# Spis treści

1	$\mathbf{W}\mathbf{step}$	1
2	Model matematyczny	1
	2.1       Opis problemu:          2.1.1       Stałe:          2.1.2       Zmienne:          2.1.3       Postać rozwiązania:	$1\\2\\2$
	2.1.4 Postać funkcji celu:	
3	Implementacja3.1Implementacja klasy jako modelu rozwiązania	5
4	Inna wersja rozwiązania	11
5	Problemy	<b>14</b>

## 1 Wstęp

Po uzgodnieniu, zdecydowaliśmy zamodelować i spróbować rozwiązać problem gospodarstwa rolnego.

# 2 Model matematyczny

### 2.1 Opis problemu:

Problem polega na stworzeniu kilkuletniego planu upraw dla niewielkiego gospodarstwa rolnego w zależności od zmiennej kategorii) jakości gleby (w postaci cyfry w zakresie od 1-6) i odległości uprawy od gospodarstwa. Celem będzie maksymalizacja zysków . Zakładamy przy tym że co roku nabywamy nowy materiał siewny.

#### 2.1.1 Stale:

- N Liczba dostępnych pól uprawnych.
- Y liczba lat planowania upraw.
- T stały koszt dojazdu na kilometr
- P powierzchnia pola uprawnego w hektarach (każde pole ma identyczną powierzchnię)
- $D_i$  Odległość i-tego pola od gospodarstwa, gdzie i = 1,...,N
- $C_x$  koszt produkcji danej rośliny na jeden hektar (koszt materiału siewnego, koszt pracy ludzkiej, itp.), gdzie x nazwa rośliny

- $W_x$  wpływ uprawy na glebę (zależne od uprawianej rośliny)
- $S_x$  zsumowana ilość dopłat i wszelkich dodatków (w zależności od uprawianej rośliny)
- $G = [g_{qx}]$  macierz zysków z pola gdzie komórka  $g_{qx}$  zawiera zysk z danej rośliny w zależnie od jakości gleby q i uprawianej rośliny x.

#### 2.1.2 Zmienne:

- y Obecny rok, y = 1,...,Y
- $Q = [q_{yi}]_{Y \times N}$  Macierz klas jakości gleby gdzie komórka  $q_{yi}$  zawiera jakość ziemi którą na i-tym polu w roku y.

#### 2.1.3 Postać rozwiązania:

•  $X = [x_{yi}]_{Y \times N}$  - macierz decyzyjna o wymiarach  $Y \times N$ , gdzie komórka  $x_{yi}$  zawiera indeks rośliny którą siejemy na i-tym polu w roku y.

#### 2.1.4 Postać funkcji celu:

$$f(X) = \sum_{y=1}^{Y} \sum_{i=1}^{N} G_{q_{yi}x_{yi}} + S_{x_{yi}} - (C_{x_{yi}} * P + D_{i} * T)$$
(1)

$$q_{yi} = q_{(y-1)i} + W_{x_{(y-1)i}} (2)$$

#### 2.1.5 Ograniczenia:

- $0 \le q_{yi} \le 100$  Jakość gleby może zmieniać się w zakresie od 0 do 100
- $x_{i-1} \neq x_i$ , gdzie  $x_k$  nie jest stanem pustym pola

# 3 Implementacja

Naszą implementację zaczeliśmy od zaimplementowania modelu matematycznego w formie funkcji pythonowej

#### 3.1 Implementacja klasy jako modelu rozwiązania

Rysunek 1: init funkcji modelu

```
fieldNumber, N - Liczba dostępnych pól uprawnych.

yearsNumber, Y - Liczba lat planowania upraw.

transportCost, T - Stały koszt dojazdu na kilometr

fieldsSurfacesList, P - Lista powierzchnii poszczególnych pól uprawnych w hektarach

distanceMatrix, D - Lista odległości poszczególnych pól od gospodarstwa

productionCostDict - Słownik kosztów produkcji danej rosliny na jeden hektar (koszt materiału siewnego,

koszt pracy ludzkiej, itp.)

plantInfluenceDict, W - Słownik wpływów poszczególnych upraw na glebe

earningsMatrix, G - Macierz zysków z danej uprawy.

Q - Macierz jakości gleby na danym połu w danym roku

decisionMatrix, X - Macierz decyzyjna zawieracjąca informacje o wybranych roślinach do uprawy na dany połu w danym

roku

S - Słownik zamieniający nazwę roślny na przydzielony jej indeks
"""
```

