

# zad04-pca

November 17, 2025

## 1 Zadanie 04: Analiza Głównych Składowych (PCA)

### 1.0.1 Maciej Kos sem 2 CB

#### 1.1 Wprowadzenie

Analiza głównych składowych (PCA - Principal Component Analysis) to jedno z głównych zastosowań rozkładu na wartości osobiwe (SVD), zapewniające statystyczną interpretację hierarchicznego układu współrzędnych opartego na danych, używanego do reprezentacji skorelowanych danych wielowymiarowych.

PCA wstępnie przetwarza dane poprzez odjęcie średniej i ustawienie wariancji na jedynkę przed wykonaniem SVD. Geometria powstałego układu współrzędnych jest określona przez główne składowe (PC), które są ze sobą nieskorelowane (ortogonalne), ale mają maksymalną korelację z pomiarami.

#### 1.2 Zadanie

Oblicz: 1. Środek danych (średnią wartość) 2. Osie główne (główne składowe) 3. Kąt obrotu danych dwuwymiarowych 4. Wizualizację wyników

```
[1]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# Wczytanie danych z pliku CSV
data = np.genfromtxt('3.csv', delimiter=',')

# Jeśli dane są w jednej linii, trzeba je spłaszczyć
if data.ndim == 1:
    data = data.reshape(2, -1)
elif data.shape[0] > data.shape[1]:
    # Jeśli jest więcej wierszy niż kolumn, trzeba dane przetransponować
    data = data.T

print(f"Kształt danych: {data.shape}")
print(f"Liczba obserwacji: {data.shape[1]}")
print(f"Liczba wymiarów: {data.shape[0]}")

print(f"\nPierwsze 5 punktów danych:\n{data[:, :5]}")
```

Kształt danych: (2, 10000)  
Liczba obserwacji: 10000  
Liczba wymiarów: 2

Pierwsze 5 punktów danych:

```
[[-0.19003622 -0.66255861  0.97194328  2.71057706 -0.0930845 ]  
 [ 1.48586596  0.55445054 -0.0424829   0.3661896   0.55348508]]
```

```
[2]: # Krok 1: Obliczenie średniej (środek danych)  
X_mean = np.mean(data, axis=1)  
print(f"Średnia (środek danych):\n x_center = {X_mean[0]:.6f}\n y_center =   
      ↪{X_mean[1]:.6f}")  
  
# Krok 2: Odjęcie średniej z danych  
B = data - np.tile(X_mean, (data.shape[1], 1)).T  
  
print(f"\nKształt danych po odjęciu średniej: {B.shape}")
```

Średnia (środek danych):

```
x_center = 0.997702  
y_center = 1.006177
```

Kształt danych po odjęciu średniej: (2, 10000)

```
[3]: # Krok 3: Rozkład SVD (znalezienie głównych składowych)  
n_points = data.shape[1]  
U, S, VT = np.linalg.svd(B / np.sqrt(n_points - 1), full_matrices=False)  
  
print("Rozkład SVD:")  
print(f"\n U (wektory osobliwe - główne składowe):\n{U}")  
print(f"\n S (wartości osobliwe):\n{S}")  
print(f"\n Wariancja wyjaśniana każdą składową:")  
print(f"      = {S[0]**2:.6f}")  
print(f"      = {S[1]**2:.6f}")  
  
# Wariancja całkowita  
total_variance = np.sum(S**2)  
print(f"\n Całkowita wariancja: {total_variance:.6f}")  
print(f" Procent wariancji wyjaśnianej:")  
print(f"    PC1: {(S[0]**2 / total_variance * 100):.2f}%")  
print(f"    PC2: {(S[1]**2 / total_variance * 100):.2f}%")
```

Rozkład SVD:

```
U (wektory osobliwe - główne składowe):  
[[-0.90662638  0.42193436]  
 [ 0.42193436  0.90662638]]
```

```
S (wartości osobliwe):  
[0.99616189 0.98563892]
```

