cantidad de Cargos que son ocupados por una sola persona: 36159
```

b. De acuerdo al set de datos SALARIOS ¿Cuánta gente tiene la palabra 'MANAGER' en su cargo?

Inicialmente filtramos por el campo JobTitle todos los que contengan la palabra manager y luego los sumamos para obtener la cantidad.

```
*****
                Punto 2 ***********
Filtramos por el campo JobTitle todos aquellos que contengan la palabra manager
        False
        False
        False
        False
148649
        False
148650
        False
148651 False
148652 False
148653
        False
Name: JobTitle, Length: 148654, dtype: bool
Cantidad de personas cuyo cargo contiene MANAGER: 1030
```

La cantidad de personas con la palabra MANAGER son: 1030

c. De acuerdo al set de datos SALARIOS ¿Cual es el nombre de la persona que menos gana (incluyendo beneficios - TotalPayBenefits)?

Se debe comparar el menor salario de la columna TotalPayBenefits con la persona que obtiene ese mismo valor

La persona con el menor salario es:

Joe Lopez ID: 148654

d. De acuerdo al set de datos SALARIOS ¿cuál es el salario base (BasePay) promedio de todos los empleados para el año(2012)?

Filtramos el DF de salarios por el año 2012 y luego con el campo de BasePay (Salario Base) obtenemos el promedio.

El Promedio de salario es: 65436,407

e. De acuerdo al set de datos SALARIOS ¿cuál fue la suma total pagada con beneficios por los dos trabajos más populares?.

Hacemos uso del método value_conts() para obtener el número de ocurrencias de cada uno y así obtener el más populares y Posteriormente usamos la sentencia para sumar el total de beneficios pagados de ambos trabajos.

El total pagado por los 2 trabajos más populares es: 807419537.540001

f. De acuerdo al set de datos COMPRAS ¿Cuales son los 5 proveedores de correo electrónico más comunes, con cuantos usuarios está asociado cada uno? (hotmail.com,gmai.com, etc)

Los 5 correos más comunes son:

Proveedor	Ocurrencias
Hotmail.com	1638
Yahoo.com	1616
Gmail.com	1605
Smith.com	42
Williams.com	37

g. De acuerdo al set de datos COMPRAS ¿Cuantas personas tienen una tarjeta de crédito que expira en 2025?

Con el Campo CC Exp Date lo usamos para validar si contine la cadena /25, que indica que vence en el 2025 y luego usamos la función len para validar la cantidad de registros reportados

```
********** Punto 7 ********
Con el Campo CC Exp Date lo usamos para validar si contine la cadena /25, que indica que vence en el 2025
                                            Address ... Purchase Price
     23012 Munoz Drive Suite 337\nNew Cynthia, TX 5... ... 77.82
     7502 Powell Mission Apt. 768\nTravisland, VA 3... ...
                                                               25.15
    260 Rachel Plains Suite 366\nCastroberg, WV 24... ...
                                                               44.25
13 118 Melton Via Suite 681\nAlexanderbury, FL 32104 ...
                                                               8.93
15 31730 Chelsea Crest\nBlakemouth, CT 90395-0620 ...
                                                               71.78
                                                             84.09
       66539 Potts Forge\nCartershire, AK 58271-5180 ...
9963 3865 Davis Meadow Suite 915\nPort Stacieview, ... ...
                                                              58.17
9993 7555 Larson Locks Suite 229\nEllisburgh, MA 34...
                                                              65.61
        6276 Rojas Hollow\nLake Louis, WY 56410-7837 ...
                                                               31.85
9996 832 Curtis Dam Suite 785\nNorth Edwardburgh, T... ...
                                                                25.63
[1033 rows x 14 columns]
La cantidad de personas que vencen la tarjeta de credito en 2025 son: 1033
```

La cantidad de personas que vence su tarjeta de crédito en 2025 son: 1033

h. De acuerdo al set de datos COMPRAS ¿Cuántas personas tienen tarjetas Mastercard e hicieron una compra por más de \$20?

Debemos realizar dos filtros, el primero sobre el campo CC Provider cuyo valor sea igual a Mastercard y el segundo sobre el campo Purchase Price cuyo valor sea superior a los 20\$

```
*********

Realizamos dos filtros

1. Donde el CC Provider sea Mastercard

2. Donde el precio de las compras sea superior a 20

Cantidad de personas con Mastercard y compra superior a los 20$: 651

Process finished with exit code 0
```

La cantidad de personas con Mastercard y compra superior a los 20\$ son: 651

De acuerdo al set de datos COMPRAS ¿Alguien hizo una compra desde Lot: "90 WT", ¿cual fue el precio de compra de esta transacción?

El precio final es de 75.1

j. De acuerdo al set de datos COMPRAS ¿ Cuánto suma el total de precio de compras para las dos compañías menos populares?, ¿Cuáles son esas dos compañías?

