Tarea 3 Visualizacion

October 9, 2024

```
[1]: #Importes
    import pandas as pd
    import numpy as np
    from matplotlib import pyplot as plt
    import seaborn as sns
    import missingno as msng
[2]: #Carga datasets
    df = pd.read_csv(r'.\Data\Matricula_Admisión2024\ArchivoMatr_Adm2024.csv',
      ⇔sep=';')
    df1 = pd.read_csv(r'.\Data\Inscritos_Admisión2024\ArchivoB_Adm2024.csv', sep=';
    df1_codigocomuna = pd.read_excel(r'.
      ⇔\Data\Inscritos Admisión2024\Libro CódigosADM2024 ArchivoB.
      \rightarrowxlsx',sheet_name=2).iloc[:,[1,4,5]]
[3]: df1_codigocomuna.rename(columns={'COD.COMUNA': 'CODIGO_COMUNA_D', 'COM NOMBRE':
     df1_codigocomuna.head()
[3]:
                      REGION NOMBRE
                                     CODIGO_COMUNA_D
                                                         COM_NOMBRE
    O REGION DE ARICA Y PARINACOTA
                                               15101
                                                              ARICA
    1 REGION DE ARICA Y PARINACOTA
                                               15102
                                                          CAMARONES
    2 REGION DE ARICA Y PARINACOTA
                                               15201
                                                              PUTRE
    3 REGION DE ARICA Y PARINACOTA
                                                      GENERAL LAGOS
                                               15202
                 REGION DE TARAPACA
                                                1101
                                                            IQUIQUE
[4]: df.head()
[4]:
                                                  PREFERENCIA PTJE_POND \
                ID_aux
                        CODIGO_UNIV
                                     CODIGO VIA
    0 id_690126976014
                                      51111
                                                            1
                                                                  709,9
                                 51
    1 id_831408370144
                                 18
                                      18075
                                               1
                                                            1
                                                                 713,45
    2 id 752607579265
                                 44
                                      44049
                                                            1
                                                                  876,1
                                               1
    3 id_772307770236
                                 21
                                      21043
                                                            1
                                                                  643,3
                                               1
    4 id_481904877199
                                 41
                                      41067
                                                                  638,7
       TIPO MATRICULA
    0
```

```
2
                      1
     3
                      2
     4
                      1
[5]:
     df1.head()
[5]:
                            ANYO_PROCESO
                                           FECHA_NACIMIENTO
                                                                    COD_ENS
                                                                              REGIMEN \
                                                              RBD
                   ID_aux
        id_5846558574617
                                    2024
                                                               1.0
                                                                      510.0
                                                                                  3.0
     0
                                                       12006
     1 id 9063590676377
                                    2024
                                                               1.0
                                                                      510.0
                                                                                  3.0
                                                       72005
     2 id_9653596675339
                                    2024
                                                      122005
                                                              1.0
                                                                      510.0
                                                                                  3.0
         id_096902947324
                                    2024
                                                                      510.0
                                                                                  3.0
     3
                                                       52004
                                                               1.0
     4 id_9610596071061
                                    2024
                                                      112005
                                                               1.0
                                                                      510.0
                                                                                  3.0
                           GRUPO_DEPENDENCIA
                                               ANYO_EGRESO
       RAMA_EDUCACIONAL
                                                             CODIGO_REGION
     0
                      T2
                                          4.0
                                                     2023.0
                                                                       15.0
                      T2
                                          4.0
                                                     2023.0
                                                                       15.0
     1
     2
                      T2
                                          4.0
                                                     2023.0
                                                                       15.0
     3
                      T2
                                          4.0
                                                     2023.0
                                                                       15.0
     4
                      T2
                                          4.0
                                                     2023.0
                                                                       15.0
        CODIGO_PROVINCIA
                            CODIGO_COMUNA CODIGO_REGION_D
                                                              CODIGO_COMUNA_D \
     0
                    151.0
                                  15101.0
                                                                          15101
                                                          15
     1
                    151.0
                                  15101.0
                                                          15
                                                                          15101
     2
                    151.0
                                  15101.0
                                                          15
                                                                          15101
     3
                    151.0
                                  15101.0
                                                          15
                                                                          15101
     4
                    151.0
                                  15101.0
                                                          15
                                                                          15101
        SITUACION_EGRESO
                                 PACE
                                       PAIS_NACIMIENTO
                                                          SEXO
                           BEA
     0
                                  NaN
                                                              1
                         1
                            NaN
                                                     210
                                                              2
     1
                         1
                            NaN
                                  NaN
                                                     210
     2
                         1
                           BEA
                                 PACE
                                                     210
                                                              1
     3
                            NaN
                                  NaN
                                                     244
                                                              1
                         1
     4
                            NaN
                                  NaN
                                                     210
                                                              1
                         1
        INGRESO_PERCAPITA_GRUPO_FA
     0
                                   1
                                   3
     1
     2
                                   6
     3
                                  99
     4
                                  99
[6]: df2 = pd.merge(right=df, left=df1, on='ID_aux', how='left'_
      ↔)[['ID_aux', 'PTJE_POND', 'CODIGO_COMUNA_D']] # Seleccion de columnas de_
      \rightarrow interez
     df2.dropna(subset = ['PTJE_POND'], inplace=True) # drop notas Nan
```

