**Przemysłowy system wizyjny do detekcji drobnych przedmiotów złotniczych i jubilerskich**

**Grupa laboratoryjna 3**

Stanisław Horna **241202**

Przemysław Kowalski **241214**

Spis treści

[**1.** **Temat projektu** 3](#_Toc166526873)

[**2.** **Wstęp** 3](#_Toc166526874)

[**3.** **Materiały i metody** 3](#_Toc166526875)

[3.1. Materiały badawcze 3](#_Toc166526876)

[3.2. Opis stanowiska symulującego taśmociąg 4](#_Toc166526877)

[**3.2.1. Taśmociąg** 4](#_Toc166526878)

[**3.2.2. Kamera** 5](#_Toc166526879)

[**3.2.3. Oświetlenie** 6](#_Toc166526880)

[**3.2.4. Schemat stanowiska** 6](#_Toc166526881)

[3.3. Metody 7](#_Toc166526882)

[**3.3.1. Wprowadzanie obrazu** 7](#_Toc166526883)

[**3.3.2. Transformacja obrazu** 8](#_Toc166526884)

[**3.3.3. Detekcja obiektów** 9](#_Toc166526885)

[**3.3.4 Zliczanie obiektów** 10](#_Toc166526886)

[**4.** **Wyniki** 10](#_Toc166526887)

[**5.** **Wnioski** 10](#_Toc166526888)

[**6. Literatura** 11](#_Toc166526889)

# **Temat projektu**

Przemysłowy system wizyjny, który w czasie rzeczywistym, wykona detekcję, a następnie klasyfikację wyrobów jubilerskich umieszczonych na przemieszczającym taśmociągu.

# **Wstęp**

Rozpoznawanie biżuterii jest złożonym zadaniem ze względu na różnych stylów i wzorów akcesoriów. Dokładne opisy różnych akcesoriów jest czymś, co w dzisiejszych czasach może być osiągnąć tylko eksperci w dziedzinie biżuterii. W niniejszej pracy podejście do rozpoznawania biżuterii przy użyciu technik techniki wizyjne i podpisywanie obrazów, próbując symulować to eksperckie ludzkie zachowanie analizowania akcesoriów. Proponowana metodologia polega na wykorzystaniu różnych modeli podpisywania obrazów do wykrywania klejnotów z obrazu i generowania naturalnego opisu opis akcesorium w języku naturalnym. Następnie opis ten jest jest również wykorzystywany do klasyfikowania akcesoriów na różnych poziomach szczegółowości. Wygenerowany podpis zawiera szczegóły, takie jak rodzaj klejnotu, kolor, materiał i projekt. Aby zademonstrować skuteczność proponowanej metody w dokładnym rozpoznawaniu różnych typów klejnotów, zbiór danych składający się z obrazów akcesoriów należących do sklepów jubilerskich w C´ordobie (Hiszpania). Po testowaniu różnych zaprojektowanych architektur podpisywania obrazów, metoda w ostatecznym modelu osiąga dokładność napisów na poziomie 95%. Proponowana metodologia ma potencjał do wykorzystania w różnych aplikacjach takich jak handel elektroniczny biżuterią, zarządzanie zapasami lub automatyczne rozpoznawanie automatyczne klejnotów w celu analizy gustów i statusu społecznego ludzi [[1]](J.%20M.%20Alcalde-Llergo,%20E.%20Yeguas-Bolívar,%20A.%20Zingoni%20and%20A.%20Fuerte-Jurado,%20%22Jewelry%20Recognition%20via%20Encoder-Decoder%20Models,%22%202023%20IEEE%20International%20Conference%20on%20Metrology%20for%20eXtended%20Reality,%20Artificial%20Intelligence%20and%20Neural%20Engineering%20(MetroXRAINE),%20Milano,%20Italy,%202023,%20pp.%20116-121,%20doi:%2010.1109/MetroXRAINE58569.2023.10405609.%20keywords:%20%7bImage%20recognition;Natural%20languages;Neural%20engineering;Metrology;Behavioral%20sciences;Task%20analysis;Testing;Image%20Captioning;Classification;Object%20Detection;Jewelry;Deep%20Learning;Human%20Behavior%7d,).