Rysunek 2: oznaczenia

```
def __reset_variables(self): # Funkcja resetujaca model do stanu poczatkowego
    self.curr_year = 0
    self.earnings = 0
    self.Q = [self.b] + [[None] * self.fieldNumber for _ in range(self.yearsNumber - 1)]
    self.decisionMatrix = []

#*LHERO +3

def display_solution(self):
    print('\nRozwiazanie dajace dochód {:.2f} zl'.format(self.earnings))
    for row in self.decisionMatrix: print(row)
    print('\nMacierz jakości gleb pól na przestrzeni lat')
    for row in self.Q: print(row)
    print()
```

Rysunek 3: funkcje pomocnicze

```
def simulate_farm(self, decision_matrix_X: list[list]): # Funkcja celu
    self.__reset_variables()

for y_dec in decision_matrix_X:
    self.__simulate_year_pass(y_dec)

return self.earnings_# Ma zwracać rozwiazanie
```

Rysunek 4: symulacja farmy

```
def solve_greedy(self): # Algorytm zachlanny - w każdym roku bierze to co da w nim najwiekszy zarobek
   self.__reset_variables()
   for y_dec in range(self.yearsNumber):
       for no_field in range(self.fieldNumber):
           pred_qual = self.Q[0][no_field] if y_dec == 0 else self.Q[self.curr_year - 1][no_field] - \
                                                               self.plantInfluenceDict[
                                                                       no_field]]
           best_plant, best_income = 'NONE', -math.inf
               if 0 <= (pred_qual - self.plantInfluenceDict[plant]) <= MQ:</pre>
                       plant_inc = (self.fieldsSurfacesList[no_field] * self.earningsMatrix[plant][
                           math.ceil(pred_qual)])
                           plant_inc = 0
                       plant_inc = (self.fieldsSurfacesList[no_field] * self.earningsMatrix[plant][
                            math.ceil(pred_qual)]) - (
                                            self.distanceMatrix[no_field] * self.transportCost)
                       plant_inc = -math.inf
                   if plant_inc > best_income:
                       best_plant, best_income = plant, plant_inc
           dec.append(best_plant)
       self.__simulate_year_pass(dec)
    return self.decisionMatrix
```

Rysunek 5:

# 3.2 symulowane wyżarzanie

Nasz problem, na podstawie sugestii pani Profesor postanowiliśmy rozwiązać algorytmem sym. wyżarzania (z ang. simulated anealling). Jest to nasz pierwszy pomysł na rozwiązanie problemu.

- Let  $s = s_0$
- For k = 0 through  $k_{\text{max}}$  (exclusive):
  - $T \leftarrow \text{temperature}(1 (k+1)/k_{\text{max}})$
  - Pick a random neighbour,  $s_{\text{new}} \leftarrow \text{neighbour}(s)$
  - If  $P(E(s), E(s_{\text{new}}), T) \ge \text{random}(0, 1)$ :
    - $s \leftarrow s_{\text{new}}$
- Output: the final state s

#### Rysunek 6:

```
def simulated_annealing(self, s0: list[list], k_max): # Symulowane wyżarzanie
self.__reset_variables()

beast_s = deepcopy(s0) # Rozwiązanie najlepsze
s = deepcopy(s0) # Rozwiązanie początkowe
for k in range(k_max):
    T = self.__annealing_temp(1 - ((k + 1) / k_max), k_max)
    s_new = self.__annealing_neig(s)
    if self.simulate_farm(s_new) > self.simulate_farm(beast_s):
    beast_s = s_new
    if self.__annealing_P(self.simulate_farm(s), self.simulate_farm(s_new), T) >= random.uniform(0, 1):
    s = deepcopy(s_new)

return beast_s
```

Rysunek 7: główna metoda algorytmu

```
@staticmethod

def __annealing_temp(inp, k_m): # Funkcja obliczająca temperaturę
   if inp > 0:
       return inp # Najprostszy sposób
   else:
       return 1/k_m
```