Wariancja wyjaśniana każdą składową:  
= 0.992339  
= 0.971484

Całkowita wariancja: 1.963823  
Procent wariancji wyjaśnianej:  
PC1: 50.53%  
PC2: 49.47%

```
[4]: # Krok 4: Obliczenie kąta obrotu
# Główna składowa 1 (PC1) to U[:, 0]
PC1 = U[:, 0]
theta_rad = np.arctan2(PC1[1], PC1[0])
theta_deg = np.degrees(theta_rad)

print(f"Kąt obrotu głównych składowych:")
print(f"    (radiany): {theta_rad:.6f}")
print(f"    (stopnie): {theta_deg:.2f}°")

print(f"\nGłówne składowe:")
print(f"    PC1 (kierunek największej wariancji): {PC1}")
print(f"    PC2 (kierunek najmniejszej wariancji): {U[:, 1]}")

# Długości osi głównych (odchylenia standardowe)
axis_length_1 = S[0]
axis_length_2 = S[1]
print(f"\nDługości osi głównych:")
print(f"    Oś 1: {axis_length_1:.6f}")
print(f"    Oś 2: {axis_length_2:.6f}")
print(f"    Stosunek: {axis_length_1 / axis_length_2:.2f}")
```

Kąt obrotu głównych składowych:  
(radiany): 2.706015  
(stopnie): 155.04°

Główne składowe:  
PC1 (kierunek największej wariancji): [-0.90662638 0.42193436]  
PC2 (kierunek najmniejszej wariancji): [0.42193436 0.90662638]

Długości osi głównych:  
Oś 1: 0.996162  
Oś 2: 0.985639  
Stosunek: 1.01

```
[5]: # Krok 5: Wizualizacja wyników
plt.rcParams['figure.figsize'] = [16, 8]
```

```

fig = plt.figure()

# Podwykres 1: Dane oryginalne
ax1 = fig.add_subplot(121)
ax1.plot(data[0, :], data[1, :], '.', color='k', markersize=3, alpha=0.5)
ax1.set_xlabel('X')
ax1.set_ylabel('Y')
ax1.set_title('Dane oryginalne')
ax1.grid(True, alpha=0.3)
ax1.axis('equal')

# Podwykres 2: Dane z głównymi składowymi
ax2 = fig.add_subplot(122)
ax2.plot(data[0, :], data[1, :], '.', color='k', markersize=3, alpha=0.5)

# Elipsy przedziału ufności
theta = 2 * np.pi * np.arange(0, 1, 0.01)

# Elipsy dla 1-sigma, 2-sigma, 3-sigma
for sigma, color, alpha, linewidth in [(1, 'blue', 0.7, 2),
                                       (2, 'green', 0.5, 2),
                                       (3, 'red', 0.3, 2)]:
    ellipse = U @ np.diag(S * sigma) @ np.array([np.cos(theta), np.sin(theta)])
    ax2.plot(X_mean[0] + ellipse[0, :], X_mean[1] + ellipse[1, :],
            '-', color=color, linewidth=linewidth, alpha=alpha,
            label=f'{sigma}- ellipse')

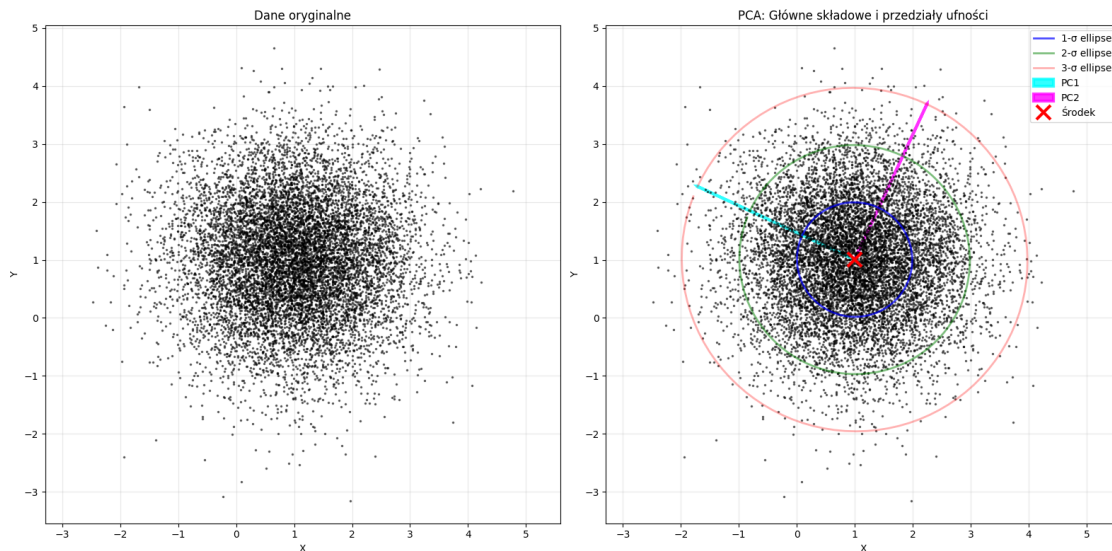
# Główne składowe jako strzałki
scale = 3
arrow_props = dict(head_width=0.3, head_length=0.2, fc='cyan', ec='cyan')
ax2.arrow(X_mean[0], X_mean[1],
         U[0, 0] * S[0] * scale, U[1, 0] * S[0] * scale,
         color='cyan', linewidth=3, label='PC1', alpha=0.8)
ax2.arrow(X_mean[0], X_mean[1],
         U[0, 1] * S[1] * scale, U[1, 1] * S[1] * scale,
         color='magenta', linewidth=3, label='PC2', alpha=0.8)

# Zaznaczenie środka
ax2.plot(X_mean[0], X_mean[1], 'rx', markersize=15, markeredgewidth=3,
        label='Środek')

ax2.set_xlabel('X')
ax2.set_ylabel('Y')
ax2.set_title('PCA: Główne składowe i przedziały ufności')
ax2.grid(True, alpha=0.3)
ax2.legend(loc='upper right')
ax2.axis('equal')

