# PUM raport 2 - Główne składowe odzieży

#### Piotr Zawiślan

#### 10 Kwiecień 2022

#### 1 Wykorzystane technologie

Kod pisałem w języku Python. Do wczytania i wstępnej obróbki obrazów użyłem biblioteki Pillow. Następnie do operowania na macierzach i przeprowadzenia PCA użyłem biblioteki Numpy oraz Scikit-Learn.

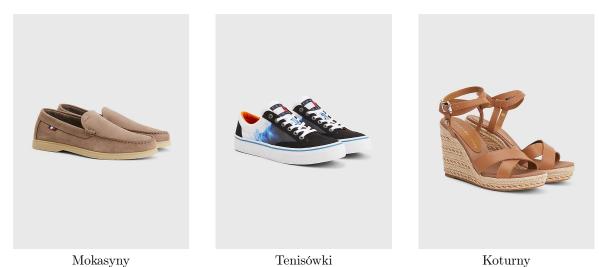
#### 2 Dane do wykorzystania

#### 2.1 Pozyskanie danych

W sieci znalazłem odpowiedni zbiór danych - jest to zbiór 60 zdjęć butów trzech rodzajów:

- 20 mokasynów
- 20 tenisówek
- 20 koturnów

Dane pochodzą ze strony polskiego sklepu Tommiego Hilfigera - zapisywałem je własnoręcznie, ponieważ nie było potrzeby pozyskiwać ich automatycznie przy tak małym zbiorze danych.



Rysunek 1: Przykładowe zdjęcia każdego rodzaju butów w zbiorze danych.

## 3 Wstępna obróbka

#### 3.1 Konwersja obrazów

Każdy obraz zmniejszyłem do rozmiaru  $85 \times 113$  i przekonwertowałem do skali szarości.



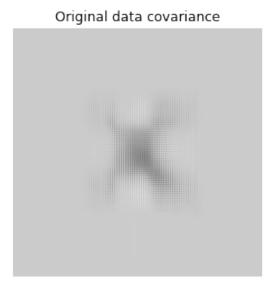
Rysunek 2: Przykładowy but po wstępnej obróbce.

#### 3.2 Konwersja na wektor

Każdy obraz następnie zamieniłem na wektor cech (pixeli) o długości 9605.

## 4 No dobra, pora się wreszcie pobawić PCA

# 4.1 Jak wyglądała dla tego zbioru macierz kowariancji przed transformacją PCA? Jak po jej wykonaniu?



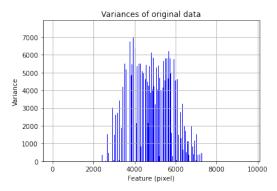
Macierz kowariancji oryginalnego zbioru

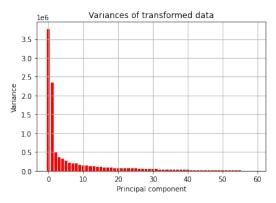
Transformed data covariance

Macierz kowariancji zbioru zredukowanego do 60 wymiarów

Rysunek 3: Macierze kowariancji przed i po pełnej transformacji PCA.

# 4.2 Jak rozkładały się wariancje poszczególnych cech przed transformacją PCA? A jak po jej użyciu?





Rozkład wariancji oryginalnego zbioru.

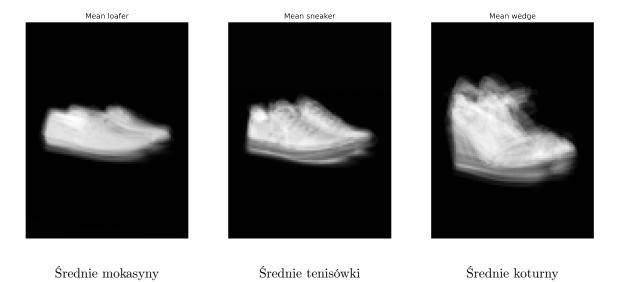
Rozkład wariancji zbioru zredukowanego do 60 wymiarów.

Rysunek 4: Rozkłady wariancji przed i po pełnej transformacji PCA.

#### 4.3 Jak wyglądało średnie zdjęcie?

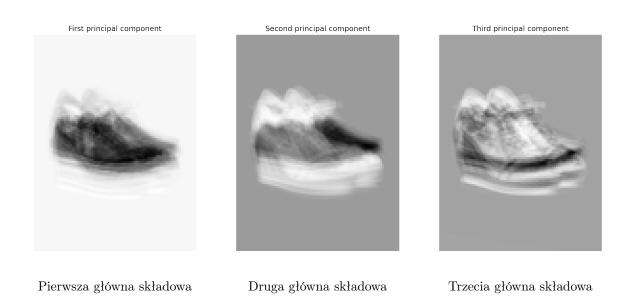


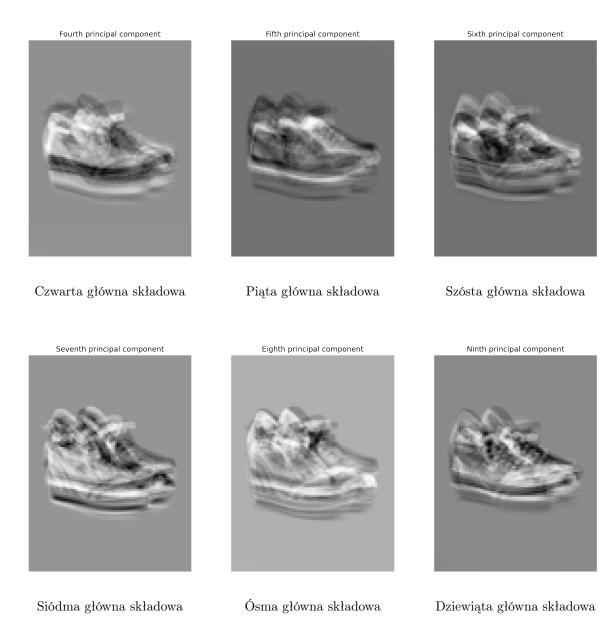
Rysunek 5: Średni but



Rysunek 6: Średnie zdjęcia poszczególnych rodzajów butów.