Rysunek 8: temp

```
def __annealing_neig(self, s_inp): # Funkcja wyznaczajaca sąsiednie rozwiązanie

year = random.randrange(self.yearsNumber)
field = random.randrange(self.fieldNumber)
curr_plant = s_inp[year][field]
rand_plant = random.choice([plant for plant in PLANTS if plant != curr_plant])

s_out = deepcopy(s_inp)
s_out[year][field] = rand_plant

# Zabezpieczenie przed wybraniem niedozwolonego rozwiązania
# if rand_plant != 'EMPTY':
    # if (year > 0 and s_inp[year - 1][field] == rand_plant) or (year < self.years)
try:
    self.simulate_farm(s_out)
except IndexError:
    # print('Nie spelnia ograniczenia jakości')
    return self.__annealing_neig(s_inp)_# Ponowna próba
except ValueError:
    # print('Nie spelnia ograniczenia innej rośliny w każdym roku')
    return self.__annealing_neig(s_inp)_# Ponowna próba

return s_out</pre>
```

Rysunek 9: neig

```
LHERO
@staticmethod

def __annealing_P(e, e_dash, temp): # Funkcja akceptująca rozwiązanie, zmodyfikowana bo maksymalizujemy
  if e_dash > e: return 1
  else: return np.exp(((-1)*(e - e_dash))/temp)
```

Rysunek 10: prob

#### 3.2.1 wyniki

```
# Dane pozyskane z internetu:

| T = 6 / 15 * 8 * 2 * 7.566 # spalanie na godzine/predkośc*lle rezy trzeba pojechać * 2 * cena paliwa
| Caheat = (87.43 * 19.76) * 2.5 * (87.43 * 27.56) * 2 * (87.45 * 18.88) * 2 * (
| 87.43 * 31.9) * 2.5 * 858 * 1.22 * 366 * 1.22 * 548 * 1699 * 148 * 34
| Crye = (87.43 * 19.76) * 2 * (87.43 * 27.56) * 1.5 * (87.43 * 18.88) * 2 * (87.43 * 31.9) * 2.5 * 3808
| Cpotato = 2 * * (87.43 * 19.76) * 2.5 * (87.43 * 27.56) * 2 * (87.43 * 18.88) * 2 * (87.43 * 31.9) * 2.5 * 3808
| Cpotato = 2 * * (87.43 * 19.76) * 2.5 * (87.43 * 27.56) * 2 * (87.43 * 18.88) * 2 * (87.43 * 31.9) * 2.5 * 3573
| C = {'potato': Cpotato, 'wheat': Cwheat, 'rye': Crye, 'triticale': Ctriticale, 'EMPTY': 8}
| W = {'potato': 5, 'wheat': 8, 'rye': 3, 'triticale': 5, 'EMPTY': -5}
| G = {'potato': [], 'wheat': 8, 'rye': 6, 'triticale': 6, 'EMPTY': 6}
| G | for i in range(M):
| G | for i in r
```

Rysunek 11: Inicjalizacja klasy farm

```
# Algorytm zachłanny
print('Rozwiązanie algorytmu zachłannego')
greedy_s = f_sim.solve_greedy()
f_sim.display_solution()

# Wyżarzanie
iterations = 1000 # Maksymalna liczba iteracji

print('Wyżarzanie dla rozwiązania począkowego zachłannego')
sol = f_sim.simulated_annealing(greedy_s, iterations)
f_sim.simulate_farm(sol)
f_sim.display_solution()

# print('Wyżarzanie dla rozwiązania począkowego przykładowego')
# sol = f_sim.simulated_annealing(X, iterations)
# f_sim.simulate_farm(sol)
# f_sim.simulate_farm(sol)
# f_sim.display_solution()
```

Rysunek 12:

```
Rozwiązanie dające dochód 13390.30 zł
['wheat', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye', 'EMPTY']
['triticale', 'rye', 'wheat', 'EMPTY', 'rye']
['wheat', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye', 'EMPTY']
['triticale', 'rye', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye']
['wheat', 'EMPTY', 'wheat', 'rye', 'EMPTY']
Macierz jakości gleb pól na przestrzeni lat
[90, 34, 54, 5, 16]
[82, 39, 59, 2, 21]
[77, 36, 51, 7, 18]
[69, 41, 56, 4, 23]
[64, 38, 61, 9, 20]
Wyżarzanie dla rozwiązania począkowego zachłannego
Rozwiązanie dające dochód 23373.18 zł
['EMPTY', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye', 'EMPTY']
['triticale', 'rye', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye']
['potato', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye', 'EMPTY']
['EMPTY', 'rye', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye']
['wheat', 'EMPTY', 'wheat', 'rye', 'EMPTY']
Macierz jakości gleb pól na przestrzeni lat
[90, 34, 54, 5, 16]
[95, 39, 59, 2, 21]
[90, 36, 64, 7, 18]
[85, 41, 69, 4, 23]
[90, 38, 74, 9, 20]
```