1

1

```
→Mapear las comunas
     df2['PTJE_POND'] = df2['PTJE_POND'].str.replace(',', '.', regex=False).
     ⇒astype(float) #Cambiar , para convertir a punto flotante
     df2 = df2.drop(df2[df2['PTJE POND'] == 0].index) # Puntaje ponderado = 0 suena_L
      \hookrightarrow a error o nan
     df2
[6]:
                       ID_aux PTJE_POND CODIGO_COMUNA_D \
                                  499.70
     0
             id 5846558574617
                                                     15101
             id_9095590479500
     1
                                  661.75
                                                     15101
     2
             id_2727527272759
                                  618.70
                                                     15101
     3
             id_9654596875442
                                  712.60
                                                     15101
     4
             id_9035590573585
                                  655.55
                                                     15101
     118354 id_9627596472752
                                  741.30
                                                     13601
     118355 id_0895508679535
                                  679.00
                                                     13125
     118356 id_1595515379547
                                  601.15
                                                     13127
     118357 id 0996509579630
                                                     13122
                                  543.60
     118358
            id 769579645727
                                  650.00
                                                      2101
                                REGION NOMBRE
                                                 COM NOMBRE
     0
                 REGION DE ARICA Y PARINACOTA
                                                      ARICA
     1
                 REGION DE ARICA Y PARINACOTA
                                                      ARICA
     2
                 REGION DE ARICA Y PARINACOTA
                                                      ARICA
     3
                 REGION DE ARICA Y PARINACOTA
                                                      ARICA
     4
                 REGION DE ARICA Y PARINACOTA
                                                      ARICA
     118354 REGION METROPOLITANA DE SANTIAGO
                                                  TALAGANTE
     118355 REGION METROPOLITANA DE SANTIAGO
                                                  QUILICURA
     118356 REGION METROPOLITANA DE SANTIAGO
                                                   RECOLETA
     118357 REGION METROPOLITANA DE SANTIAGO
                                                  PEÑALOLEN
     118358
                        REGION DE ANTOFAGASTA ANTOFAGASTA
     [115353 rows x 5 columns]
[7]: reg_res=['Atacama', 'Los Lagos', 'Arica', 'La Araucania', 'Tarapaca', 'Los_
      ⇔Rios', 'Lib. Gen.\nBernardo O.', 'Coquimbo', 'Biobio', 'Valparaiso', ⊔
      →'Aysen', 'Antofagasta', 'Maule', 'Metropolitana', 'Ñuble', 'Magallanes']
[8]: fig, axs = plt.subplots(nrows=16, ncols=1, figsize=(8, 10))
     axs = axs.flatten() # necesario para acceder a cada eje individual
     darkgreen = '#9BC184'
     midgreen = '#C2D6A4'
     lightgreen = '#E7E5CB'
     colors = [lightgreen, midgreen, darkgreen, midgreen, lightgreen]
```