Nasz projekt różni się od rozwiązania znalezionego w internecie m.in.:

* możliwością detekcji wielu różnych obiektów z różnych kategorii na jednym rysunku,
* możliwością podglądu statystyk tj. ile poprawnie zliczono obiektów z danej kategorii.

Do realizacji projektu zostało przygotowane m.in. stanowisko (taśmociąg) oraz wykorzystano wiele różnych metod przetwarzania obrazu jak:

* progowanie,
* rozmycie metodą Gaussa,
* detekcja krawędzi metodą Canny,
* morfologiczne domknięcie krawędzi,
* detekcja obiektów.

# **Materiały i metody**

## 3.1. Materiały badawcze

Przedmioty wrzucane na taśmę to drobne przedmioty złotnicze i jubilerskie w kategoriach:

* naszyjniki (złote, srebrne):  
  

Rys. 1 Złoty i srebrny naszyjnik

* pierścionki (obrączki i zdobieniami np. kamieniem szlachetnym):  
  

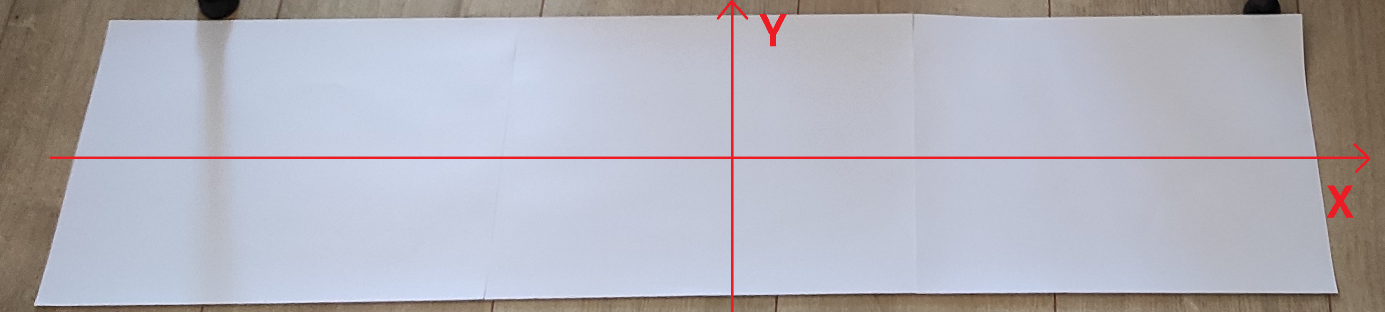
Rys. 2 Obrączki i pierścień z kamieniem szlachetnym

* kolczyki:  
  

Rys. 3 Kolczyki zwykłe i z zdobieniami np. kamieniem szlachetnym

## 3.2. Opis stanowiska symulującego taśmociąg

### **3.2.1. Taśmociąg**



Rys. 4 Taśmociąg

Drobne przedmioty złotnicze i jubilerskie będą wrzucane na taśmociąg, który będzie poruszał się ze stałą prędkością. Pas transmisyjny taśmociągu powinien być gładki wykonany z gumy lub papieru w kolorze białym (***#ffffff*** w systemie heksadecymalnym).

Taśmociąg będzie przesuwany w osi ***X*** (poziomej)z prędkością .

Dzięki temu uzyskujemy lepszą reprezentację kolorów oraz kontrast pomiędzy obiektami a tłem.

Przedmioty wpadają na taśmociąg w sposób, który umożliwia ich przyleganie do siebie, ale nie nakładanie się jednego przedmiotu na drugi, czy umieszczanie jednego w drugim.

