Momo

February 24, 2021

1 Informes de mortalidad

Actualizado diariamente, este documento se visualiza mejor aquí.

Datos del Sistema de Monitorización de la Mortalidad diaria, que incluye las defunciones por todas las causas procedentes de 3.929 registros civiles informatizados, que representan el 92% de la población española.

```
[1]: # Cargamos datos
import Loading_data
from matplotlib import pyplot as plt
import warnings
warnings.filterwarnings('ignore')
import pandas as pd
from IPython.display import display, HTML
```

/root/scripts/COVID-19/jupyter/Loading_data.py:22: FutureWarning: Sorting because non-concatenation axis is not aligned. A future version of pandas will change to not sort by default.

To accept the future behavior, pass 'sort=False'.

To retain the current behavior and silence the warning, pass 'sort=True'.

```
df = pd.concat([df,this_df])
```

```
[2]: df = pd.read_csv('https://momo.isciii.es/public/momo/data')
    df.to_csv('/tmp/momo.csv')
    df.head()
```

```
[2]:
          ambito cod ambito
                               cod_ine_ambito nombre_ambito cod_sexo nombre_sexo
     0 nacional
                          NaN
                                           NaN
                                                          NaN
                                                                    all
                                                                               todos
     1 nacional
                         NaN
                                           NaN
                                                          NaN
                                                                    all
                                                                               todos
     2 nacional
                         NaN
                                           NaN
                                                          NaN
                                                                    all
                                                                               todos
     3 nacional
                          NaN
                                           NaN
                                                          {\tt NaN}
                                                                    all
                                                                               todos
     4 nacional
                         NaN
                                           NaN
                                                          NaN
                                                                               todos
                                                                    all
```

```
1
             all
                        todos
                                   2019-01-01
                                                                  1166
     2
             all
                        todos
                                   2019-01-02
                                                                  1233
     3
             all
                        todos
                                   2019-01-03
                                                                  1270
     4
             all
                        todos
                                   2019-01-04
                                                                  1308
        defunciones_observadas_lim_inf defunciones_observadas_lim_sup \
     0
                                1111.0
                                                                 1111.0
     1
                                1166.0
                                                                 1166.0
     2
                                1233.0
                                                                 1233.0
     3
                                1270.0
                                                                 1270.0
     4
                                1308.0
                                                                 1308.0
        defunciones_esperadas defunciones_esperadas_q01 defunciones_esperadas_q99
     0
                       1267.0
                                                 1108.025
                                                                             1514.35
     1
                       1269.0
                                                 1108.025
                                                                             1563.25
     2
                                                                             1635.40
                       1302.0
                                                 1108.025
     3
                                                                             1635.40
                       1302.0
                                                 1108.025
     4
                       1312.0
                                                 1087.900
                                                                             1635.40
[3]: import janitor
     import datetime
     def pipeline_basic_with_query(df,query):
         ''' Basic filtering, using janitor
             Carga de datos, enriquecimiento de fechas y filtro por query⊔
      \hookrightarrow configurable
         LISTA_COLUMNAS_A_BORRAR = ['Unnamed: 0',
                                 'defunciones_observadas_lim_inf',
                                 'defunciones observadas lim sup',
                                'defunciones_esperadas',
                                 'defunciones_esperadas_q01',
                                'defunciones_esperadas_q99']
         return (
             df
             # Quitar: columnas
             .remove_columns(LISTA_COLUMNAS_A_BORRAR)
             .clean names()
             # Enriquecer: fechas con columnas de años, mes y año-mes
             .rename_column( "fecha_defuncion", "date")
             .to datetime('date')
             .join_apply(lambda x: x['date'].strftime('%Y')
                                                                , ⊔
      →new_column_name="date_year"
             .join_apply(lambda x: x['date'].strftime('%m')
```

```
.join_apply(lambda x: x['date'].strftime('%m-%d'),__
 →new_column_name="date_month_day" )
        .join_apply(lambda x: x['date'].strftime('\"U')
 →new column name="date week"
        .join_apply(lambda x: x['date'].strftime('%Y-%m'),_
 →new_column_name="date_year_month" )
        .join_apply(lambda x: x['date'].strftime('%Y-%U'),_
 →new column name="date year week" )
        # Filtrar:por query
        .filter_on( query )
        .set_index('date')
   )
def pipeline_basic(df):
   query = 'ambito
                          == "nacional" & nombre_gedad == "todos" & ...
→nombre_sexo == "todos" '
   return pipeline_basic_with_query(df,query)
def extraer_defunciones_anuales_por_periodo(periodo_de_tiempo,query):
    '''Extrae el cuadro de comparativa por week, or year '''
   def pipeline_agregado_anual(periodo_de_tiempo,df,year):
        ''' Saca un dataframe de los datos agrupados por año'''
        return (
            df
            .filter on('date year == "'+year+'"' )
            .groupby_agg( by='date_'+periodo_de_tiempo, agg='sum',_
 →agg_column_name="defunciones_observadas", new_column_name="agregados")
            .rename_column( "agregados", year)
            .join_apply(lambda x: x['date_'+periodo_de_tiempo] ,__
→new_column_name=periodo_de_tiempo )
            .set_index('date_'+periodo_de_tiempo)
            [[periodo de tiempo, year]]
            .drop_duplicates()
        )
   def pipeline comparativa anual (periodo de tiempo, df 2018, df 2019, df 2020):
        ''' Mergea tres dataframes de año, por periodo de tiempo'''
        return (
        df 2018
        .merge( df_2019, on=periodo_de_tiempo, how='right')
        .merge( df_2020, on=periodo_de_tiempo, how='left')
        .sort_naturally(periodo_de_tiempo)
```

```
.set_index(periodo_de_tiempo)
        .join_apply(lambda x: x['2020'] - x['2019'] , new_column_name="resta_L
 →2020 v 2019" )
    # Sacamos los datos y limpiamos
            = pd.read csv('/tmp/momo.csv')
   df_basic = pipeline_basic_with_query(df,query)
   # Sacamos los datos agrupados por años
   muertes_2018 = 
 →pipeline_agregado_anual(periodo_de_tiempo,df=df_basic,year='2018')
   muertes 2019 =
→pipeline_agregado_anual(periodo_de_tiempo,df=df_basic,year='2019')
   muertes_2020 =
 ⇒pipeline_agregado anual(periodo_de_tiempo,df=df_basic,year='2020')
    # Generamos un solo cuadro, con columna por año
   df_comparativa_años =_
 →pipeline comparativa anual(periodo de tiempo, muertes 2018, muertes 2019, muertes 2020)
   return df_comparativa_años
def debug_extraer_defunciones_anuales_por_periodo():
    """ Solo para depurar"""
   query = 'ambito
                          == "nacional" & nombre_gedad == "todos" &__
→nombre sexo == "todos"
   df_muertes_anuales_por_semana =_
→extraer_defunciones_anuales_por_periodo("week",query)
   df_muertes_anuales_por_mes
→extraer_defunciones_anuales_por_periodo("month",query)
   return df_muertes_anuales_por_semana , df_muertes_anuales_por_mes
#df1, df2 = debug extraer defunciones anuales por periodo()
#df1
```

