

# **Trabajo Práctico 1**

[75.06 / 95.58] Organización de Datos Primer Cuatrimestre de 2018

Alumno	Padrón	E-mail
Soro, Lucas Gustavo	95665	lugusor@gmail.com
Hazan, Pablo Nehuén	96522	phazan.fiuba@gmail.com
Núñez Leyes, Javier Damián	94455	javier.nunezleyes@gmail.com
Montes, Marcelo	81397	mdmontes@gmail.com

# Índice

- 1\_ Introducción
- 2\_ Pre-procesamiento del set de datos
- $3\_A$ nálisis exploratorios y conclusiones

## 1\_ Introducción

El informe expone los resultados del análisis exploratorio de los datos del registro histórico de avisos de busquedas laborales en https://www.zonajobs.com.ar

#### Link al set de datos:

https://drive.google.com/file/d/1K4uRag5nmGtfuvzyJV9RL 73lzsh\_iTO/view?usp=sharing

Link al repositorio con los notebook en GitHub:

https://github.com/javierleyes/OrganizacionDeDatos

## 2\_ Pre-procesamiento del set de datos

Para cada set de datos analizamos los tipos de datos, la presencia de valores nulos o no validos, los identificadores usados y la posibilidad de relacionar los datos entre distintos sets con estos identificadores.

Se encontraron casos de fechas nulas y con formato no valido (personas menores de edad y mayores a 100 años) por ser una cantidad despreciable se descartaron los casos irregulares.

Para el caso de las columnas donde existian muy pocos datos validos para usar, se opto por descartar la columna.

### 1. Educacion de postulantes

```
Inspeccion rapida: Forma y calidad
# %timeit sirve para evaluar el tiempo de ejecucion
df temp =
pd.read_csv('../csv/datos_navent_fiuba/fiuba_1_postulantes_educacion.csv')
df_temp.head()
idpostulante
                nombre estado
                Posgrado
                               En Curso
       NdJl
1
               Universitario
                               En Curso
       8BkL
       1d2B
2
               Universitario En Curso
               Universitario En Curso
       NPBx
3
       NPBx
               Master En Curso
df_temp['nombre'].value_counts()
Secundario
                     110256
Universitario
                     104295
Terciario/T<mark>é</mark>cnico
                      47733
0tro
                      24748
Posgrado
                       7387
Master
                       3598
Doctorado
Name: nombre, dtype: int64
```

```
df_temp['estado'].value_counts()
Graduado
              194474
En Curso
               78531
Abandonado
               25226
Name: estado, dtype: int64
df_temp.isnull().any()
idpostulante
                False
nombre
                False
estado
                False
dtype: bool
(df_temp['idpostulante'].value_counts() > 1).any()
True
Bitacora: Todos los datos sanos y bien categorizados. Algunos postulantes tienen
varios niveles de educacion.
2. Genero y edad de postulantes
Inspeccion rapida: Forma y calidad
df temp =
pd.read_csv('../csv/datos_navent_fiuba/fiuba_2_postulantes_genero_y_edad.csv')
df_temp.head()
        idpostulante
                        fechanacimiento sexo
0
        NM5M
                1970-12-03
                                FEM
1
                1962-12-04
                                FEM
        5awk
2
                1978-08-10
                                FEM
        Za05
                                MASC
3
        NdJl
                1969-05-09
                1981-02-16
                                MASC
4
        eo2p
df_temp['sexo'].value_counts()
FEM
              101981
MASC
               94339
NO_DECLARA
                4568
Name: sexo, dtype: int64
df_temp.isnull().any()
idpostulante
                   False
fechanacimiento
                    True
                   False
sexo
dtype: bool
```

```
df_temp.isnull().sum()
idpostulante
                      0
fechanacimiento
                   4750
sexo
                      0
dtype: int64
# ok, miro cuales son las fechas malas no nulas
df_temp[
    df_temp['fechanacimiento'].notnull()][
    (pd.to_datetime(df_temp['fechanacimiento'].dropna(),
errors='coerce').isnull())]
               fechanacimiento sexo
idpostulante
56206 XKPWXWY 0031-12-11
71458 LN85Y3b 0029-05-11
                                MASC
130846 8M2R6pz 0024-02-09
                                FEM
141832 A36Npjj 0033-09-14
                                FEM
                                NO_DECLARA
145683 dYjV0rb 0012-11-04
148638 GNZOVAV 0004-07-19
                                MASC
149653 10P080L 0011-03-08
                                MASC
# Las fechas malas pueden descartarse
df_temp['fechanacimiento'] = pd.to_datetime(df_temp['fechanacimiento'],
errors='coerce')
# Considero fechas anteriores al siglo XX como invalidas
df_temp.loc[df_temp['fechanacimiento'] < '1900-01-01', 'fechanacimiento'] =</pre>
pd.NaT
# Considero fechas que implican edades menores a 15 anios como invalidas
df_temp.loc[df_temp['fechanacimiento'] > '2003-01-01', 'fechanacimiento'] =
(df_temp['idpostulante'].value_counts() > 1).any()
False
df_temp.to_csv('../csv/datos_navent_fiuba/fiuba_2_postulantes_genero_y_edad_fix.
csv')
Bitacora: Se encontraron fechas nulas. Tambien una pequena cantidad de fechas no
validas, que fueron borradas. Una fecha de nacimiento era anterior a 1900 y
tambien fue borrada. Se exporta el csv corregido.
```

