# Quis 2 Analitika Bisnis

June 22, 2021

Akhmad Syafrie Syamsudin - 05211840000115 Rochim Farul Noviyan - 05211840000108

## 1 Library

Dalam mengerjakan quiz 2 ini kami menggunakan beberapa library yaitu math, random, matplotlib, pandas dan ipython.

- math, kami gunakan untuk menghitung akar pangkat
- random, kami gunakan untuk mendapatkan angka acak
- matplotlib, kami gunakan untuk memvisualisasikan data
- ipython, kami gunakan untuk melakukan printing tabel

```
[23]: import math import random import matplotlib.pyplot as plt import pandas as pd from IPython.display import display
```

## 2 Dataset

Kami menggunakan dataset burma14.tsp. Didalam dataset tersebut terdapat 14 kota di negara burma lengkap dengan koordinatnya. Sayangnya kami tidak mengetahui satuan yang dipakai oleh dataset ini.

```
(12, 21.52, 95.59),
(13, 19.41, 97.13),
(14, 20.09, 94.55)
```

## 3 Fungsi

## 3.1 Fungsi map\_gen

Fungsi map\_gen digunakan untuk menghasilkan matriks dua dimensi berisikan data jarak antar dua buah kota atau node. Fungsi ini menerima input berupa list yang didalamnya terdapat list atau tuple dengan index ke 1 berisikan koordinat x dan index ke 2 berisikan koordinat y. Jarak antar dua buah node ditentukan dengan rumus berikut.

$$d = \sqrt{(x_2 - x_1)^2 + (y_2 - y_1)^2}$$
 (1)

```
def map_gen(dataset):
    # Menentukan panjang dan lebar matriks
    w, h = len(dataset), len(dataset)

# Membuat matriks kosong dengan panjang lebar sesuai panjang data
    map = [[0 for x in range(w)] for y in range(h)]

# Mengisi matriks dengan data jarak menggunakan rumus
for i in range(len(dataset)):
    for j in range(len(dataset)):
        x1 = dataset[i][1]
        x2 = dataset[j][1]
        y1 = dataset[j][2]
        y2 = dataset[j][2]
        map[i][j] = round(math.sqrt(((x2-x1)**2) + ((y2-y1)**2)), 2)

# Mengembalikan matriks
return map
```

## 3.2 Fungsi map\_as\_table

Fungsi map\_as\_table merupakan fungsi bantuan yang kami gunakan untuk menampilkan isi dari list sebagai tabel.

```
[26]: def map_as_table(map, **kwargs):
    # Menjadikan `list` sebagai pandas data frame
```

```
df = pd.DataFrame(data=map)

# Percabangan dibawah ini untuk keperluan kustomisasi nilai `columns`
# dan `index` dari dataframe
if "columns" in kwargs:
    df.columns = kwargs.get("columns")
else:
    df.columns+=1

if "index" in kwargs:
    df.index = kwargs.get("index")
else:
    df.index+=1

# Visualisasi dataframe sebagai tabel dua dimensi
display(df)
```

#### 3.3 Fungsi population\_gen

Fungsi population\_gen menerima dua input, dataset dan number\_of\_population. Fungsi ini mengahasilkan kromosom, dalam hal ini rute perjalanan, sebanyak isi dari argumen number\_of\_population.

#### 3.4 Fungsi fitness

Fungsi fitness merupakan salah satu fungsi yang sifatnya wajib dalam GA. Fungsi ini akan menghitung seberapa baik kromosom yang dihasilkan. Fungsi fitness kami menerima dua input yaitu individu dan map. Individu merupakan individual kromosom yang akan dinilai. Sedangkan map merupakan matriks dua dimensi yang didalamnya menyimpan informasi jarak antar kota atau node.

