## Python - Analiza danych z modułem PANDAS

www.udemy.com (http://www.udemy.com) (R)

## LAB - S06-L007 - przetwarzanie obiektu grupy

1. Zaimportuj moduł pandas i numpy nadaj im standardowe aliasy. Zaimportuj też datetime, timedelta i time, możesz skorzystać z poniższych poleceń:

```
from datetime import datetime from datetime import timedelta import time
```

2. Do wykonania zadań będziemy korzystać z danych dotyczących maratonów. Uruchom poniższy kod, który przygotuje zmienną df o odpowiedniej strukturze:

```
df = pd.read_csv('./marathon_results_2016.csv', index_col='Bib',
  usecols=['Bib','40K','Half','Pace','Age','M/F','Country','State','City'
])

df['40K'] = df['40K'].apply(pd.to_timedelta)
  df['Half'] = df['Half'].apply(pd.to_timedelta)

df['TotalSeconds'] = df['40K'].apply(lambda x: timedelta.total_seconds(x))
  df['HalfSeconds'] = df['Half'].apply(lambda x: timedelta.total_seconds(x))

df.head()
```

3. W zmiennej group\_city zapisz wynik grupowania data frame df ze względu na kolumnę City

Uwaga! W rozwiązaniu poniżej ograniczam ilość pobranych wierszy do 10. Wszystko po to, aby wyniki zajmowały rozsądną ilość stron w tym PDF;)

- 4. Napisz pętlę, która wyświetli nazwę miasta z każdego wiersza grupy group\_city
- 5. Napisz pętlę, która wyświetli nazwę miasta z każdego wiersza grupy **group\_city** i obok ilość uczestników maratonu pochodzących z tego miasta
- Jeśli jeszcze tego nie zrobiłeś wykonaj poprzednie polecenie korzystając z dwóch zmiennych iterujących po obiekcie group\_city
- 7. Nadal korzystając z pętli wyświetl z obiektu grupy **group\_city** nazwę miasta i dane pochodzące z tego wiersza należącego do grupy, w którym czas **TotalSeconds** był najkrótszy.
- 8. Zadeklaruj zmienną the\_best\_per\_city jako pusty obiekt DataFrame. Korzystając z pętli for iterujacej po obiekcie grupy group\_city skopiuj do the\_best\_per\_city wiersze maratończyków, którzy osiagnęli najkrótszy czas biegu (kolumna TotalSeconds). Następnie wyświetl the\_best\_per\_city

Dane pochodzą z https://github.com/llimllib/bostonmarathon (https://github.com/llimllib/bostonmarathon) https://www.kaggle.com/rojour/boston-marathon-2016-finishers-analysis/data (https://www.kaggle.com/rojour/boston-marathon-2016-finishers-analysis/data)

Rafal Kraik 1 z 4

## Rozwiązania:

Nijmegen 1

Poniżej znajdują się propozycje rozwiązań zadań. Prawdopodobnie istnieje wiele dobrych rozwiązań, dlatego jeżeli rozwiązujesz zadania samodzielnie, to najprawdopodobniej zrobisz to inaczej, może nawet lepiej :) Możesz pochwalić się swoimi rozwiązaniami w sekcji Q&A

```
In [35]:
          import pandas as pd
          import numpy as np
          from datetime import datetime
          from datetime import timedelta
          import time
In [36]: | df = pd.read_csv('./marathon_results_2016.csv', index_col='Bib',
                            usecols=['Bib','40K','Half','Pace','Age','M/F','Country','State','C
          df['40K'] = df['40K'].apply(pd.to timedelta)
          df['Half'] = df['Half'].apply(pd.to timedelta)
          df['TotalSeconds'] = df['40K'].apply(lambda x: timedelta.total seconds(x))
          df['HalfSeconds'] = df['Half'].apply(lambda x: timedelta.total seconds(x))
          df.head()
Out[36]:
               Age M/F
                              City State Country
                                                  Half
                                                          40K
                                                                Pace TotalSeconds HalfSeconds
           Bib
                21
                        Addis Ababa
                                           ETH 01:06:45 02:05:59 0:05:04
                                                                           7559.0
                                                                                      4005.0
            5
                                   NaN
            1
                26
                     Μ
                             Ambo
                                   NaN
                                           ETH 01:06:46 02:05:59 0:05:06
                                                                           7559.0
                                                                                      4006.0
            6
                31
                     M
                       Addis Ababa
                                   NaN
                                           ETH 01:06:44 02:06:47 0:05:07
                                                                           7607.0
                                                                                      4004.0
            11
                33
                     Μ
                             Kitale
                                   NaN
                                           KEN 01:06:46 02:06:47 0:05:07
                                                                           7607.0
                                                                                      4006.0
           14
                23
                     Μ
                            Eldoret
                                   NaN
                                          KEN 01:06:46 02:08:11 0:05:11
                                                                           7691.0
                                                                                      4006.0
In [37]: df = df.head(10)
          group city = df.groupby(by="City")
In [38]: | for city in group_city:
              print(city[0])
          Addis Ababa
          Ambo
          Dallas
          Eldoret
          Kitale
          Nijmegen
In [39]: for city in group_city:
              print(city[0], len(city[1]))
          Addis Ababa 3
          Ambo 1
          Dallas 1
          Eldoret 3
          Kitale 1
```

