# **SPRAWOZDANIE**

Zajęcia: Matematyka Konkretna Prowadzący: prof. dr hab. Vasyl Martsenyuk

Zadanie 7 Temat: Metoda gradientu prostego. Stosowanie do algorytmu wstecznej propagacji błędu Wariant 13

> Łukasz Pindel Informatyka II stopień, stacjonarne, 2 semestr, Gr. 1B

#### 1. Polecenie:

Zadaniem do zrealizowania jest

### 2. Wprowadzane dane:

Zadanie 1: Wariant 13 (odpowiednio wariant 1) – funkcja dwóch zmiennych

1. 
$$f(x,y) = (x+3y)^3 + 2 * x$$
,  $x \in [1;100]$ ,  $y \in [1;100]$ 

Rysunek 1: Funkcja dwóch zmiennych

# 3. Wykorzystane komendy:

### Funkcja celu (function):

$$f(x,y)=(x+3y)^3+2x$$
.

Ta funkcja definiuje funkcję celu, która ma być minimalizowana.

### Pochodne funkcji celu (dx i dy):

$$df/dx = 3(x+3y)^2 + 2i df/dy = 9(x+3y)^2.$$

Te funkcje obliczają pochodne cząstkowe funkcji celu względem x i y.

# Metoda spadku gradientu (gradient\_descent):

$$x = x$$
 - learning\_rate \*  $dx(x, y)$   
 $y = y$  - learning\_rate \*  $dy(x, y)$   
history.append([x, y, function(x, y)])

Funkcja **gradient\_descent()** implementuje metodę spadku gradientu. Przechodzi przez określoną liczbę iteracji i aktualizuje wartości x i y w kierunku przeciwnym do gradientu funkcji celu, pomnożonego przez stałą współczynnika uczenia. **X** aktualizuje wartość x w kierunku przeciwnym do pochodnej cząstkowej względem x, a **Y** wartość y w kierunku przeciwnym do pochodnej cząstkowej względem y. **history.append()** zapisuje historię zmian punktów w trakcie spadku gradientu. Historia zmian jest zapisywana w postaci listy punktów.

### Generowanie siatki punktów (x\_vals, y\_vals, X, Y, Z):

$$Z = function(X, Y)$$
  
 $X, Y = np.meshgrid(x_vals, y_vals)$ 

Z = function(X, Y) oblicza wartości funkcji celu dla punktów X, a  $np.meshgrid(x\_vals, y\_vals)$  tworzy siatkę punktów X i Y do wygenerowania powierzchni funkcji celu

### Parametry metody spadku gradientu:

$$learning\_rate = 0.0001$$
  
 $iterations = 1000$ 

Stała współczynnika uczenia (**learning\_rate**) oraz liczba iteracji (**iterations**) określają parametry metody spadku gradientu.

## Wykres 3D:

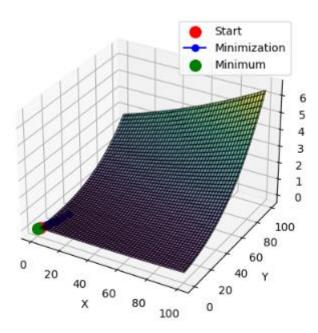
```
ax.plot_surface(X, Y, Z, cmap='viridis', alpha=0.6, edgecolor='k') ax.plot(history[:, 0], history[:, 1], history[:, 2], color='blue', marker='o', label='Minimization')
```

ax.plot\_surface(X, Y, Z, cmap='viridis', alpha=0.6, edgecolor='k') - rysuje powierzchnię funkcji celu, a funkcja ax.plot(history[:, 0], history[:, 1], history[:, 2], color='blue', marker='o', label='Minimization') rysuje trajektorię spadku gradientu.

#### Link do repozytorium:

https://github.com/denniak/MK/tree/main/MK\_7

## 4. Wynik działania:



Rysunek 2: Otrzymany wykres funkcji dwóch zmiennych wraz z zaznaczonym minimum

#### 5. Wnioski:

Na podstawie otrzymanego wyniku można stwierdzić, że zastosowana metoda spadku gradientu umożliwia znalezienie minimum funkcji celu. Parametry metody, takie jak stała współczynnika uczenia i liczba iteracji, odpowiednio ustawione na wartości 0.0001 oraz 1000, mają istotny wpływ na efektywność minimalizacji. Rysunek wykresu 3D wskazuje dokładnie, gdzie znajduje się minimum funkcji dwóch zmiennych – na samym początku układu współrzędnych (zaznaczone zielonym punktem), co jest kluczowym wnioskiem dla analizy tej funkcji.