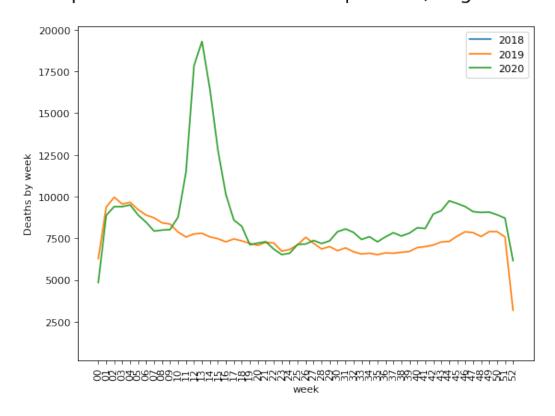
1.1 Sacamos el grafico comparativo de fallecimiento, para los años 2019 y 2020, por semana

```
[4]: from matplotlib import pyplot as plt
from IPython.display import display, HTML
import pandas as pd
import numpy as np
```

```
periodo_de_tiempo="week"
query = 'ambito == "nacional" & nombre gedad == "todos" & nombre_sexo u
⇒== "todos" '
df = extraer_defunciones_anuales_por_periodo(periodo_de_tiempo,query)
fig = plt.figure(figsize=(8, 6), dpi=80)
plt.xticks(rotation=90)
for ca in ['2018','2019','2020']:
   plt.plot(df[ca])
   plt.legend(df.columns)
   plt.xlabel(periodo_de_tiempo)
   plt.ylabel("Deaths by " + periodo_de_tiempo)
   fig.suptitle('Comparativa de fallecimientos por año, según MOMO', u
→fontsize=20)
plt.show()
periodo_de_tiempo="week"
query = 'ambito == "nacional" & nombre_gedad == "todos" & nombre_sexo u

→== "todos" '
df = extraer_defunciones_anuales_por_periodo(periodo_de_tiempo,query)
df.style.format({"2020": "{:20,.0f}",
                         "2018": "{:20,.0f}",
                         "2019": "{:20,.0f}",
                         "resta 2020 y 2019": "{:20,.0f}", }).
 →background_gradient(cmap='Wistia',subset=['resta 2020 y 2019'])
```