Rafal Kraik 2 z 4

```
In [40]: for city, city_data in group_city:
          print(city, len(city_data))
       Addis Ababa 3
       Ambo 1
       Dallas 1
       Eldoret 3
       Kitale 1
       Nijmegen 1
In [41]: for city, city_data in group_city:
        print(city, city_data.nsmallest(1,"TotalSeconds"))
       Addis Ababa
                   Age M/F
                               City State Country Half
                                                              40K
                                                                     Pace
       \
       Bib
       5
            21 M Addis Ababa NaN ETH 01:06:45 02:05:59 0:05:04
           TotalSeconds HalfSeconds
       Bib
       5
                7559.0
                       4005.0
               Age M/F City State Country Half 40K Pace TotalSeconds
       Ambo
       Bib
            26 M Ambo NaN ETH 01:06:46 02:05:59 0:05:06 7559.0
       1
           HalfSeconds
       Bib
               4006.0
       1
       Dallas
                Age M/F City State Country Half 40K Pace TotalSecon
       ds \
       Bib
       4.3
           28 M Dallas TX USA 01:07:57 02:12:47 0:05:25 7967.0
          HalfSeconds
       Bib
       4.3
               4077.0
       Eldoret
                Age M/F City State Country
                                              Half
                                                      40K Pace TotalSec
       onds \
       Bib
           23 M Eldoret NaN KEN 01:06:46 02:08:11 0:05:11 7691.0
       14
          HalfSeconds
       Bib
       14
               4006.0
       Kitale
                Age M/F
                          City State Country
                                            Half 40K Pace TotalSecon
       ds \
       Bib
           33 M Kitale
                          NaN KEN 01:06:46 02:06:47 0:05:07 7607.0
       11
           HalfSeconds
       Bib
               4006.0
       11
       Nijmegen
                 Age M/F City State Country
                                               Half 40K
                                                              Pace TotalS
       econds \
       Bib
       17
           27 M Nijmegen NaN NED 01:06:47 02:08:38 0:05:16 7718.0
           HalfSeconds
       Bib
              4007.0
       17
```

Rafal Kraik 3 z 4

## Out[42]:

	Age	M/F	City	State	Country	Half	40K	Pace	TotalSeconds	HalfSeconds
Bib										
5	21	М	Addis Ababa	NaN	ETH	01:06:45	02:05:59	0:05:04	7559.0	4005.0
1	26	М	Ambo	NaN	ETH	01:06:46	02:05:59	0:05:06	7559.0	4006.0
43	28	М	Dallas	TX	USA	01:07:57	02:12:47	0:05:25	7967.0	4077.0
14	23	М	Eldoret	NaN	KEN	01:06:46	02:08:11	0:05:11	7691.0	4006.0
11	33	М	Kitale	NaN	KEN	01:06:46	02:06:47	0:05:07	7607.0	4006.0

Rafal Kraik 4 z 4