Rysunek 13: Rozwiązanie dla przykładowych danych

## 4 Inna wersja rozwiązania

Rysunek 14: simulated anealing

```
def __annealing_neig(self, s_inp, k_m, T, last_year, last_field): # Funkcja wyznaczająca sąsiednie rozwiązanie
    range_year = self.__range_builder(last_year-T*self,yearsNumber/(2*k_m), last_year-T*self.yearsNumber)
    range_field = self.__range_builder(last_field-T*self,fieldNumber/(2*k_m), last_field*T*self.fieldNumber/(2*k_m), self.fieldNumber)
    year = random.randrange(range_year[0], range_year[1])
    field = random.randrange(range_field[0], range_field[1])
    ourr_plant = s_inp[year][field]
    self.simulate_farm(s_inp)

rand_plant = random.choice([plant for plant in PLANTS if plant != curr_plant or plant == "EMPTY"])

if year > 0:
    white (self.Q[year - 1][field] - self.plantInfluenceDict[rand_plant]) < 0:
        rand_plant = random.choice([plant for plant in PLANTS if plant != curr_plant or plant == "EMPTY"])

s_out = deepcopy(s_inp)
    s_out[year][field] = rand_plant

# Zabezpieczenie przed wybraniem niedozwolonego rozwiązania

# if rand_plant != 'EMPTY':
    # if (year > 0 and s_inp[year - 1][field] == rand_plant) or (year < self.yearsNumber-1 and s_inp[year * 1][field] == rand_plant):

try:
    self.simulate_farm(s_out)

except IndexError:
    # print('Nie spetnia ograniczenia jakości')
    return self.__annealing_neig(s_inp, k_m, T, last_year, last_field) # Ponowna próba

except ValueError:
    # print('Nie spetnia ograniczenia innej rośliny w każdym roku')
    return s_out, year, field</pre>
```

Rysunek 15:

```
def __range_builder(self, lower, higher, max_number):
    lower = int(lower)
    higher = int(higher)
    if lower == higher:
        lower -= 1
        higher += 1
    if lower < 0:
        lower = 0
    if higher > max_number:
        higher = max_number

    return [lower, higher]

#*Plotr Mamos +1
@staticmethod
def __annealing_P(e, e_dash, temp): # Funkcja akceptująca rozwiązanie, zmodyfikowana bo maksymalizujemy
    if e_dash > e:
        return 1

else:
        return np.exp(((-1)*(e - e_dash))/temp)
```

Rysunek 16:

```
Rozwiązanie algorytmu zachłannego
Rozwiązanie dające dochód 13390.30 zł
['wheat', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye', 'EMPTY']
['triticale', 'rye', 'wheat', 'EMPTY', 'rye']
['wheat', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye', 'EMPTY']
['triticale', 'rye', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye']
['wheat', 'EMPTY', 'wheat', 'rye', 'EMPTY']
Macierz jakości gleb pól na przestrzeni lat
[90, 34, 54, 5, 16]
[82, 39, 59, 2, 21]
[77, 36, 51, 7, 18]
[69, 41, 56, 4, 23]
[64, 38, 61, 9, 20]
Wyżarzanie dla rozwiązania począkowego zachłannego
Rozwiązanie dające dochód 25809.20 zł
['EMPTY', 'EMPTY', 'EMPTY', 'EMPTY']
['triticale', 'rye', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye']
['EMPTY', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye', 'EMPTY']
['triticale', 'rye', 'EMPTY', 'EMPTY', 'rye']
['wheat', 'triticale', 'wheat', 'potato', 'EMPTY']
Macierz jakości gleb pól<sup>13</sup>na przestrzeni lat
[90, 34, 54, 5, 16]
[95, 39, 59, 10, 21]
```

W porównaniu z naszym pierwszym rozwiązaniem

# 5 Problemy