Fungsi fitness mengembalikan tuple dengan isi nilai fitness, individu/kromosom dan jarak total. Perhitungan nilai fitness didasarkan pada rumus berikut.

$$fitness = \frac{1}{TotalJarak}$$
 (2)

```
[28]: def fitness(individu, map):
    # Inisiasi variabel untuk menyimpan total jarak
    distance = 0

# Iterasi untuk mendapatkan total jarak
for idx in range(len(individu)):
    if idx == (len(individu)-1):
        break
    else:
        distance += map[individu[idx]][individu[idx+1]]

# Mengembalikan nilai fitness, rute, dan jarak total
    return ((1/distance), individu, distance)
```

## 3.5 Fungsi grade

Fungsi grade merupakan fungsi yang akan merangking individu dalam suatu populasi berdasarkan nilai fitness yang dimiliki. Fungsi ini akan mengembalikan list populasi dengan individu pemilik nilai fitness terbesar (total jarak terkecil) berada pada indeks terkecil.

```
[29]: def grade(population, map, fitness):
    # Menyiapkan `list` untuk menampung rute beserta dengan nilai fitnessnya
    graded = []

# Mengisi `list` dengan rute dan nilai fitnessnya
for individu in population:
    graded.append(fitness(individu, map))

# Mengembalikan populasi yang telah di urutkan berdasarkan nilai fitness
# Rute dengan nilai fitness terbesar akan berada pada indeks yang kecil
    return [i[1] for i in sorted(graded, reverse=True)]
```

## 3.6 Fungsi crossover

Fungsi crossover juga termasuk kedalam fungsi utama dalam GA. Fungsi crossover atau rekombinasi kami gunakan untuk menyilangkan dua individu terbaik dalam suatu populasi. Fungsi ini hanya menghasilkan satu *children/offspring* saja. Dengan menggunakan menggunakan metode *ordered crossover*.

```
[30]: def crossover(a, b):
        # Menyiapkan `list` untuk menyimpan children
        # Sebenarnya `list` tidak terlalu perlukan namun akan sangat membantu
        # jika perlu mengembalikan lebih dari satu children
        child = []
        def cross(parent1, parent2):
          # Melakukan crossover dengan metode ordered crossover
          div_idx_1 = 5
          div idx 2 = 10
          slices = parent1[div_idx_1:div_idx_2]
          not in slices = [i for i in parent2 if i not in slices]
          offspring = not_in_slices[0:div_idx_1] + slices + not_in_slices[div_idx_1:]
          return offspring
        child.append(cross(a,b))
        return child[0]
        # child.append(cross(b,a))
        # return child
```

## 3.7 Fungsi mutate

Fungsi mutate merupakan fungsi untuk menghasilkan individu mutant. Fungsi ini menerima dua input yaitu individu dan chance\_to\_mutate. Individu merupakan kromosom atau individu yang akan dimutasi. Sedangkan chance\_to\_mutate sebagai pengatur probabilitas apakah suatu individu itu perlu dimutasi atau tidak. Metode yang kami gunakan untuk memutasi adalah reciprocal exchange mutation.

Fungsi mutate yang kami implementasikan termasuk kedalam fungsi non-deterministik karena didalamnya terdapat randomisasi oleh fungsi random.random(). Fungsi tersebut memungkinkan terjadinya side-effect dimana fungsi dapat menghasilkan luaran yang berbeda meskipun inputnya sama. Fungsi mutate juga termasuk sebagai fungsi utama algoritma GA.

```
[31]: def mutate(individu, chance_to_mutate) :
    # Menyalin kromosom agar mendukung konsep "immutability"
    mutant = individu[:]
    # Randomisasi untuk menentukan apakah mutasi perlu dilakukan dan dimana
    r = random.random()
    first_idx = random.randint(0, len(individu)-1)
    second_idx = random.randint(0, len(individu)-1)
    if chance_to_mutate > r:
        # Memutasi mutant dengan metode reciprocal exchange mutation
        mutant[first_idx],mutant[second_idx] = mutant[second_idx],mutant[first_idx]
        return mutant
```