```
*********

Filtramos las dos compañias con mayor ocurrencia en el set de datos
Luego sumamos el campo Purchase Price

Total de precio de las dos compañias mas populares: 121.51
Las compañias son:
Davis, Parker and Rivera 1
Greene Inc 1
Name: Company, dtype: int64
```

El total de precio de las dos compañías más populares es de: 121.51 y las dos compañías son:

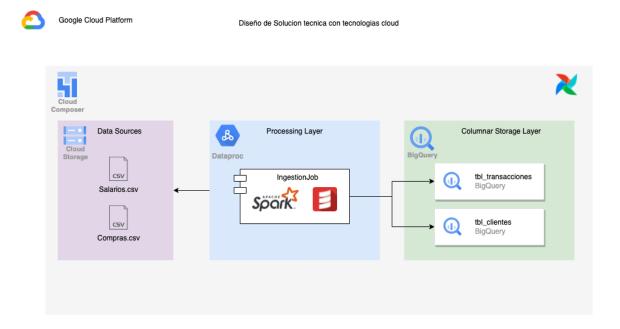
- Davis, Parker and Rivera
- Greene Inc

Punto 2:

Diseño Cloud - GCP

Diseño de la solución con tecnologías Cloud. Para este ejercicio se uso la nube de Google con sus servicios para procesar datos.

La arquitectura general de solución es la siguiente:



Nota:

El diseño está pensado en un pipeline de datos con un alto volumen, por tal razón se necesita de servicios idóneos para la transformación de los datos.

El Componente de IngestionJob, sería un desarrollo construido en el framework de procesamiento de datos Apache Spark, bajo el lenguaje de programación Scala, donde se implementaría la lógica de lectura de los archivos, las transformación de concatenación, hash, homologación y persistencia de los datasets finales en BQ

Si se piensa un diseño con set de datos de menor volumen, podemos reemplazar en la capa de procesamiento por el artefacto de Scala por una Cloud Function, desarrollada con Python y podemos utilizar el código desarrollado para la prueba en el punto 2.

El desarrollo se realizó de la necesidad se implementó en lenguaje Python por efectos de agilidad con la entrega de la prueba técnica

Implementación

El primer paso es establecer las rutas donde se encuentran los datos a ser cargados.

```
# Primero especificamos un patrón de los archivos y lo pasamos como parámetro en la función glob para la ruta

# de datos y datos complementos
print("Function Read Files in List String")
path@atos = glob.glob('/Users/JuanEspitia/Documents/Github/data-engineer/meli-tech-test-data-engineer/data/punto2/*.csv')
pathComplementos = glob.glob('/Users/JuanEspitia/Documents/Github/data-engineer/meli-tech-test-data-engineer/data/punto2//datos.complementos/*.csv')
print("File List Path1: " + str(pathDomplementos))
Resultado:
Function Read Files in List String
Function Read Files in List String
File List Path2: " + str(pathComplementos)
```

Seguido, creamos una función que itere cada una de las rutas con sus respectivos archivos .csv y vamos cargando uno a uno de los archivos .csv en una lista de dataframes y retornamos la lista de lista de dataframes.

```
# Ahora creamos una funcion que se encarque de leer los archivos para cada carpeta print("Function Load Files")

def readFiles(csv_files):
    #files = glob.glob(ruta)
    list_data = []
    for filename in csv_files:
        data = pd.read_csv(filename)
        list_data.append(data)
    return list_data
```

Luego hacemos uso de la función de Python concat() de dataframes para concatenar los elementos que contiene la lista que nos retorna la función anterior y lo convertimos en un dataframe para cada ruta de datos.