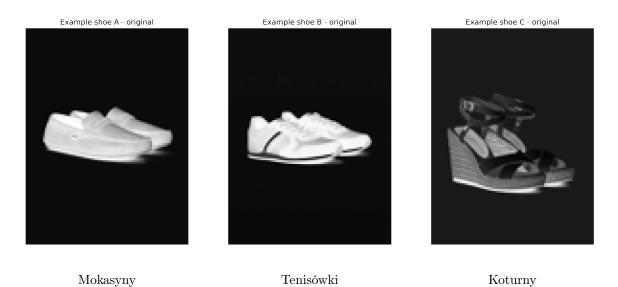
### 4.4 Jak wyglądają znalezione nowe wektory bazowe (główne składowe)?



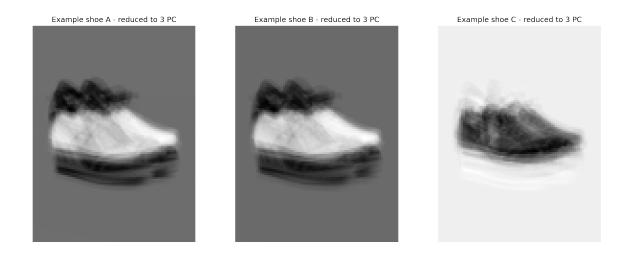


Rysunek 7: Pierwszych 9 głównych składowych.

# 4.5 Zredukujmy wymiarowość naszych obserwacji do odpowiednio 3, 9 i 27 najważniejszych cech. Jak wyglądają tak 'odchudzone' z wymiarów fotografie?



Rysunek 8: Przykładowe buty w oryginalnej przestrzeni.

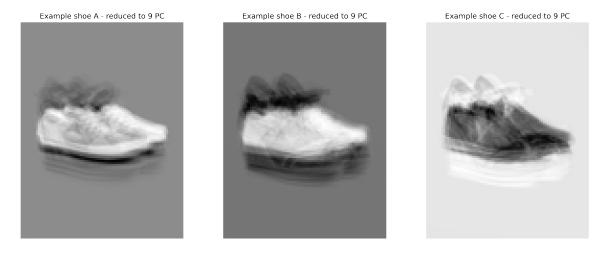


Rysunek 9: Przykładowe buty w przestrzeni zredukowanej do 3 wymiarów.

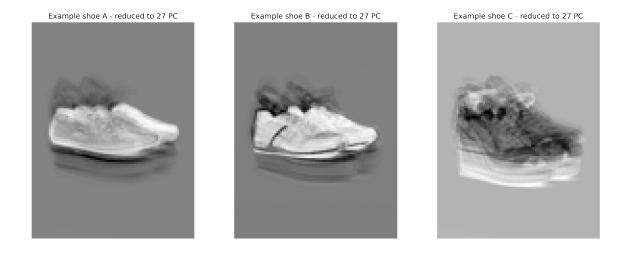
Tenisówki

Koturny

Mokasyny



Mokasyny Tenisówki Koturny Rysunek 10: Przykładowe buty w przestrzeni zredukowanej do 9 wymiarów.



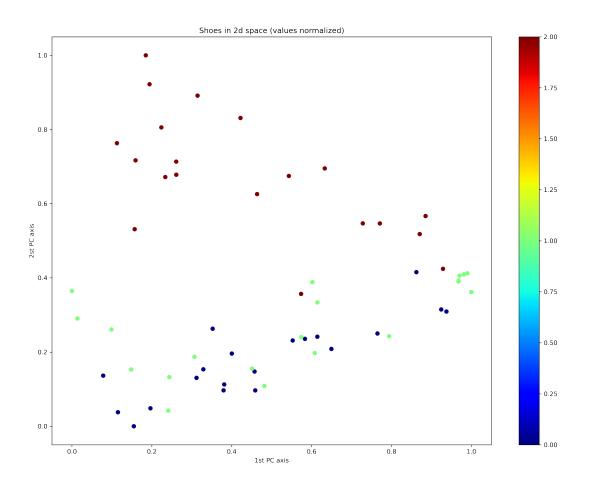
Tenisówki Rysunek 11: Przykładowe buty w przestrzeni zredukowanej do 27 wymiarów.

Koturny

Mokasyny

Niestety nie udało się uzyskać kompresji (używając max. 27 głównych składowych), która by pozwalała na poznanie oryginalnych butów.

#### 4.6 Użyjmy PCA do zrzutowania naszego zbioru na płaszczyznę 2D.



Rysunek 12: Zbiór danych zrzutowany na płaszczyznę 2D. Ciemnoniebieskie - mokasyny, jasnoniebieskie - tenisówki, ciemnoczerwone - koturny.



Rysunek 13: Zbiór danych zrzutowany na płaszczyznę 2D - z wszystkimi miniaturkami.



Rysunek 14: Zbiór danych zrzutowany na płaszczyznę 2D - z wybranymi miniaturkami.

Z wizualizacji zbioru na płaszczyźnie dwuwymiarowej można wyciągnąć wniosek, że na podstawie porównywania odpowiednich pikseli łatwiej odróżnić koturny od reszty butów niż mokasyny od tenisówek.