ipynb

June 28, 2025

[1]: # Zadanie 1: Znalezienie minimum funkcji dwóch zmiennych (x, y)

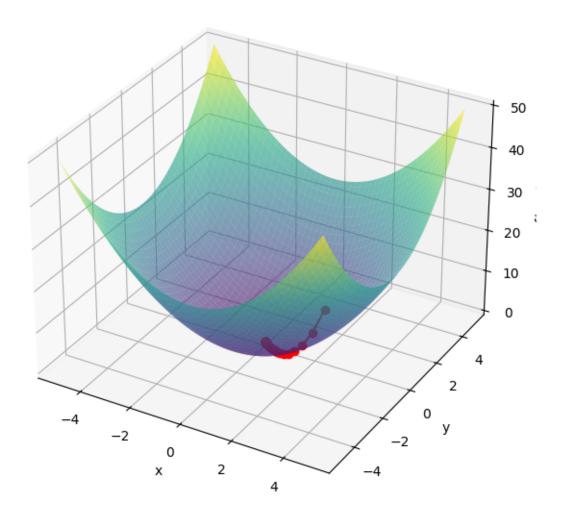
```
import numpy as np
     import matplotlib.pyplot as plt
     from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
[2]: # Funkcja celu: f(x, y) = x^2 + y^2
     def f(x, y):
         return x**2 + y**2
     # Gradient funkcji
     def grad_f(x, y):
         return np.array([2*x, 2*y])
[3]: # Parametry startowe
     x, y = 4.0, -3.0 # punkt początkowy
     alpha = 0.1  # krok uczenia
epochs = 50  # liczba iterae
                      # liczba iteracji
     # Historia punktów
     trajectory = [(x, y)]
     for i in range(epochs):
         grad = grad_f(x, y)
         x -= alpha * grad[0]
         y -= alpha * grad[1]
         trajectory.append((x, y))
     trajectory = np.array(trajectory)
[4]: fig = plt.figure(figsize=(10, 7))
     ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
     # Siatka do wykresu
     X = np.linspace(-5, 5, 100)
     Y = np.linspace(-5, 5, 100)
     X, Y = np.meshgrid(X, Y)
     Z = f(X, Y)
```

```
# Rysowanie powierzchni funkcji
ax.plot_surface(X, Y, Z, cmap='viridis', alpha=0.6)

# Rysowanie ścieżki spadku gradientowego
Z_traj = f(trajectory[:, 0], trajectory[:, 1])
ax.plot(trajectory[:, 0], trajectory[:, 1], Z_traj, color='red', marker='o')

ax.set_title("Spadek gradientowy funkcji f(x, y) = x² + y²")
ax.set_xlabel("x")
ax.set_ylabel("y")
ax.set_zlabel("f(x, y)")
plt.show()
```

Spadek gradientowy funkcji $f(x, y) = x^2 + y^2$



```
[5]: | # Zadanie 2: Wsteczna propagacja błędu w sieci neuronowej
     import numpy as np
[6]: # Dane wejściowe i wyjściowe (XOR-like)
     X = \text{np.array}([[0, 0], [0, 1], [1, 0], [1, 1]])
     y = np.array([[0], [1], [1], [0]])
     # Inicjalizacja wag
     np.random.seed(0)
     W1 = np.random.randn(2, 2) # wejście -> warstwa ukryta
     b1 = np.zeros((1, 2))
     W2 = np.random.randn(2, 1) # warstwa ukryta -> wyjście
     b2 = np.zeros((1, 1))
     # Funkcja aktywacji: sigmoid + pochodna
     def sigmoid(x):
         return 1 / (1 + np.exp(-x))
     def sigmoid_derivative(x):
         s = sigmoid(x)
         return s * (1 - s)
[7]: # Propagacja w przód
     z1 = X @ W1 + b1
     a1 = sigmoid(z1)
     z2 = a1 @ W2 + b2
     a2 = sigmoid(z2)
     # Bład
     loss = y - a2
     # Wsteczna propagacja
     dz2 = loss * sigmoid_derivative(z2)
     dW2 = a1.T @ dz2
     db2 = np.sum(dz2, axis=0, keepdims=True)
     dz1 = dz2 @ W2.T * sigmoid_derivative(z1)
     dW1 = X.T @ dz1
     db1 = np.sum(dz1, axis=0, keepdims=True)
     print("Gradienty:")
     print("dW1 =", dW1)
     print("db1 =", db1)
     print("dW2 =", dW2)
    print("db2 =", db2)
    Gradienty:
```

dW1 = [[-0.00341382 -0.00335098]]