```
# Hacemos uso de la funcion concat para concatenar

print("****** List Dataframes ******")

df1 = readFiles(pathDatos)

print(df1)

print(" Concat List Dataframes in one Dataframes of Data ")

dfDatos = pd.concat(readFiles(pathDatos), axis=0, ignore_index=True)

print(dfDatos)

print(" Concat List Dataframes in one Dataframes of Data Complements")

dfDatosComple = pd.concat(readFiles(pathComplementos), axis=0, ignore_index=True)

print(dfDatosComple)
```

Output

```
        Concat
        List
        Dataframes
        in one
        Dataframes
        of
        Data Complements

        id
        nombre
        ...
        numero_identificacion
        tipo_identificacion

        0
        1
        Claudie
        ...
        45809058
        CC

        1
        2
        Alys
        ...
        611607601
        IT

        2
        3
        Pearle
        ...
        656812545
        CC

        3
        4
        Glen
        ...
        234071123
        IT

        4
        5
        Delbert
        ...
        604466829
        PP

        ...
        ...
        ...
        ...
        ...

        99995
        996
        Kristofor
        ...
        740207390
        CC

        99996
        997
        Lizzie
        ...
        789619747
        CC

        99997
        998
        Kerwinn
        ...
        625964278
        PP

        99998
        999
        Kakalina
        ...
        541933418
        CC

        99999
        1000
        Kristopher
        ...
        199170333
        CC
```

Luego consolidamos los dataframes de datos y datos_complementarios en un solo dataframe, nuevamente con la función concat()

```
# Consolidamos los dos dataframes en uno solo
print("Union Datos & Datos_Complement")
dfConsolidate = pd.concat([dfDatos_dfDatosComple])
print(dfConsolidate)
```

Posteriormente procedemos a eliminar los registros duplicados del dataframe consolidado mediante la función de drop duplicates()

```
# Eliminimamos los duplicados del dataframe
print("Drop duplicates in Dataframe")
print(dfConsolidate.duplicated())
dfWithoutDuplicates = dfConsolidate.drop_duplicates()
print("Dataframe without duplicates")
print(dfWithoutDuplicates)
```

Output

```
Drop duplicates in Dataframe

0 False
1 False
2 False
3 False
4 False
...
99995 True
99996 True
99997 True
99998 True
99999 True
Length: 109000, dtype: bool
Dataframe without duplicates
```

Luego procedemos a concatenar los campos tipo y numero de documento mediante las siguientes sentencias de código

```
# Procedemos a concatenar el tipo y numero de cedula

print("Concat columns tipo identificacion and numero identificacion")

dfWithoutDuplicates['tipo_numero_identificacion'] = dfWithoutDuplicates['tipo_identificacion']+''+dfWithoutDuplicates['numero_identificacion'].apply(str)

print(dfWithoutDuplicates)
```

Y obtenemos la siguiente salida

```
nombre ... tipo_identificacion tipo_numero_identificacion
            Freddi ...
             Emmie ...
                                                     PP359867238
                                  PP
                                                     PP966156703
                                                    IT814981127
PP820247909
                                      PP
             Marcia ...
                                                     CC789619747
             Kerwinn ...
                                                      PP625964278
71998 999
            Kakalina ...
                                                      CC541933418
71999 1000 Kristopher ...
                                                       CC199170383
```

Posterior a la concatenación de columnas realizamos el proceso de encriptar la columna generada de la concatenación de tipo y numero de documento, esto mediante las siguientes sentencias.

```
# <u>Procedemos</u> a <u>crear</u> el campo hash para la <u>tupla</u>
print("Add column Hash")
dfWithoutDuplicates['hash'] = dfWithoutDuplicates['tipo_numero_identificacion'].apply(lambda x: hashlib.sha256(x.encode()).hexdigest())
print(dfWithoutDuplicates.info())
print(dfWithoutDuplicates)
```

Ahora separamos los dos set de datos requeridos, el de Clientes y el de Transacciones con las especificaciones de campos indicados en el documento de la prueba técnica.

```
# Ahora creamos un dataframe de transacciones
print("Dataframe Iransacciones")
dftransacciones = dfWithoutDuplicates.drop(['id','nombre','apellide','email','generg','numero_identificacion','tipe_identificacion','tipe_numero_identificacion'], axis=1)
print(dftransacciones, info())
print(dftransacciones)

# Ahora deiamos el Dataframe de solo clientes
print("Dataframe Clientes")
dfclientes = dfWithoutDuplicates.drop(['valor_tx','numero_identificacion','tipo_identificacion','tipo_numero_identificacion'], axis=1)
print(dftClientes.info())
print(dftClientes)
```

Dataframe transacciones

Dataframe de Clientes

Nota: No se visualizan bien todas las columnas

