```
In [1]: import pandas as pd
         import numpy as np
         df_2014 = pd.read_csv('data/brasileirao_2014_2018.txt', sep = ',')
         df_2019 = pd.read_csv('data/brasileirao_2019_2022.txt', sep = ',')
 In [2]: df_2019.columns # verifica columas
         Index(['Rk', 'Squad', 'MP', 'W', 'D', 'L', 'GF', 'GA', 'GD', 'Pts', 'Pts/MP',
                'xG', 'xGA', 'xGD', 'xGD/90', 'MP.1', 'W.1', 'D.1', 'L.1', 'GF.1',
                'GA.1', 'GD.1', 'Pts.1', 'Pts/MP.1', 'xG.1', 'xGA.1', 'xGD.1',
                'xGD/90.1'],
               dtype='object')
 In [3]: # dropa colunas desnecessárias
         cols_drop_2019 = ['xG', 'xGA', 'xGD', 'xGD/90', 'xG.1', 'xGA.1', 'xGD.1', 'xGD/90.1']
         df_{2019} = df_{2019.drop(cols_drop_{2019}, axis = 1)}
 In [4]: df_concat = pd.concat([df_2014, df_2019]).reset_index() # junta dataframes
         df_concat
             index Rk
                             Squad MP W D L GF GA GD ... Pts/MP MP.1 W.1 D.1 L.1 GF.1 GA.1 GD.1 Pts.1 Pts/MP.1
Out[4]:
                            Cruzeiro 19 15 2 2 43 17 26 ... 2.47 19 9 6 4 24 21
                0 1
                          São Paulo 19 11 6 2 32 16 16 ... 2.05 19 9 4 6 27 24 3 31
           2
                2 3
                        Internacional 19 15 0 4 37 16 21 ... 2.37 19 6 6 7 16 25
                                                                                                 -9
                                                                                                             1.26
                         Corinthians 19 12 6 1 32 15 17 ... 2.21 19 7 6 6 17 16
                                                                                                             1.42
                4 5 Atlético Mineiro 19 12 5 2 28 12 16 ... 2.16 19 5 6 8 23
                                                                                                             1.11
         175
               75 16
                            Cuiabá 19 6 8 5 17 15 2 ... 1.37 19 4 3 12 14 27 -13 15
                                                                                                             0.79
                             Ceará 19 4 8 7 20 22 -2 ... 1.05 19 3 8 8 14 19
         176
                76 17
         177
                77 18 Atl Goianiense 19 6 5 8 22 23 -1 ... 1.21 19 2 7 10 17 34 -17
                              Avaí 19 7 4 8 24 26 -2 ... 1.32 19 2 4 13 10 34 -24
         178
                78 19
         179
               79 20
                          Juventude 19 2 9 8 18 27 -9 ... 0.79 19 1 4 14 11 42 -31
        180 rows × 21 columns
 In [5]: # cria coluna dos anos de cada campeonato
         df_concat['Year'] = 0
         # //: trunca o número como inteiro. Se usasse só / iria aumentar de 0.05 em 0.05, pois inicia em 1 e 1/20 = 0.05.
         years = [2014 + (i // 20) \text{ for } i \text{ in } range(len(df_concat))]
         df_concat.loc[:, 'Year'] = years
 In [6]: df_concat.isna().sum() # check NA
         index
 Out[6]:
                     0
                     0
         Squad
         MP
         D
         GD
         Pts
         Pts/MP
         MP.1
         W.1
         D.1
         L.1
         GF.1
         GA.1
                     0
         GD.1
         Pts.1
         Pts/MP.1 0
         Year
         dtype: int64
 In [7]: df_concat['Squad'].unique() # check repetidos
Out[7]: array(['Cruzeiro', 'São Paulo', 'Internacional', 'Corinthians',
                'Atlético Mineiro', 'Fluminense', 'Grêmio', 'Atl Paranaense',
                'Santos', 'Flamengo', 'Sport Recife', 'Goiás', 'Figueirense',
                'Coritiba', 'Chapecoense', 'Palmeiras', 'Vitória', 'Bahia',
                'Botafogo (RJ)', 'Criciúma', 'Ponte Preta', 'Avaí',
                'Vasco da Gama', 'Joinville', 'Santa Cruz', 'América (MG)',
                'Atl Goianiense', 'Ceará', 'Paraná', 'Fortaleza', 'CSA',
                'Bragantino', 'Cuiabá', 'Juventude'], dtype=object)
 In [8]: # cria dataframes separados para resultados em casa e fora