3. Vista de avisos online y offline Inspeccion rapida: Forma y calidad df\_temp = pd.read\_csv('../csv/datos\_navent\_fiuba/fiuba\_3\_vistas.csv') df\_temp.head() idAviso timestamp idpostulante 0 **1111780242 2018-02-23**T13:**38:13.187-0500** YjVJQ6Z 2018-02-23T13:38:14.296-0500 **BmVpYoR** 1 1112263876 1112327963 2018-02-23T13:38:14.329-0500 2 wVkBzZd 2010-02-23113:38:14.329-0500 1112318643 2018-02-23T13:38:17.921-0500 1111903673 2018-02-23T13:38:18.973-0500 OgmP9pv 3 DrpbXDP df\_temp.info() <class 'pandas.core.frame.DataFrame'> RangeIndex: **961897** entries, **0** to **961896** Data columns (total 3 columns): idAviso **961897** non-null int64 timestamp 961897 non-null object idpostulante 961897 non-null object dtypes: int64(1), object(2) memory usage: 22.0+ MB pd.to\_datetime(df\_temp['timestamp']).sort\_values().head(10) 2373 2018-02-23 18:38:10.808 1041 2018-02-23 18:38:12.173 1352 2018-02-23 18:38:12.581 1691 2018-02-23 18:38:12.790 1692 2018-02-23 18:38:12.945 2018-02-23 18:38:13.187 2018-02-23 18:38:13.269 2029 2018-02-23 18:38:13.343 2030 2018-02-23 18:38:13.849 351 2018-02-23 18:38:14.296 1 Name: timestamp, dtype: datetime64[ns] Bitacora: Todos los datos conservados. No hay errores. 4. Postulaciones hasta 1 de marzo Inspeccion rapida: Forma y calidad df\_temp = pd.read\_csv('../csv/datos\_navent\_fiuba/fiuba\_4\_postulaciones.csv') df\_temp.head() idaviso idpostulante fechapostulacion 1112257047 NM5M 2018-01-15 16:22:34 Θ NM5M 1 1111920714 2018-02-06 09:04:50 2 1112346945 NM5M 2018-02-22 09:04:47 3 2018-02-22 09:04:59 1112345547 NM5M 1112237522 2018-01-25 18:55:03 5awk

```
df_temp.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 3401623 entries, 0 to 3401622
Data columns (total 3 columns):
idaviso
                    int64
idpostulante
                   object
fechapostulacion
                   object
dtypes: int64(1), object(2)
memory usage: 77.9+ MB
pd.to_datetime(df_temp['fechapostulacion']).sort_values().head(10)
         2018-01-15 00:00:01
1525012
1269880 2018-01-15 00:00:02
1842775 2018-01-15 00:00:09
1525013 2018-01-15 00:00:10
3348905 2018-01-15 00:00:11
222799 2018-01-15 00:00:16
1812230 2018-01-15 00:00:16
1558135 2018-01-15 00:00:16
2435961 2018-01-15 00:00:16
3159078 2018-01-15 00:00:18
Name: fechapostulacion, dtype: datetime64[ns]
df_temp['idpostulante'].apply(len).value_counts()
     2763243
7
6
      632698
5
       5278
4
         404
Name: idpostulante, dtype: int64
Bitacora: Todos los datos conservados. No hay errores.
5. Avisos online al 8 de marzo
Inspeccion rapida: Forma y calidad
df_temp = pd.read_csv('../csv/datos_navent_fiuba/fiuba_5_avisos_online.csv')
df_temp.head()
       idaviso
       1112355872
1
       1112335374
2
       1112374842
3
       1111984070
       1111822480
```

```
df_temp.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 5028 entries, 0 to 5027
Data columns (total 1 columns):
idaviso 5028 non-null int64
dtypes: int64(1)
memory usage: 39.4 KB
df_temp['idaviso'].isnull().any()
False
Bitacora: Todos los datos conservados. No hay errores.
6. Detalle de avisos online y offline
Inspeccion rapida: Forma y calidad
df_temp = pd.read_csv('../csv/datos_navent_fiuba/fiuba_6_avisos_detalle.csv')
df_temp.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 13534 entries, 0 to 13533
Data columns (total 11 columns):
idaviso
                              13534 non-null int64
idaviso
idpais
titulo
descripcion
nombre_zona
ciudad
mapacalle
tipo_de_trabajo
nivel_laboral
nombre_area
denominacion empresa
13534 non-null int64
13534 non-null object
denominacion_empresa 13529 non-null object
dtypes: int64(2), object(9)
memory usage: 1.1+ MB
df_temp.isnull().sum()
idaviso
                                    0
idpais
                                    0
titulo
                                    0
descripcion
                                    0
nombre_zona
                                    0
                               13487
ciudad
mapacalle
                               12662
tipo_de_trabajo
                                    0
nivel_laboral
                                    0
nombre_area
                                    0
denominacion_empresa
                                    5
dtype: int64
```

```
df_temp['idpais'].value_counts()
     13534
Name: idpais, dtype: int64
df_temp['nombre_zona'].value_counts()
Gran Buenos Aires
                                 12654
Capital Federal
                                   876
Buenos Aires (fuera de GBA)
                                     2
                                     2
GBA Oeste
Name: nombre_zona, dtype: int64
df_temp['ciudad'].value_counts()
Buenos Aires
                              13
Argentina
                               3
CABA
                               2
San Isidro
                               2
Capital Federal
                               1
paternal
                               1
Santa Rosa
                               1
Microcentro
Rep<mark>ú</mark>blica Argentina
                               1
                               1
Tortuguitas
Buenos Aires Province
                               1
Parque Patricios
                               1
La Plata
                               1
Barracas
                               1
Mendoza
                               1
caba
Vicente Lopez
                               1
Z<mark>á</mark>rate, Campana, Escobar
Name: ciudad, dtype: int64
df_temp['tipo_de_trabajo'].value_counts()
                    12339
Full-time
Part-time
                      863
Teletrabajo
                      110
Pasantia
                       63
Por Horas
                       63
Temporario
                       42
Por Contrato
                       37
Fines de Semana
                       14
Primer empleo
Name: tipo_de_trabajo, dtype: int64
df_temp['nivel_laboral'].value_counts()
Senior / Semi-Senior
                                           9407
Junior
                                           2216
0tro
                                            921
Jefe / Supervisor / Responsable
                                            809
Gerencia / Alta Gerencia / Direcci<mark>ó</mark>n
                                            181
Name: nivel_laboral, dtype: int64
```