```
hash
                 e798c45c2f0238de52899540f1f3a39dca4f0f555bcff1...
         2 ... 660988ad205e04622e468c043c55fca81f0305eefc5d9d...
            ... 16e70d31143d240229c0a09858a2bbeec41d46a9a6576c...
            ... 10ef61638b2fbbfe63d7bdd0df63b4e509560be2dad3cb...
                 be112370d6353f8b301d2aa0d77a278264dcc6e4090103...
91995
       996
                 fb6e285097d702403a62f0953de7ca4d8e25320bbe7bf4...
91996
                 c313a0cb6d7e9392c9f4c35100299abb0ed05c4216073c...
91997
                 84ecedf2a475090e865cffba26e31acbf903fc6a803c11...
       998
                 f21e493be7dcfc90f0e7257ab19e7b7ba9367b5e025ec2...
                 8f6dc236bd944d403588e2d09def676efae8af2ba9a039...
      1000 ...
91999
```

Complemento de la salida:

```
Data columns (total 6 columns):

# Column Non-Null Count Dtype
--- 0 id 50000 non-null int64
1 nombre 50000 non-null object
2 apellido 50000 non-null object
3 email 50000 non-null object
4 genero 50000 non-null object
5 hash 50000 non-null object
dtypes: int64(1), object(5)
memory usage: 2.7+ MB
```

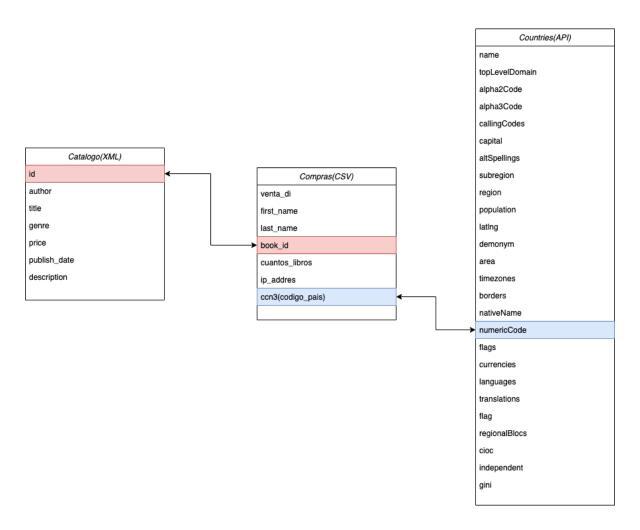
Por ultimo mostramos el Top 10 de los clientes con más transacciones realizadas