         cols_drop_home = ['index', 'MP', 'W', 'D', 'L', 'GF', 'GA', 'GD', 'Pts', 'Pts/MP']
         cols_drop_away = ['index', 'MP.1', 'W.1', 'D.1', 'L.1', 'GF.1', 'GA.1', 'GD.1', 'Pts.1', 'Pts/MP.1']
         df_home = df_concat.drop(cols_drop_away, axis = 1)
         df_away = df_concat.drop(cols_drop_home, axis = 1)
 In [9]: # seleciona colunas
         df_concat = df_concat[['Year','Rk', 'Squad', 'MP', 'W', 'D', 'L', 'GF', 'GA', 'GD', 'Pts', 'Pts/MP',
                      'MP.1', 'W.1', 'D.1', 'L.1', 'GF.1', 'GA.1', 'GD.1', 'Pts.1', 'Pts/MP.1']]
         df_home = df_home[['Year','Rk', 'Squad', 'MP', 'W', 'D', 'L', 'GF', 'GA', 'GD', 'Pts', 'Pts/MP']]
         df_away = df_away[['Year','Rk', 'Squad', 'MP.1', 'W.1', 'D.1', 'L.1', 'GF.1', 'GA.1', 'GD.1', 'Pts.1', 'Pts/MP.1']]
In [10]: # renomeia colunas
         cols_new_df_concat = ['Ano', 'Pos', 'Clube',
                                'Jc', 'Vc', 'Ec', 'Dc', 'GPc', 'GCc', 'SDc', 'Ptsc', 'Ptsc/Jc',
                                'Jf', 'Vf', 'Ef', 'Df', 'GPf', 'GCf', 'SDf', 'Ptsf', 'Ptsf/Jf']
         df_concat.columns = cols_new_df_concat
         cols_new_df_home = ['Ano', 'Pos', 'Clube', 'Jc', 'Vc', 'Ec', 'Dc', 'GPc', 'GCc', 'SDc', 'Ptsc', 'Ptsc/Jc']
         df_home.columns = cols_new_df_home
         cols_new_df_away = ['Ano', 'Pos', 'Clube', 'Jf', 'Vf', 'Ef', 'Df', 'GPf', 'GCf', 'SDf', 'Ptsf', 'Ptsf/Jf']
         df_away.columns = cols_new_df_away
In [11]: # agrupa resultados fora e em casa
         df_total = df_concat.copy()
         df_total['J'] = df_total['Jc'] + df_total['Jf']
         df_total['V'] = df_total['Vc'] + df_total['Vf']
         df_total['E'] = df_total['Ec'] + df_total['Ef']
         df_total['D'] = df_total['Dc'] + df_total['Df']
         df_total['GP'] = df_total['GPc'] + df_total['GPf']
         df_total['GC'] = df_total['GCC'] + df_total['GCf']
         df_total['SD'] = df_total['SDc'] + df_total['SDf']
         df_total['Pts'] = df_total['Ptsc'] + df_total['Ptsf']
         df_total['Pts/J'] = (df_total['Ptsc/Jc'] + df_total['Ptsf/Jf'])/2
         df_full = df_total.copy() # tabelão
         df_total = df_total[['Ano', 'Pos', 'Clube', 'J', 'V', 'E', 'D', 'GP', 'GC', 'SD', 'Pts', 'Pts/J']]
In [12]: # ajusta casas decimais
         df_total['Pts/J'] = np.round(df_total['Pts/J'], 2)
         df_home['Ptsc/Jc'] = np.round(df_home['Ptsc/Jc'], 2)
         df_away['Ptsf/Jf'] = np.round(df_away['Ptsf/Jf'], 2)
         df_full['Pts/J'] = np.round(df_full['Pts/J'], 2)
In [13]: # grava os csvs
         df_total.to_csv('data/df_total.csv', index = False)
         df_home.to_csv('data/df_home.csv', index = False)
         df_away.to_csv('data/df_away.csv', index = False)
         df_full.to_csv('data/df_full.csv', index = False)
         Desafio: realizar uma análise de dados sobre futebol a partir de dados históricos disponíveis no site https://fbref.com/en/comps/24/history/Serie-A-Seasons.
         Passo a passo da solução:
           • 1. Coleta dos dados em formato .txt através da fonte.
           • 1. Concatenação dos arquivos .txt de cada ano de campeonato em um único arquivo .txt.
           • 1. Criação de hipóteses com base nos dados disponíveis.
           • 1. Limpeza dos dados e derivação de atributos usando o Python.
             1. Análise exploratória dos dados com o Power BI a partir de filtros interativos e segmentações.

    1. Validação das hipóteses geradas na etapa 3.

         Premissas:
           • A análise contempla exclusivamente o campeonato brasileiro série A.

    A análise contempla exclusivamente as tabelas entre os anos de 2014 a 2022.

    A análise destaca os resultados obtidos pelos clubes como mandante e como visitante.

           • A análise destaca os resultados dos 15 clubes de maior torcida do país segundo pesquisa do instituto AtlasIntel realizada em abril de 2023 (mais detalhes em: https://ge.globo.com/futebol/noticia/2023/04/25/maiores-torcidas-do-brasil-pesquisa-atlas-mostra-flamengo-corinthians-e-
             sao-paulo-no-top-3.ghtml).
```