Comparativa de fallecimientos por año, según MOMO



[4]: <pandas.io.formats.style.Styler at 0x7f1695d4ec88>

<IPython.core.display.HTML object>

```
[6]: query = f""" nombre_ambito == "Madrid, Comunidad de" & nombre_gedad == "todos"

→& nombre_sexo == "todos" """

deaths_this_year_excess = get_current_year_comparison(query)

display(HTML(f"<h4 id='excedentemadrid'>Excedente de muertes de este año en

→Madrid, respecto al año anterior:</h4><h2>{deaths_this_year_excess:,.0f} </

→h2>"))
```

<IPython.core.display.HTML object>

```
[7]: # Sacamos las muertes en madrid de hombres y de mujeres
    import numpy as np
    import seaborn as sns
    def pipeline_comparativa_semestral_diaria(df):
        return (
            df
            .filter_on(" defunciones_observadas > 0")
     →remove_columns(['nombre_gedad', 'ambito', 'cod_ambito', 'cod_ine_ambito', 'nombre_ambito', 'cod_
            .rename_column( "nombre_sexo" , "sexo")
             .rename_column( "date_year_month", "mes")
            )
     # Sacamos los datos de 2019
              = pd.read_csv('/tmp/momo.csv')
    df
              = ' date_year == "2019" & nombre_ambito == "Madrid, __
     →Comunidad de" & nombre_gedad == "todos" & nombre_sexo != "todos" & ⊔
     →date_month < "13" '</pre>
    df_madrid_2019 = pipeline_basic_with_query(df,query)
    df_madrid_2019 = pipeline_comparativa_semestral_diaria(df_madrid_2019)
    # Sacamos los datos de 2020
            = pd.read_csv('/tmp/momo.csv')
    query = ' date_year == "2020" & nombre_ambito == "Madrid, Comunidad de" ⊔
     →& nombre_gedad == "todos" & nombre_sexo != "todos" & date_month < "13" '</pre>
```

```
df_madrid_2020 = pipeline_basic_with_query(df,query)
df_madrid_2020 = pipeline_comparativa_semestral_diaria(df_madrid_2020)

df_madrid_2019
```

```
[7]:
                         defunciones_observadas date_month_day
                                                                   mes
    date
    2019-01-01 hombres
                                                        01-01 2019-01
                                             60
    2019-01-02 hombres
                                             55
                                                        01-02 2019-01
    2019-01-03 hombres
                                             63
                                                        01-03 2019-01
                                                        01-04 2019-01
    2019-01-04 hombres
                                             62
    2019-01-05 hombres
                                             55
                                                        01-05 2019-01
                                                        12-27 2019-12
    2019-12-27 mujeres
                                             61
                                                        12-28 2019-12
    2019-12-28 mujeres
                                             58
    2019-12-29 mujeres
                                             57
                                                        12-29 2019-12
                                                        12-30 2019-12
    2019-12-30 mujeres
                                             54
                                             68
                                                        12-31 2019-12
    2019-12-31 mujeres
```

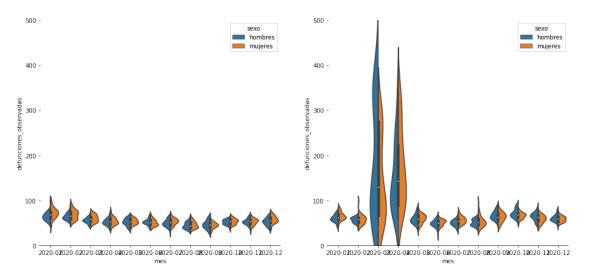
[730 rows x 4 columns]

```
[8]: import numpy as np
     import seaborn as sns
     import matplotlib.pyplot as plt
     display(HTML("<h2>Distribucion muertes en Madrid </h2>"))
     display(HTML("<h3>Comparativa de defunciones, entre el primer semestre de 2019_{\sqcup}
     \rightarrowy el del 2020</h3>"))
     f, axes = plt.subplots(1 , 2 ,figsize=(16, 7), sharex=True)
     sns.despine(left=True)
     # Mismo limites, para poder comparar entre años
     axes[0].set_ylim([0,500])
     axes[1].set_ylim([0,500])
     sns.violinplot(x="mes", y="defunciones_observadas", hue="sexo",
                         data=df_madrid_2019, split=True, scale="count", ax=axes[0]
     →)
     sns.violinplot(x="mes", y="defunciones_observadas", hue="sexo",
                         data=df_madrid_2020, split=True, scale="count", ax=axes[1])
```

<IPython.core.display.HTML object>

<IPython.core.display.HTML object>

[8]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x7f1695d27390>



```
[9]: # Aux functions
def print_categorical_variables(df):
    """ Get a dict with categorical variables"""
    my_dict = {}
    cols = df.columns
    num_cols = df._get_numeric_data().columns
    # Show categorical values
    categorical = list(set(cols) - set(num_cols))
    for i in categorical :
        if 'echa' not in i.lower() : my_dict[i] = df[i].unique()
    return my_dict
df = pd.read_csv('/tmp/momo.csv')
my_dict = print_categorical_variables(df)
my_dict
```