



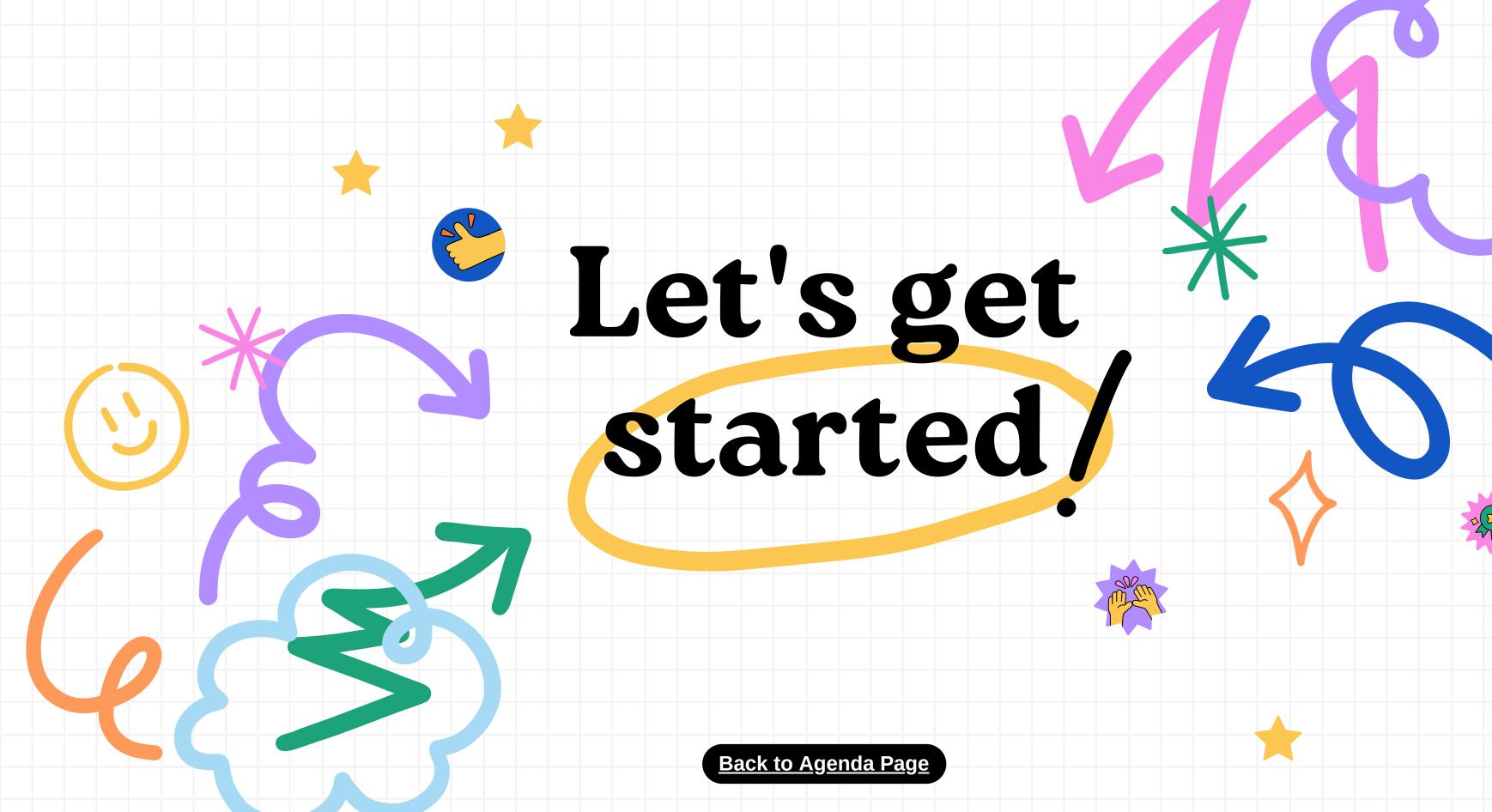


Genetic Algorithm





This presentation is optimized for whiteboard use







Introduction



8-Queen



Genetic Algorithm



Implementation

# Introduction



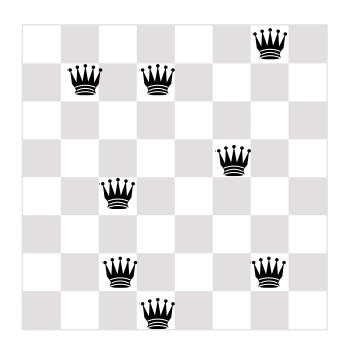


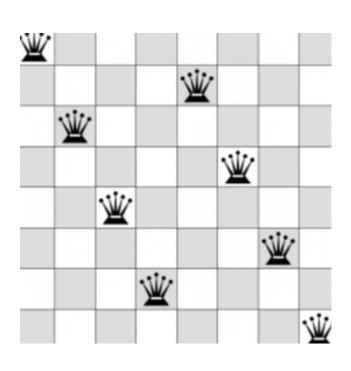


**Back to Agenda Page** 



Terdapat sebuah papan catur yang masih kosong, problem yang akan kita