```
# Por ultimo mostramos un top 10 de cada uno de los dataframes
print("******* Top 10 ******")
print(dfClientes.value_counts().head(10))
print(dftransacciones.value_counts().head(10))
print("********* TOP 10 BY TRX ********")
print(dfClientes[dfClientes.hash.isin(dftransacciones['hash'].head(10))])
```

Salida por consola

Punto 3

Lo primero que se debe realizar es un análisis de como están conformados los datos, comprender el dominio de cada uno de estos sets y como se pueden relacionar cada uno de ellos. Por tal razón la primera tarea que se realizo fue aterrizar los datos en un diagrama de relación de estos objetos e identificación de los campos llave para comprender como se pueden relacionar. La siguiente figura muestra la relación de cada uno de estos objetos.



Posteriormente cargamos todos los sets de datos a sus respectivos dataframes, como lo evidencia las imágenes a continuación.

Salida:

Unnamed: 0	venta_id	first_name	last_name	book_id	cuantos_libros	ip_address	ccn3(Codigo_pais)	
Θ	1	Charita	Fain	bk103	2	50.66.62.43	276.0	1
673	674	Benedetta	Spilsbury	bk111	5	93.220.3.68	840.0	1
660	661	Cyrill	Dugall	bk108	3	181.35.60.176	840.0	1
661	662	Wade	Gavey	bk101	1	243.171.32.223	840.0	1
662	663	Even	Brockest	bk104	3	73.67.161.154	840.0	1
663	664	Ximenes	Belhomme	bk112	1	221.81.182.248	840.0	1
664	665	Ezra	Jurgenson	bk109	4	212.251.7.43	840.0	1
665	666	Tildy	Frost	bk109	2	165.59.113.35	840.0	1
666	667	Norman	Collingham	bk107	2	128.152.46.242	840.0	1
667	668	Zorah	Obeney	bk109	1	132.109.102.75	840.0	1
dtype: int6	4							

Dataset Catálogos

Salida:

о а	anda.								
*****	****** Dataset d	le Catalogos ********	******						
id	author	title	genre	price	publish_date	description			
bk101	Gambardella, Matthew	XML Developer's Guide	Computer	44.95	2000-10-01	An in-depth look at creating applications \n wi			
bk102	Ralls, Kim	Midnight Rain	Fantasy	5.95	2000-12-16	A former architect battles corporate zombies, \n			
bk103	Corets, Eva	Maeve Ascendant	Fantasy	5.95	2000-11-17	After the collapse of a nanotechnology \n socie			
bk104	Corets, Eva	Oberon's Legacy	Fantasy	5.95	2001-03-10	In post-apocalypse England, the mysterious \n a			
bk105	Corets, Eva	The Sundered Grail	Fantasy	5.95	2001-09-10	The two daughters of Maeve, half-sisters, ∖n ba			
bk106	Randall, Cynthia	Lover Birds	Romance	4.95	2000-09-02	When Carla meets Paul at an ornithology \n conf			
bk107	Thurman, Paula	Splish Splash	Romance	4.95	2000-11-02	A deep sea diver finds true love twenty \n thou			
bk108	Knorr, Stefan	Creepy Crawlies	Horror	4.95	2000-12-06	An anthology of horror stories about roaches,\n			
bk109	Kress, Peter	Paradox Lost	Science Fiction	6.95	2000-11-02	After an inadvertant trip through a Heisenberg\n			
bk110	O'Brien, Tim	Microsoft .NET: The Programming Bible	Computer	36.95	2000-12-09	Microsoft's .NET initiative is explored in \n			

Dataset Countries (API Rest)

Salida:

***** Data	aset de Paises	*****	****	k		
name	topLevelDomain	alpha2Code		cioc	independent	gini
Afghanistan	[.af]	AF		AFG	True	NaN
Åland Islands	[.ax]	AX		NaN	False	NaN
Albania	[.al]	AL		ALB	True	33.2
Algeria	[.dz]	DZ		ALG	True	27.6
American Samoa	[.as]	AS		ASA	False	NaN
Wallis and Futuna	[.wf]	WF		NaN	False	NaN
Western Sahara	[.eh]	EH		NaN	False	NaN
Yemen	[.ye]	YE		YEM	True	36.7
Zambia	[.zm]	ZM		ZAM	True	57.1
Zimbabwe	[.zw]	ZW		ZIM	True	50.3

Luego entender cómo se relacionan cada uno de ellos, notamos que debemos hacer unas transformaciones de limpieza de datos en algunos campos, como es el caso del campo ccn3(Codigo del Pais) del Dataset de compras, como se puede ver en la siguiente imagen.

Unnamed: 0	venta_id	first_name	last_name	book_id	cuantos_libros	ip_address	ccn3(Codigo_pais)	
0	1	Charita	Fain	bk103	2	50.66.62.43	276.0	1
673	674	Benedetta	Spilsbury	bk111	5	93.220.3.68	840.0	1
660	661	Cyrill	Dugall	bk108	3	181.35.60.176	840.0	1
661	662	Wade	Gavey	bk101	1	243.171.32.223	840.0	1
662	663	Even	Brockest	bk104	3	73.67.161.154	840.0	1
663	664	Ximenes	Belhomme	bk112	1	221.81.182.248	840.0	1
664	665	Ezra	Jurgenson	bk109	4	212.251.7.43	840.0	1
665	666	Tildy	Frost	bk109	2	165.59.113.35	840.0	1
666	667	Norman	Collingham	bk107	2	128.152.46.242	840.0	1
667	668	Zorah	0beney	bk109	1	132.109.102.75	840.0	1
dtype: int6	4							

Ahora bien procedo a castear el tipo de dato de float64 a un tipo de dato Entero para realizar los cruces de tablas y en el mismo bloque de código renombro la variable para que tenga el mismo nombre de la llave del set de Countries. Esto mediante las siguientes sentencias de código.