# df\_temp['nombre\_area'].value\_counts()

Vantas	1050
Ventas	1659 983
Comercial Administraci <mark>ó</mark> n	901
Producci <mark>ó</mark> n	821
Programaci <mark>ó</mark> n	576
Contabilidad	416
Tecnologia / Sistemas	388
Atenci <mark>ó</mark> n al Cliente	347
Mantenimiento	324
Recursos Humanos	235
Gastronomia	234
Oficios y Profesiones	209
Soporte Técnico	203
Log <mark>í</mark> stica	200
Call Center	191
Almac <mark>é</mark> n / Dep <mark>ó</mark> sito / Expedici <mark>ó</mark> n	184
Compras	170
Marketing	153
Otros	153
Administraci <mark>ó</mark> n de Personal	152
Recepcionista	151
Transporte	148
Mantenimiento y Limpieza	141
Telemarketing	138
Finanzas	138
Tesorer <mark>í</mark> a	137
Cr <mark>é</mark> ditos y Cobranzas	132
Salud	127
Desarrollo de Negocios	126
Medicina	119
Auditor <mark>í</mark> a M <mark>é</mark> dica	3
Instrumentaci <mark>ó</mark> n	2
Topograf <mark>í</mark> a	2
Data Warehousing	2
Educaci <mark>ó</mark> n especial Trabajo Social	2 2
Trabajo Social	2
Dise <mark>ñ</mark> o Multimedia	2
Mercadotecnia Internacional	2
Otras <mark>á</mark> reas t <mark>é</mark> cnicas en salud	2
Ingenier <mark>í</mark> a Geol <mark>ó</mark> gica	2
Diseño 3D	2
Medicina Laboral	2
Direcci <mark>ó</mark> n	2
Responsabilidad Social	2
Farmacia comercial	2
Bienestar Estudiantil	1
Urbanismo	1
Comunicaciones Externas	1
Farmacia hospitalaria	1
Traduccion	1
Idiomas	1
Exploraci <mark>ó</mark> n Minera y Petroquimica	1
Otras Esp <mark>ecialidades mé</mark> dicas	1
Emergentolog <mark>í</mark> a	1
Arte y Cultura	1

```
Telefonista
Instrumentación quirúrgica
Quimica
Ingeniería en Petróleo y Petroquímica
Name: nombre_area, Length: 173, dtype: int64

df_temp['nombre_area'].str.upper().value_counts().count()

172

Bitacora:
```

Hay problemas de categorizacion en ciudad. Ej: "Republica Argentina" En nombre\_area hay nombres repetidos con diferencia de mayusculas.

## 3\_ Análisis exploratorios y conclusiones

La cantidad de usuarios total y activos es similar entre hombres y mujeres.

La edad de la mayoria de usuarios totales se encuentra entre los 20 y 35 años.

Observar que la distribucion entre usuarios totales y activos por edad es muy similar.

En general, hay una relacion entre la cantidad total de visitas de un area y la cantidad de visitas por aviso, excepto en casos como "Diseño web" y "Produccion", pero esto se debe a la diferencia de la cantidad de avisos de las categorias

La mayoria de las publicaciones son con la modalidad de trabajo Full-Time. Hay mas publicaciones que postulaciones para todas las categorias de nivel de trabajo a excepción de la categoria "Junior".