df2 = pd.merge(df2, df1_codigocomuna, on="CODIGO_COMUNA_D", how='left') #__

```
darkgrey = '#525252'
# iterar sobre los ejes
regiones = df2.groupby('REGION NOMBRE')['PTJE POND'].mean().sort_values().index.
 →tolist()
for i, region in enumerate(regiones):
    # subconjunto de datos para cada región
    subset = df2[df2['REGION NOMBRE'] == region]
    # graficar la distribución de puntajes
    sns.kdeplot(
        subset['PTJE_POND'],
        fill=True,
        bw_adjust = 1,
        ax=axs[i],
        color='grey',
        edgecolor='lightgrey'
    )
    # línea de referencia de la media global
    global mean = df2['PTJE POND'].mean()
    axs[i].axvline(global_mean, color='#525252', linestyle='--')
    # calcular los cuantiles
    quantiles = np.percentile(subset['PTJE_POND'], [2.5, 10, 25, 75, 90, 97.5])
    quantiles = quantiles.tolist()
    # rellenar el espacio entre cada par de cuantiles
    for j in range(len(quantiles) - 1):
        axs[i].fill_between(
            [quantiles[j], # limite inferior
             quantiles[j+1]], # limite superior
            0, \# minimo y=0
            0.001, # máximo y=0.001
            color=colors[j]
        )
    # valor medio como referencia
    mean = subset['PTJE_POND'].mean()
    axs[i].scatter([mean], [0.0005], color='black', s=10)
    # Puntaje promedio de la region en la izg
    axs[i].text(
        250, 0,
        f'{mean.round(1)}',
        ha='left',
```

```
fontsize=10,
        fontfamily='Roboto',
        color=darkgrey
    # region en la izq
    axs[i].text(
       130, 0,
        reg_res[i],
       ha='left',
        va='center',
        fontsize=10,
        fontproperties='Roboto',
        color='k'
    )
    # establecer título y etiquetas
    axs[i].set_xlim(300, 1000)
    axs[i].set_ylabel('')
    axs[i].set_ylim(0, 0.006)
    # eliminar el eje
    axs[i].set_axis_off()
values = [475, 650, 825, 1000]
for value in values:
    axs[-1].text(
       value, -0.003,
        f'{value}',
        ha='center',
        fontsize=10,
        fontfamily='Roboto'
        )
# puntaje promedio
text = 'Puntaje Promedio'
fig.text(
   0.06, 0.88,
    text,
   ha='left',
    fontsize=10,
    fontfamily='Roboto',
    color=darkgrey
)
# region
text = 'Region'
fig.text(
```

```
-0.063, 0.88,
    text,
    ha='left',
    fontsize=10,
    fontfamily='Roboto',
    color=darkgrey
# puntaje promedio global
text = 'Puntaje Promedio Global'
fig.text(
   0.55, 0.885,
   text,
   ha='center',
   fontsize=10,
   fontfamily='Roboto'
)
# creditos
text = """
Eje x entre 300 y 1000 puntos.
Data: Demre, 2024.
Datos de Inscripción y Matricula
Obtenidos desde https://demre.cl/portales/portal-bases-datos
Basado en la Visualización de: Ansgar Wolsing,
y su version de python por Joseph Barbier.
Creada siguiendo la guia de Yan Holtz
fig.text(
   -0.063, 0.01,
   text,
   ha='left',
    fontsize=8,
   fontfamily='Roboto',
    color='grey'
)
# label eje x
text = "Puntaje ponderado"
fig.text(
   0.5, 0.075,
    text,
   ha='center',
   fontsize=11,
   fontfamily='Roboto'
)
# descripcion
```

```
text = """
Puntajes promedios ponderados para diferentes regiones y cómo se relacionan con∪
⇔el puntaje promedio global.
Los puntajes se basan en los datos de 115.353 estudiantes, del año 2014. Se.
 ⇔muestran las 16 regiones de chile,
destacando las diferencias en los puntajes locales comparados con el puntaje
⇔global.