```
# Comenzamos con la transformacion en el dataset de

dfCompras['numericCode'] = dfCompras["ccn3(Codigo_pais)"].fillna(0).apply(np.int64)

# Borramos la columna con la siguiente sentencia sin necesidad de reasignarel df

dfCompras.drop('ccn3(Codigo_pais)', axis=1, inplace=True)

print(dfCompras.head(3))

print(dfCompras.dtypes)
```

Salida:

```
Casteo de Float64 a Int64 y renombrado de campo
  Unnamed: 0 venta_id first_name ... cuantos_libros ip_address numericCode
        0 1 Charita ... 2 50.66.62.43
1 2 Issi ... 4 27.8.160.236
                                                                     276
         1 2 Issi ... 4 27.8.160.236
2 3 Tiffie ... 4 72.193.238.62
[3 rows x 8 columns]
Unnamed: 0 int64
               int64
venta_id
first_name
             object
last_name object
book_id object
cuantos_libros int64
             object
ip_address
numericCode
                int64
dtype: object
```

Ahora cruzamos dos sets de datos, el set de compras con el set de países para asi tener el detalle de la compra en que país se realizó. De esta forma el Set de datos nos queda más nutrido de información. Esto lo hacemos mediante la sentencia de reduce(), que es útil cuando necesita aplicar una función a un iterable y reducirlo a un solo valor acumulativo. Y la lambda con dos variables que corresponden al mismo nombre del campo llave para cruzar los dos dataframes.

```
# Ahora cruzamos la los sets de <u>datos</u> para <u>tener</u> una sabana de <u>datos</u> mas <u>nutrida</u> de <u>informacion</u>
# <u>Usamos</u> la <u>sentencia</u> left para no <u>excluir aquellos registros</u> del set de <u>compras</u> que no <u>tienen codigo</u> de pais
dfMerged = reduce(lambda x<sub>x</sub>y: pd.merge(x<sub>x</sub>y, on='numericCode', how='left'), [dfCompras, dfRestCountries])
print(dfMerged)
```

Salida:

Sanda.									
	Unnamed: 0	venta_id	first_name		cioc	independent	gini		
0	θ	1	Charita		GER	True	31.9		
1	1	2	Issi		GER	True	31.9		
2	2	3	Tiffie		GER	True	31.9		
3	3	4	Trudy		GER	True	31.9		
4	4	5	Reinald		GER	True	31.9		
995	995	996	Aldus		USA	True	41.4		
996	996	997	Elsie		USA	True	41.4		
997	997	998	Russ		USA	True	41.4		
998	998	999	Rorie		USA	True	41.4		
999	999	1000	Ingunna		USA	True	41.4		

Ahora hacemos el renombrado del campo llave del Set de Catalogos, para que sea fácilmente identificado por el mismo nombre del campo por el que aparece en el Set de Compras. Esto lo hacemos mediante la siguiente función.

```
# Ahora realizamos el renombrado del campo llave en el set de catalogos
print(dfCatalogo.columns)
print("Rename column ID by BOOK_ID")
dfCatalogo.rename(columns={'id': 'book_id'}, inplace=True)
print(dfCatalogo.columns)
```

Salida:

Luego hacemos la unión del dataset resultante de merge anterior y lo relacionamos con el Dataframe de catalogos, mediante las líneas de codigo acontinuacion.

```
# <u>luego</u> de <u>tener</u> el dataset <u>podemos cruzar</u> los dos sets de <u>datos resultantes</u>
df<u>Compra</u>Full = reduce(lambda x<sub>x</sub>y: pd.merge(x<sub>x</sub>y, on='book_id', how='left'), [dfMerged, dfCatalogo])
print(dfCompraFull)
```

Salida

```
Unnamed: 0 ... description

0 ... After the collapse of a nanotechnology \n ...

1 ... An in-depth look at creating applications \n ...

2 ... After the collapse of a nanotechnology \n ...

3 ... A former architect battles corporate zombies, ...

4 ... When Carla meets Paul at an ornithology \n ...

995 995 ... Microsoft's .NET initiative is explored in \n ...

996 996 ... The Microsoft MSXML3 parser is covered in \n ...

997 997 ... Microsoft Visual Studio 7 is explored in depth...

998 998 ... Microsoft Visual Studio 7 is explored in depth...

999 999 ... The Microsoft MSXML3 parser is covered in \n ...