## Hipóteses relacionadas aos pontos ganhos dos clubes:

- 1. Todo ano o clube que mais pontua como visitante é campeão: verdadeira.
- 1. Todo ano o clube que mais pontua como mandante é campeão: falsa. Em 2016 o clube que mais pontuou como mandante foi o Santos (47) e o campeão foi o Atlético Mineiro (46) e o campeão foi o Flamengo e em 2022 foi o Internacional (44) e o campeão foi o Palmeiras.
- 1. O clube que mais somou pontos no geral é o clube que mais vezes foi campeão: verdadeira. Palmeiras é o clube com mais títulos (3) e mais pontos somados no geral (595).
- 1. O clube que mais somou pontos como visitante é o clube que mais vezes foi campeão: verdadeira. Palmeiras é o clube com mais títulos (3) e mais pontos somados como visitante (247).

## Hipóteses relacionadas às vitórias dos clubes:

- 1. Todo ano o clube que mais vence é campeão: verdadeira.
- 1. O clube que mais venceu no geral é o clube que mais vezes foi campeão: falsa. O Flamengo é o clube com mais vitórias no geral (173) e o Palmeiras é o clube com mais títulos (3).

## Hipóteses relacionadas aos empates dos clubes:

- 1. O clube que mais empatou no geral nunca foi campeão: verdadeira. O São Paulo é o clube que mais empatou (108).
- 1. O clube campeão do ano nunca ficou entre os 5 clubes que mais empataram: verdadeira. O Palmeiras de 2022 foi o campeão que mais chegou próximo de ficar entre 5 clubes que mais empataram, ficando na 8ª posição.
- 1. O clube campeão do ano nunca empatou mais de 10 vezes: falsa. O Palmeiras em 2018 e em 2022 ultrapassou a marca, fazendo 11 e 12 empates respectivamente.

## Hipóteses relacionadas aos gols dos clubes:

- 1. O clube com maior saldo de gols é o clube com mais títulos: falsa. O flamengo é o clube com maior saldo de gols (172) e o Palmeiras é clube com mais títulos (3).
- 1. O clube com mais gols marcados é o clube com mais títulos: falsa. O flamengo é o clube com mais gols marcados (534) e o Palmeiras é o clube com mais títulos (3).