selesaikan adalah meletakkan pion queen sebanyak 8 buah dengan posisi tertentu agar pion queen tidak bisa saling menyerang satu sama lain. Ketentuan dalam permainan catur adalah queen bisa bergerak secara diagonal atau tegak lurus





# Genetic Algorithm

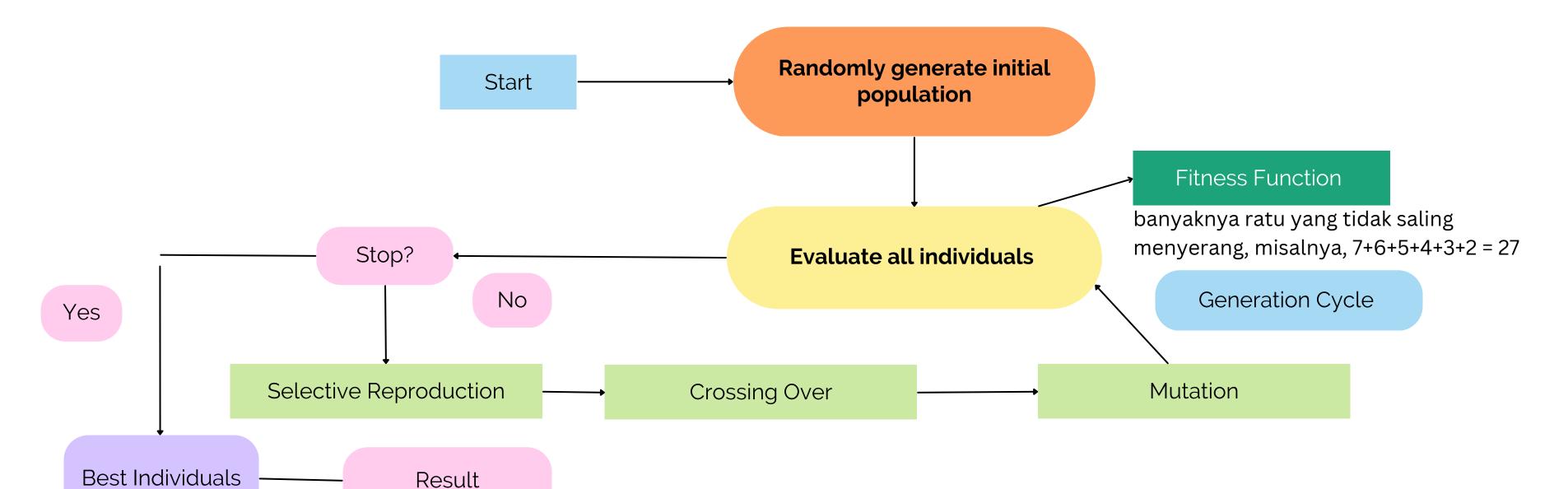
GA beroprasi pada populasi solusi, yang dimanipulasi selama beberapa iterasi yang disebut generasi