```

```
plt.tight_layout()
plt.show()
```



```
[6]: print("PODSUMOWANIE WYNIKÓW PCA")
print(f"\n1. ŚRODEK DANYCH (ŚREDNIA):")
print(f"    x_center = {X_mean[0]:.8f}")
print(f"    y_center = {X_mean[1]:.8f}")

print(f"\n2. GŁÓWNE SKŁADOWE (GŁÓWNE KIERUNKI):")
print(f"    PC1 = [{U[0, 0]:.8f}, {U[1, 0]:.8f}]")
print(f"    PC2 = [{U[0, 1]:.8f}, {U[1, 1]:.8f}]")

print(f"\n3. KĄT OBROTU:")
print(f"    = {theta_rad:.8f} rad = {theta_deg:.4f}°")

print(f"\n4. DŁUGOŚCI OSI GŁÓWNYCH (ODCHYLENIA STANDARDOWE):")
print(f"    = {axis_length_1:.8f}")
print(f"    = {axis_length_2:.8f}")

print(f"\n5. WARIANCJA:")
print(f"    = {S[0]**2:.8f} ({(S[0]**2 / total_variance * 100):.2f}%)")
print(f"    = {S[1]**2:.8f} ({(S[1]**2 / total_variance * 100):.2f}%)")
print(f"    Całkowita: {total_variance:.8f}")

print(f"\n6. KORELACJA MIĘDZY ZMIENNYMI:")
corr_matrix = np.corrcoef(data)
print(f"    r(X,Y) = {corr_matrix[0, 1]:.8f}")
```

```
print("="*60)
```

#### PODSUMOWANIE WYNIKÓW PCA

1. ŚRODEK DANYCH (ŚREDNIA):

x\_center = 0.99770222

y\_center = 1.00617702

2. GŁÓWNE SKŁADOWE (GŁÓWNE KIERUNKI):

PC1 = [-0.90662638, 0.42193436]

PC2 = [0.42193436, 0.90662638]

3. KĄT OBROTU:

= 2.70601481 rad = 155.0432°

4. DŁUGOŚCI OSI GŁÓWNYCH (ODCHYLENIA STANDARDOWE):

= 0.99616189

= 0.98563892

5. WARIANCJA:

= 0.99233851 (50.53%)

= 0.97148408 (49.47%)

Całkowita: 1.96382259

6. KORELACJA MIĘDZY ZMIENNYMI:

r(X,Y) = -0.00812474

=====