0.000
fig.text(
    -0.063, 0.9,
   text,
   ha='left',
    fontsize=11,
   fontfamily='Roboto'
)
# titulo
text = "Variaciones Regionales en Puntajes Promedios Ponderado".upper()
fig.text(
    -0.063, 0.97,
    text,
   ha='left',
    fontsize=15,
    fontfamily='Roboto',
    weight='semibold'
)
# background lines
from matplotlib.lines import Line2D
def add_line(xpos, ypos, fig=fig):
    line = Line2D(
        xpos, ypos,
        color='grey',
        lw=0.2,
        transform=fig.transFigure,
    )
    fig.lines.append(line)
add_line([0.317, 0.317], [0.1, 0.9])
add_line([0.51, 0.51], [0.1, 0.9])
add_line([0.703, 0.703], [0.1, 0.9])
add_line([0.896, 0.896], [0.1, 0.74])
# legenda
from mpl_toolkits.axes_grid1.inset_locator import inset_axes
subax = inset_axes(
    parent_axes=axs[0],
    width="40%",
```

```
height="350%",
    loc=1,
    bbox_to_anchor=(0.3,0.8,1,1.2), bbox_transform=axs[0].transAxes
subax.set_xticks([])
subax.set_yticks([])
region_met = df2[df2['REGION NOMBRE'] == 'REGION METROPOLITANA DE SANTIAGO']
sns.kdeplot(
    region_met['PTJE_POND'],
    fill=True,
    ax=subax.
    color='grey',
    edgecolor='lightgrey',
    zorder=2
quantiles = np.percentile(region_met['PTJE_POND'], [2.5, 10, 25, 75, 90, 97.5])
quantiles = quantiles.tolist()
for j in range(len(quantiles) - 1):
    subax.fill_between(
        [quantiles[j], # lower bound
         quantiles[j+1]], # upper bound
        0, \# max y=0
        0.0003, # max y=0.00004
        color=colors[j]
    )
subax.set xlim(300, 1000)
subax.set_ylim(-0.001, 0.004)
mean = region_met['PTJE_POND'].mean()
subax.scatter([mean], [0.00015], color='black', s=10)
subax.text(
    320, 0.0035,
    'Legenda',
    ha='left',
    fontsize=12,
    fontfamily='Roboto',
    weight='semibold'
)
subax.text(
    400, 0.0015,
    'Distribución\nde puntajes',
   ha='center',
    fontsize=7,
    fontfamily='Roboto',
    weight='regular'
)
subax.text(
   mean+25, 0.001,
```

```
'Promedio',
    ha='center',
    fontsize=7,
    fontfamily='Roboto',
    weight='regular'
subax.text(
   900, -0.0008,
    "95% pct",
    ha='center',
    fontsize=7,
    fontfamily='Roboto',
    weight='regular'
)
subax.text(
   750, -0.0008,
    "80% pct",
    ha='center',
    fontsize=7,
    fontfamily='Roboto',
    weight='regular'
subax.text(
    550, -0.0008,
    "50% pct",
   ha='center',
    fontsize=7,
    fontfamily='Roboto',
    weight='regular'
)
# flechas en la legenda
import matplotlib.patches as patches
def add_arrow(head_pos, tail_pos, ax):
    style = "Simple, tail_width=0.01, head_width=3, head_length=4"
    kw = dict(arrowstyle=style, color="k", linewidth=0.2)
    arrow = patches.FancyArrowPatch(
        tail_pos, head_pos,
        connectionstyle="arc3,rad=.5",
        **kw
    )
    ax.add_patch(arrow)
add_arrow((mean, 0.0002), (mean+20, 0.001), subax) # mean
add_arrow((mean+100, 0), (mean+80, -0.0007), subax) # 80%
add_arrow((mean+200, 0), (mean+220, -0.0007), subax) # 95%
add_arrow((mean-50, 0.), (600, -0.0007), subax) # 50%
```

plt.show()

VARIACIONES REGIONALES EN PUNTAJES PROMEDIOS PONDERADO

Puntajes promedios ponderados para diferentes regiones y cómo se relacionan con el puntaje promedio global. Los puntajes se basan en los datos de 115.353 estudiantes, del año 2014. Se muestran las 16 regiones de chile, destacando las diferencias en los puntajes locales comparados con el puntaje global.