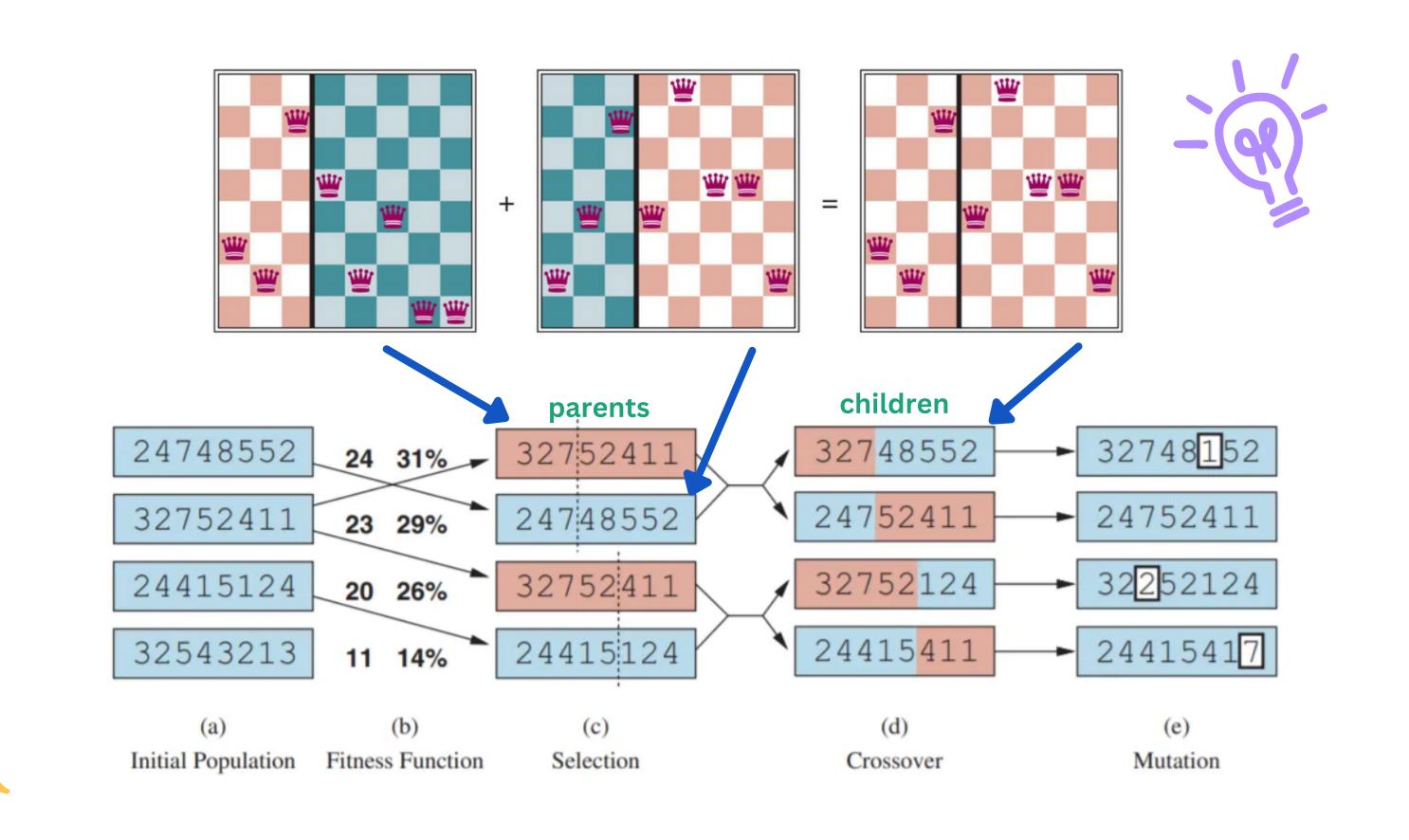


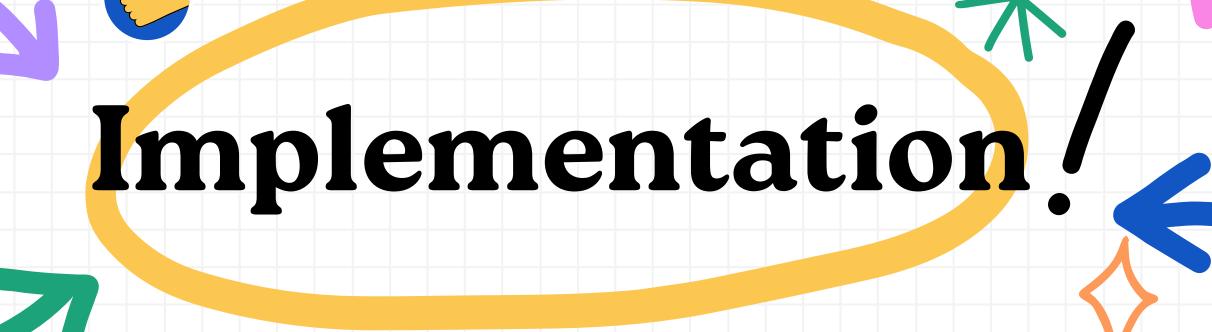
Solusi yang lebih baik secara progresif diidentifikasi, saat algoritma memasangkan kromosom induk untuk menghasilkan keturunan, atau menerapkan mutasi acak pada kromosom yang sudah dihasilkan sebelumnya

**Back to Agenda Page** 

# Genetic Algorithm Diagram







# Setting Constants and Parameters

NUM\_QUEENS = 8 menentukan ukuran papan dan jumlah ratu yang akan ditempatkan di atasnya.

POPULATION\_SIZE = 10 menetapkan jumlah individu dalam setiap populasi.

MIXING\_NUMBER = 2 menentukan berapa banyak orang tua yang digunakan untuk rekombinasi.

MUTATION\_RATE = 0.05 menetapkan probabilitas masing-masing elemen urutan genetik individu mengalami mutasi acak.



```
NUM_QUEENS = 8

POPULATION_SIZE = 10

MIXING_NUMBER = 2

MUTATION RATE = 0.05
```



#### fitness score

fitness\_score(seq) adalah fungsi yang menghitung skor kecocokan (fitness score) suatu individu dalam populasi. Fungsi ini menerima satu parameter **seq**, yaitu sebuah list yang berisi posisi tiap ratu di papan catur. Fungsi ini mengembalikan skor kecocokan (fitness score) dari individu, di mana skor ini menunjukkan jumlah pasangan ratu yang tidak saling menyerang.

```
fitness score(seq):
score = 0
for row in range(NUM QUEENS):
    col = seq[row]
    for other_row in range(NUM_QUEENS):
        #queens cannot pair with itself
        if other row == row:
            continue
        if seq[other row] == col:
            continue
        if other row + seq[other row] == row + col:
        if other row - seq[other row] == row - col:
            continue
        #score++ if every pair of queens are non-attacking.
        score += 1
#divide by 2 as pairs of queens are commutative
return score/2
```



#### Selection

```
#
```

```
def selection(population):
    parents = []

for ind in population:
    #select parents with probability proportional to their fitness score
    if random.randrange(sc.comb(NUM_QUEENS, 2)*2) < fitness_score(ind):
        parents.append(ind)

return parents</pre>
```

selection(population) adalah fungsi yang melakukan seleksi orang tua (parent selection) dari populasi saat ini. Fungsi ini menerima satu parameter population, yaitu list yang berisi seluruh individu dalam populasi. Fungsi ini mengembalikan list yang berisi individu yang dipilih sebagai orang tua dengan probabilitas sebanding dengan skor kecocokan mereka.