## 3.8 Fungsi plot\_best

Fungsi plot\_best merupakan fungsi bantuan yang kami buat untuk memvisualisaksikan rute atau kromosom atau individu kedalam peta.

```
[32]: def plot_best(route, map):
    # Untuk membersihkan kanvas, agar visualisasi tidak tertumpuk
    plt.figure()

# Pemetaan nilai x dan y
    x=[0.5] + [x + 0.5 for x in route[0:len(route)-1]] + [len(map) - 0.5]
    y=[0.5] + [x + 0.5 for x in route[1:len(route)]] + [len(map) - 0.5]

# Menampilkan plotting
plt.plot(
    x,
    y,
    marker = 'o',
    linewidth=1,
    markersize=5,
    linestyle = "-",
    color='teal'
    )
```

## 3.9 Fungsi main

Fungsi main merupakan fungsi utama dari keseluruhan program kami. Fungsi main berperan dalam mengatur alur program berjalan dan pemanggilan fungsi yang telah kami definisikan pada bagian sebelumnya.

Dalam menyusun alur program kami menggunakan referensi berupa paper dengan judul Implementasi Kombinasi Algoritma Genetika dan Tabu Search untuk Penyelesaian Travelling Salesman Problem. Paper tersebut dapat ditemukan pada tautan berikut. Namun terdapat alur yang kami rubah karena disini kami hanya fokus pada Genetic Algorithm saja tanpa bantuan Tabu Search.

