

AKADEMIA GÓRNICZO-HUTNICZA
IM. STANISŁAWA STASZICA W KRAKOWIE

# Silnik do automatycznej kategoryzacji obrazów

Wykonanie: Michał Cichoń

Opiekun: dr inż. Maciej Śniechowski

Wydział Fizyki i Informatyki Stosowanej, AGH

Kraków, 27.10.2014

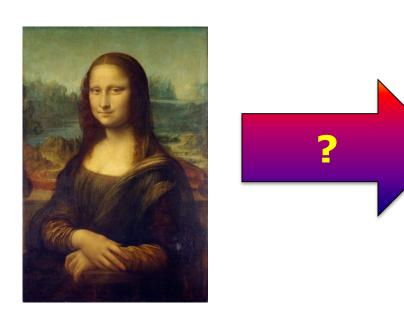


#### **Cel pracy**

- Stworzenie silnika kategoryzacyjnego, który ma na celu przypisać dostarczony do niego obraz do odpowiedniej kategorii
- Sprawdzenie trafności predykcji kategorii



#### Sposób działania



Krajobrazy

Ludzie

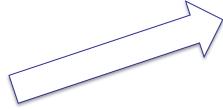
Zwierzęta

Budynki



#### Sposób działania





Krajobrazy

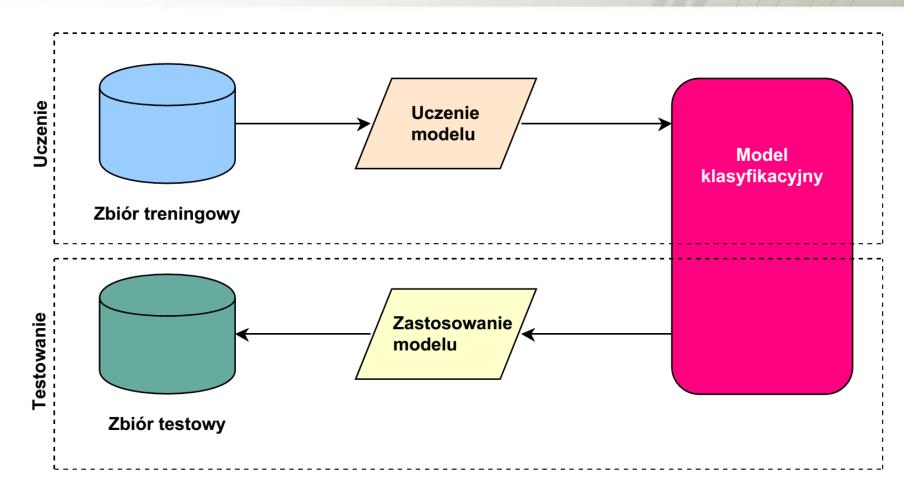
Ludzie

Zwierzęta

Budynki

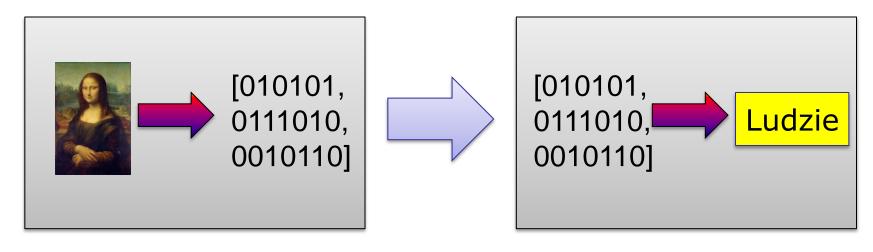


# Nadzorowane uczenie maszynowe





#### Architektura silnika

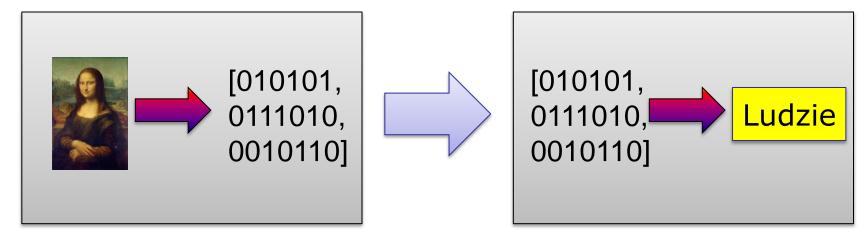


Ekstrakcja cech

Klasyfikacja



#### Architektura silnika



Ekstrakcja cech

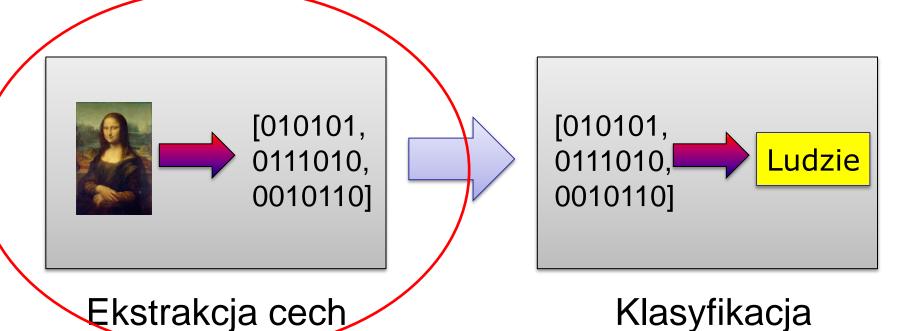
Bag of visual words

Klasyfikacja

SVM



#### Architektura silnika

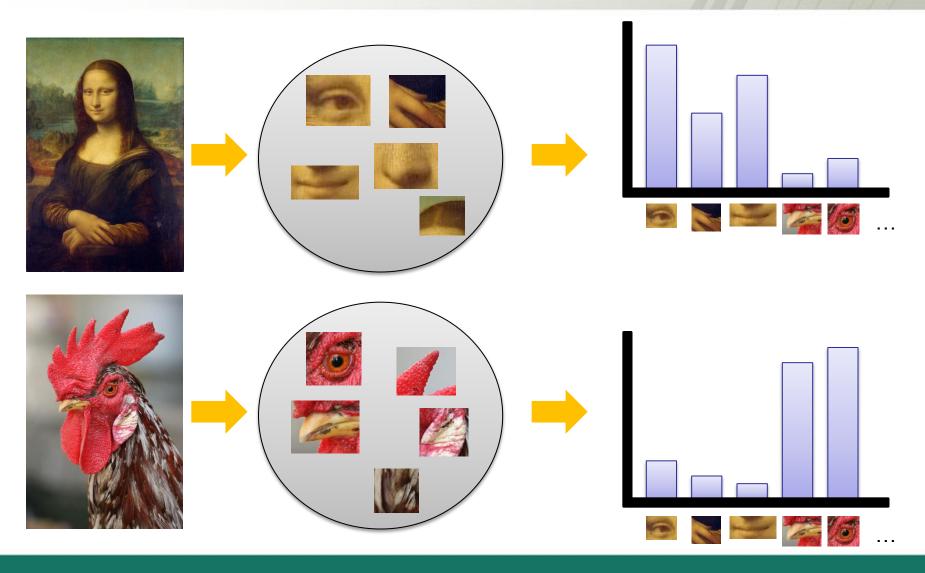


Bag of visual words

SVM



# **Bag of visual words**





#### **BOW z SIFT / SURF**

- SIFT i SURF dają dobre wyniki dla rozpoznawania obiektów
- Działają niezmienniczo względem rotacji, skali, zmiany oświetlenia oraz położenia







### Maszyna wektorów wspierających (SVM)

- + Szeroko stosowana do rozwiązywania problemów klasyfikacji
- Dobra odporność na przetrenowanie i niedouczenie
