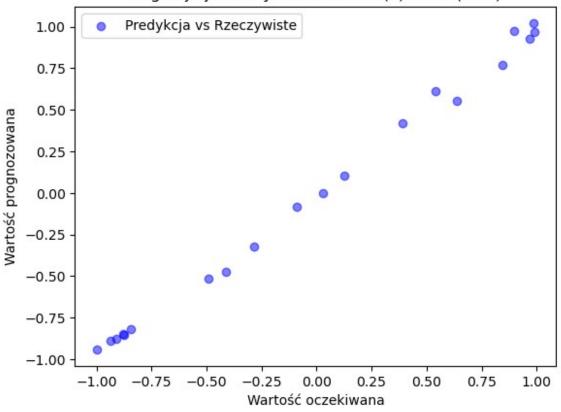
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.neural network import MLPRegressor
from sklearn.metrics import mean squared error
# Zadanie 1: Regresja jednowymiarowa dla f(x) = cos(x^2)
# Generowanie danych
X = np.linspace(1, 3, 100).reshape(-1, 1)
y = np.cos(X**2)
# Normalizacja danych
X mean, X std = X.mean(), X.std()
X = (X - X mean) / X std
# Podział na zbiór treningowy i testowy
X train, X test, y train, y test = train test split(X, y,
test size=0.2, random state=42)
# Definiowanie modelu
model = MLPRegressor(hidden_layer_sizes=(64, 64, 32),
activation='tanh', solver='adam', alpha=0.001, max_iter=5000,
random state=42)
# Trening modelu
model.fit(X train, y train.ravel())
MLPRegressor(activation='tanh', alpha=0.001, hidden_layer_sizes=(64,
64, 32),
             max iter=5000, random state=42)
# Predykcja
y pred = model.predict(X test)
# Wykres wyników
plt.scatter(y test, y pred, label='Predykcja vs Rzeczywiste',
color='blue', alpha=0.5)
plt.xlabel('Wartość oczekiwana')
plt.ylabel('Wartość prognozowana')
plt.title('Regresja jednowymiarowa dla f(x) = cos(x^2)')
plt.legend()
plt.show()
```

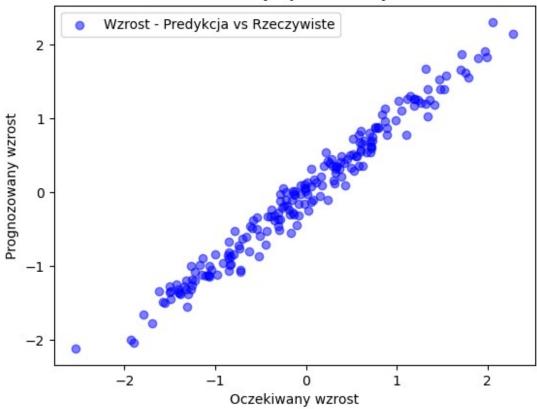
## Regresja jednowymiarowa dla $f(x) = cos(x^2)$



```
# Sprawdzenie błędu
final loss = mean squared error(y test, y pred)
print(f'Finalny btad (MSE): {final loss:.5f}')
Finalny błąd (MSE): 0.00215
# Zadanie 2: Prognozowanie wzrostu i wagi dzieci
# Generacja danych
X = np.random.rand(1000, 4) * [18, 3000, 5, 1] # wiek, kalorie,
aktywność, genetyka
y = X @ np.array([[10], [0.05], [5], [20]]) + np.random.randn(1000, 2)
* [10, 5] # wzrost i masa ciała
# Normalizacja danych
X \text{ mean}, X \text{ std} = X.\text{mean}(axis=0), X.\text{std}(axis=0)
X = (X - \overline{X} \text{ mean}) / X \text{ std}
y_{mean}, y_{std} = y_{mean}(axis=0), y_{std}(axis=0)
y = (y - y_mean) / y std
# Podział na zbiór treningowy i testowy
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y,
test_size=0.2, random_state=42)
```

```
# Definiowanie modelu
model = MLPRegressor(hidden layer sizes=(64, 32), activation='relu',
solver='adam', alpha=0.01, max iter=5000, random state=42)
# Trening modelu
model.fit(X train, y train)
MLPRegressor(alpha=0.01, hidden layer sizes=(64, 32), max iter=5000,
             random state=42)
# Sprawdzenie błędu
y pred = model.predict(X test)
final loss = mean squared error(y test, y pred)
print(f'Finalny błąd (MSE) dla wzrostu i masy ciała:
{final_loss:.5f}')
Finalny błąd (MSE) dla wzrostu i masy ciała: 0.01596
# Wyświetlenie wykresów dla wzrostu i wagi
plt.scatter(y_test[:, 0], y_pred[:, 0], label='Wzrost - Predykcja vs
Rzeczywiste', color='blue', alpha=0.5)
plt.xlabel('Oczekiwany wzrost')
plt.ylabel('Prognozowany wzrost')
plt.title('Wzrost - Predykcja vs Rzeczywiste')
plt.legend()
plt.show()
plt.scatter(y test[:, 1], y pred[:, 1], label='Masa ciała - Predykcja
vs Rzeczywiste', color='green', alpha=0.5)
plt.xlabel('Oczekiwana masa ciała')
plt.ylabel('Prognozowana masa ciała')
plt.title('Masa ciała - Predykcja vs Rzeczywiste')
plt.legend()
plt.show()
```

Wzrost - Predykcja vs Rzeczywiste



Masa ciała - Predykcja vs Rzeczywiste