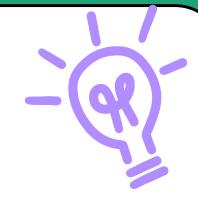
#### crossover



crossover(parents) adalah fungsi yang melakukan rekombinasi (recombination) atau persilangan antara beberapa orang tua (parents). Fungsi ini menerima satu parameter **parents**, yaitu list yang berisi individu yang dipilih sebagai orang tua untuk melakukan rekombinasi. Fungsi ini mengembalikan list yang berisi semua anak turunan (offspring) yang dihasilkan dari rekombinasi orang tua yang diberikan

```
def crossover(parents):
   #random indexes to to cross states with
   cross_points = random.sample(range(NUM_QUEENS), MIXING_NUMBER - 1)
   offsprings = []
   #all permutations of parents
   permutations = list(itertools.permutations(parents, MIXING NUMBER))
   for perm in permutations:
       offspring = []
       #track starting index of sublist
       start_pt = 0
       for parent_idx, cross_point in enumerate(cross_points): #doesn't account for last parent
           #sublist of parent to be crossed
           parent_part = perm[parent_idx][start_pt:cross_point]
           offspring.append(parent_part)
           start pt = cross point
       #last parent
       last_parent = perm[-1]
       parent_part = last_parent[cross_point:]
       offspring.append(parent_part)
       #flatten the list since append works kinda differently
       offsprings.append(list(itertools.chain(*offspring)))
    return offsprings
```







#### mutate

mutate(seq) adalah fungsi yang memodifikasi urutan (sequence) dengan memilih secara acak satu atau lebih posisi dalam urutan dan mengubah nilainya menjadi nilai acak baru.

```
80  def mutate(seq):
81    for row in range(len(seq)):
82        if random.random() < MUTATION_RATE:
83             seq[row] = random.randrange(NUM_QUEENS)
84
85    return seq</pre>
```

## print goal



print\_found\_goal(population, to\_print=True) adalah fungsi untuk mencetak individu-individu dalam populasi yang memiliki skor kebugaran tertinggi, dan mencetak pesan 'Solution found' jika ada solusi yang ditemukan. Fungsi ini mengembalikan **True** jika ada solusi yang ditemukan dan **False** jika tidak ada solusi. Jika **to\_print** diatur menjadi **False**, maka fungsi ini tidak akan mencetak apa pun ke layar.

```
print_found_goal(population, to_print=True):
         for ind in population:
             score = fitness score(ind)
89
             if to print:
90
                  print(f'{ind}. Score: {score}')
91
             if score == sc.comb(NUM QUEENS, 2):
92
                  if to print:
93
                      print('Solution found')
94
95
                  return True
96
         if to print:
97
             print('Solution not found')
98
         return False
```





#### evolution



```
def evolution(population):
    #select individuals to become parents
    parents = selection(population)

#recombination. Create new offsprings
offsprings = crossover(parents)

#mutation
offsprings = list(map(mutate, offsprings))

#introduce top-scoring individuals from previous generation and keep top fitness individuals
new_gen = offsprings

for ind in population:
    new_gen.append(ind)

new_gen = sorted(new_gen, key=lambda ind: fitness_score(ind), reverse=True)[:POPULATION_SIZE]

return new_gen
```

**evolution(population)**: adalah fungsi yang mengatur algoritma evolusi dalam program. Fungsi ini memanggil fungsi **selection**, **crossover**, dan **mutate** untuk menciptakan generasi baru dari populasi saat ini.



### generate population



```
def generate_population():
    population = []

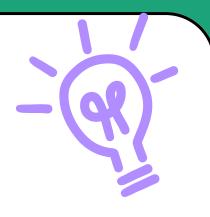
for individual in range(POPULATION_SIZE):
    new = [random.randrange(NUM_QUEENS)] for idx in range(NUM_QUEENS)]
    population.append(new)

return population
```

generate\_population() adalah fungsi untuk menghasilkan populasi awal yang terdiri dari beberapa urutan (sequences) acak, masing-masing merepresentasikan penempatan ratu pada papan catur yang berbeda-beda.



## menampilkan solusi



```
#generate random population

population = generate_population()

while not print_found_goal(population):

print(f'Generation: {generation}')

print_found_goal(population)

population = evolution(population)

generation += 1
```

Pertama, populasi awal dihasilkan dengan memanggil fungsi generate\_population(). Selanjutnya, loop while dijalankan selama tidak ditemukan solusi yang tepat (yaitu fungsi print\_found\_goal() mengembalikan False). Di setiap iterasi, informasi tentang generasi saat ini dicetak, kemudian fungsi print\_found\_goal() dipanggil untuk mencetak populasi saat ini dan mengecek apakah solusi telah ditemukan. Kemudian, populasi di-update dengan memanggil fungsi evolution(), dan nomor generasi ditingkatkan sebanyak 1. Loop ini terus diulangi sampai solusi ditemukan.