- + Dobra generalizacja ze względu na wielowymiarowość przestrzeni cech
- Trening trwa długo
- Rozwiązania generowane przez SVM są skomplikowane



#### **Implementacja**



- wieloparadygmatowy język programowania
- statycznie typowany



- biblioteka umożliwiająca przeprowadzanie operacji na obrazach
- zawiera implementację maszyny wektorów wspierających (SVM)



 zawiera bibliotekę Serialization umożliwiającą zapis modelu do pliku

# Jak korzystać z silnika

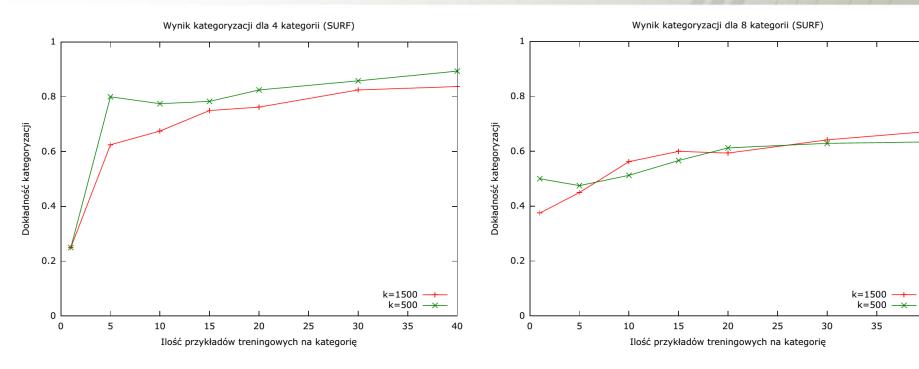
#### Kategoryzacja pojedynczego obrazu

#### Uruchomienie testów

```
imageCategorization.test();
```



# Wyniki kategoryzacji

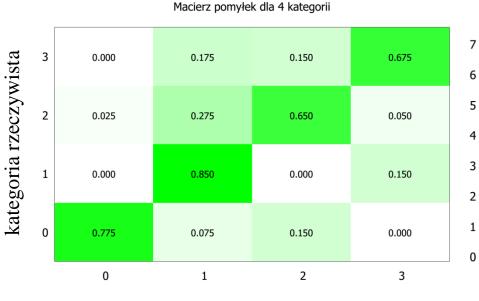


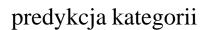
Bardzo wysoka dokładność kategoryzacji dla 4 kategorii Dobra dokładność dla 8 kategorii

Średnia trafność (ang. average accuracy) =  $\frac{\overline{i=1}^{ip_i+j} n_{i+j}}{l}$ 



# Wyniki kategoryzacji – macierze pomyłek







predykcja kategorii

0 – samoloty, 1 – bonsai, 2 – budda, 3 – motyle, 4 – samochody, 5 – żyrandole, 6 – twarze,7 – pianina



#### Podsumowanie i wnioski

- Udało się stworzyć API, które pozwala na kategoryzację obrazów,
- Metoda daje dobre wyniki dla kategoryzacji 2 lub 4 kategorii, nieco gorsze dla przypadku 8 kategorii,
- Zastosowanie deskryptorów nieskorelowanych z SIFT/SURF mogłoby poprawić wynik kategoryzacji,
- Warto by było przeprowadzić analizę powtarzalności wyników oraz wpływu zbiorów uczących na osiągane rezultaty



# Dziękuję za uwagę.