[1000 rows x 39 columns]
```

Finalmente teniendo el set de datos consolidado con las diferentes fuentes de información procedemos a establecer las preguntas de negocio o que posiblemente pueden surgir para tomar decisiones y que sirvan como insumos para las áreas analíticas.

Consultas de negocio

1. Cual es el nombre de los clientes con las compras más costosas y más economicas.

Salida:

	venta_id	first_name	price	cuantos_libros	TotalPrice
393	394	Benito	49.95	5	249.75
564	565	Roze	49.95	5	249.75
255	256	Grazia	49.95	5	249.75
347	348	Isidor	49.95	5	249.75
352	353	Lamond	49.95	5	249.75
559	560	Sianna	4.95	1	4.95
560	561	Moselle	4.95	1	4.95
60	61	Florella	4.95	1	4.95
63	64	Annissa	4.95	1	4.95
704	705	Jennie	4.95	1	4.95

2. Cual es el país que posee mas usuarios que compran libros?

```
# <u>Cval</u> es el país con mas <u>usuarios</u> que <u>compran libros</u>
print(dfCompraFull.groupby(['name'])['<u>cvantos_libros</u>'].agg('sum').sort_values(ascending=False).reset_index(name='<u>Cantidad'</u>))
```

Salida:

```
name Cantidad

0 United States of America 1802

1 Canada 598

2 Colombia 299

3 Germany 276
```

3. El libro más costoso que se vendió en USA.

```
#_Cual es el libro mas costoso que se vendio en USA

print("El libro mas caro que se vendio en USA fue: ")

dfTest = dfCompraFull[dfCompraFull['alpha3Code'].str.contains('USA', na=False)].sort_values(['price'])

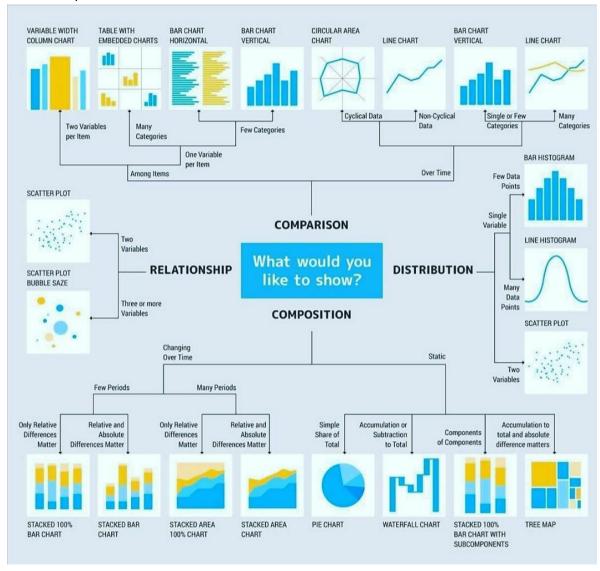
print(dfTest[['title', 'price']].sort_values(['price'], ascending=[False]))
```

Salida:

```
El libro mas caro que se vendio en USA fue:
title price
101 Visual Studio 7: A Comprehensive Guide 49.95
```

Mock de Visualizaciones:

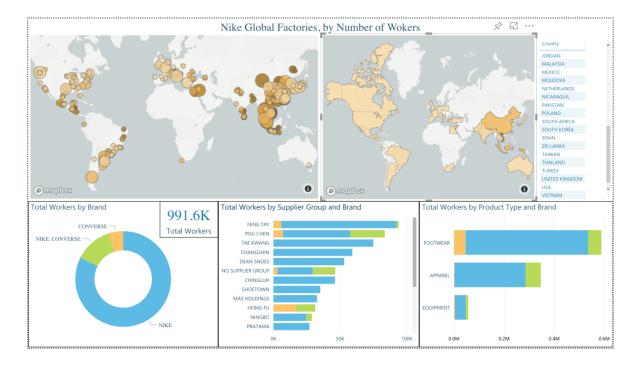
Para los temas de dashboard y reportes que puedo inferir de los datos, principalmente me baso como referencia a esta imagen que me ayuda a identificar el tipo de grafico adecuado para mi necesidad de datos.



De acuerdo a este grafico determino el tipo de diagrama que mejor me ayuda visualizar mi información.

Como el set de datos hablamos de ventas en países, un gráfico bastante útil que me puede soportar la información que estoy brindando es el diagrama geográfico o un chart Maps,

este me puede brindar información de cantidad de ventas de libros por países, como se puede ver en la siguiente imagen.



Otro grafico bastante interesante es un grafico de barras que me puede ayudar a informar cuales son los géneros de libros que mas les gusta a los lectores. La imagen acontinuacion me puede brindar un apoyo visual de como se puede ilustrar esta información. Imaginando en el eje x los géneros de libros y en el eje Y la cantidad de compras en ese genero.