Dalam fungsi main kami mendefinisikan 3 konstan yaitu NUMBER\_OF\_POPULATION, NUMBER\_OF\_GENERATION, dan CHANCE\_TO\_MUTATE. Konstan pertama, NUMBER\_OF\_POPULATION, kami gunakan sebagai penentu ukuran populasi awal yang akan di*generate*. Kami memilih ukuran 5 karena menyesuaikan dengan paper rujukan kami. Konstan kedua, NUMBER\_OF\_GENERATION, menentukan jumlah iterasi yang akan dilakukan oleh program. Pemilihan 100 sebagai jumlah iterasi adalah murni inisiatif kami sendiri. Karena menurut kami 100 generasi sudah cukup untuk menunjukkan bagaimana GA membantu penyelesaian permasalahan TSP. Konstan terakhir, CHANCE\_TO\_MUTATE, berfungsi sebagai pengatur probabilitas mutasi. Kami memilih nilai 1 agar mutasi selalu terjadi dan pergantian generasi terbaik menjadi lebih cepat.

```
[33]: def main(dataset):
    # Konversi dataset menjadi matrix jarak
    map = map_gen(dataset)
    map_as_table(map)

# Menentukan jumlah populasi dan generasi
    NUMBER_OF_POPULATION = 5
    NUMBER_OF_GENERATION = 100
```

```
CHANCE_TO_MUTATE = 1
# Sampling populasi
population = population_gen(dataset, NUMBER_OF_POPULATION)
# Menyimpan kromosom terbaik tiap generasi
best_per_gen = []
best_route = None
# Iterasi untuk setiap generasi
for generation in range(NUMBER_OF_GENERATION):
  # Grading
  graded_population = grade(population, map, fitness)
  # Mengambil dua terbaik untuk di silangkan
  grade_one = graded_population[0]
  grade_two = graded_population[1]
  population.remove(grade_one)
  # Menyimpan yang terbaik
  if best_route is None:
   best_per_gen.append((generation+1, grade_one, grade_one))
    best_route = grade_one[:]
    if fitness(grade_one,map)[2] < fitness(best_route,map)[2]:</pre>
     best_route = grade_one[:]
    best_per_gen.append((generation+1, grade_one, best_route))
  # Menyilangkan untuk mendapatkan anak baru
  child = crossover(grade_one, grade_two)
  # Memutasi anak
  mutant = mutate(child, CHANCE_TO_MUTATE)
  # Menambahkan anak ke populasi
  population.append(mutant)
# Pemetaan hasil kedalam list
results = []
for idx, route, best_route in best_per_gen:
  distance = fitness(route, map)[2]
  best_distance = fitness(best_route, map)[2]
  results.append([idx, distance, best_distance])
```

```
# Menampilkan hasil sebagai tabel
  map_as_table(results, columns=['generation', 'distance', 'best_distance'])
  # Menjadikan hasil sebagai pandas dataframe
  df = pd.DataFrame(
      data=results,
      columns=['generation', 'distance', 'best_distance']
    )
  # Memvisualkan grafik konvergen dan best fitness per generasi
  df.plot.line(x='generation', y=['best_distance', 'distance'])
  # Rute terbaik
  route = best_per_gen[-1][1]
  print(f'Rute terbaik yang ditemukan {route}')
  print(f'Dengan jarak {fitness(route,map)[2]}')
  # Memvisualkan rute terbaik
  plot_best(route, map)
# Memanggil fungsi main
main(dataset)
     1
           2
                 3
                       4
                              5
                                   6
                                         7
                                               8
                                                     9
                                                            10
                                                                 11
                                                                       12 \
   0.00 1.66
              5.08
                     6.52
                           8.83 5.53 4.10 0.75
                                                   1.29
                                                          3.15 1.28
                                                                     5.08
1
   1.66
         0.00
               4.09
                     6.02
                           9.20
                                 5.76 4.76
                                             1.99
                                                   2.94
                                                          4.40
                                                               2.94
                                                                     5.18
3
   5.08
         4.09
               0.00
                     2.45
                           6.96 4.00 4.50
                                             4.73
                                                   6.15
                                                          8.22 6.01
                                                                     3.37
4
   6.52
         6.02
               2.45
                     0.00
                           4.80
                                 2.71 4.12
                                             5.96
                                                   7.29
                                                          9.60 7.10
                                                                     2.38
5
   8.83
         9.20
               6.96
                    4.80
                           0.00 3.44 4.77
                                             8.09
                                                   8.93
                                                        11.21 8.70 4.06
6
   5.53
         5.76
              4.00
                     2.71
                           3.44 0.00 1.81
                                             4.81
                                                   5.85
                                                          8.22 5.63
                                                                     0.66
7
                    4.12
                                             3.35
                                                          6.51 3.96
   4.10 4.76 4.50
                           4.77
                                 1.81 0.00
                                                   4.19
                                                                     1.77
8
   0.75
         1.99
               4.73
                     5.96
                           8.09 4.81
                                       3.35
                                             0.00
                                                   1.41
                                                          3.64 1.28 4.38
               6.15
                     7.29
                                                          2.37 0.23 5.52
9
   1.29
         2.94
                           8.93 5.85 4.19
                                             1.41
                                                   0.00
                         11.21 8.22 6.51
10 3.15
         4.40
               8.22
                     9.60
                                             3.64
                                                   2.37
                                                          0.00 2.59 7.89
11 1.28
         2.94
              6.01
                    7.10
                           8.70 5.63 3.96
                                             1.28
                                                  0.23
                                                          2.59 0.00 5.30
12 5.08 5.18
               3.37
                     2.38
                           4.06 0.66 1.77
                                             4.38 5.52
                                                         7.89 5.30 0.00
                           5.82 2.81 1.07
13 3.12
         3.98
               4.64
                    4.80
                                             2.36
                                                   3.12
                                                          5.45
                                                               2.89
                                                                     2.61
14 3.94
         3.62
              2.01 2.59
                           5.80 2.43 2.50 3.37 4.73
                                                          7.02 4.55 1.77
     13
           14
1
   3.12
         3.94
2
   3.98
         3.62
3
   4.64 2.01
4
   4.80 2.59
5
   5.82 5.80
6
   2.81 2.43
7
   1.07 2.50
   2.36 3.37
```

9	3.12	4.73
10	5.45	7.02
11	2.89	4.55
12	2.61	1.77
13	0.00	2.67
14	2.67	0.00

	generation	distance	best_distance
1	1	52.21	52.21
2	2	56.64	52.21
3	3	48.05	48.05
4	4	48.94	48.05
5	5	55.39	48.05
	•••	•••	•••
96	96	52.72	37.83
97	97	55.99	37.83
98	98	52.72	37.83
99	99	50.40	37.83
100	100	54.98	37.83

[100 rows x 3 columns]

Rute terbaik yang ditemukan [4, 9, 12, 3, 6, 5, 10, 0, 1, 7, 11, 13, 8, 2] Dengan jarak 54.9800000000001