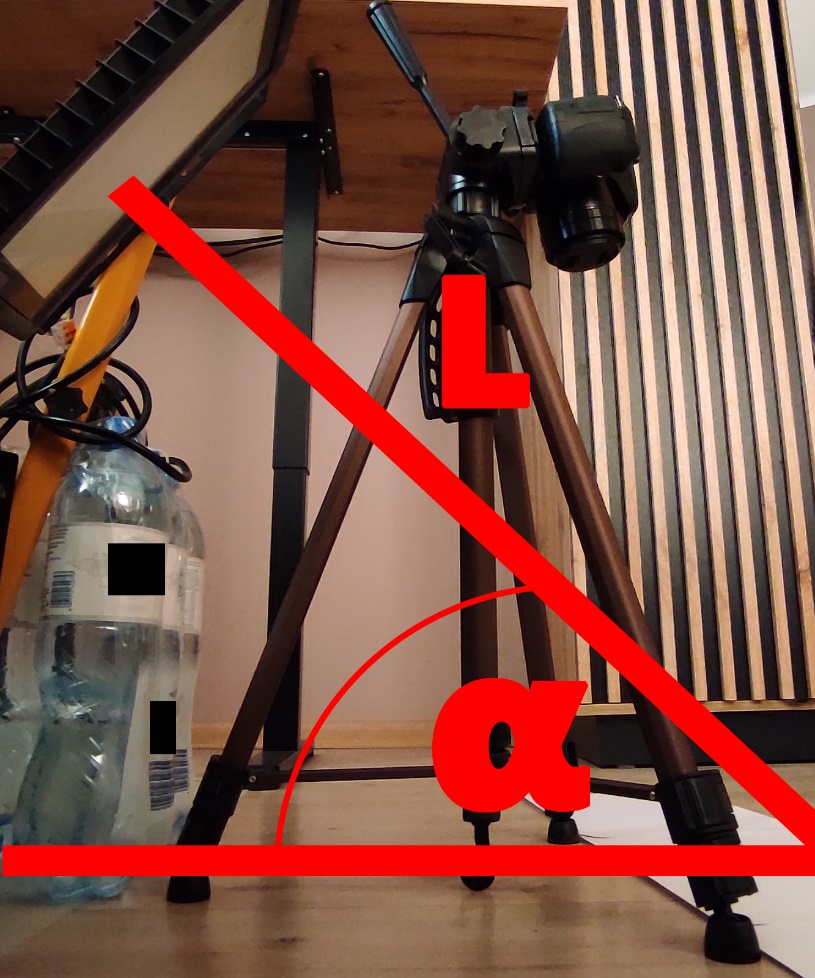
### **3.2.2. Kamera**



Rys. 5 Ustawienie kamery

Zainstalowana kamera będzie rejestrować przedmioty transportowane przez taśmociąg pod kątem **α=85°** z odległości **L=40cm**, która nagrywa minimum w rozdzielczości **1920x1080** (FullHD) oraz **30** klatkach na sekundę (30fps). Obraz powinien zostać odpowiednio pomniejszony przed rozpoczęciem analizy poszczególnych klatek.

### **3.2.3. Oświetlenie**

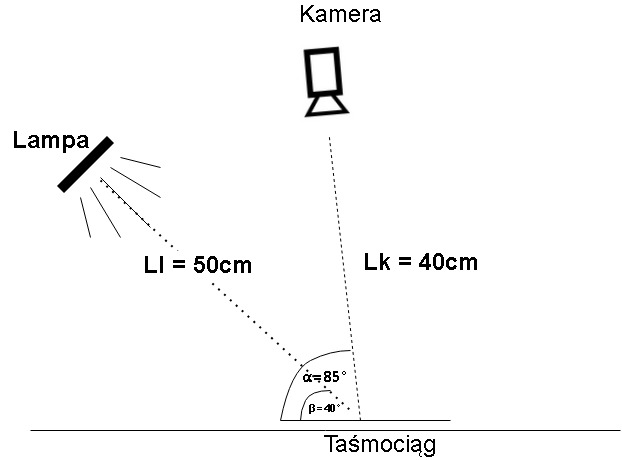


Rys. 6 Ustawienie lampy

Taśmociąg będzie oświetlony jedną lampą generującą **8550-9000lm**. Lampa będzie ustawiona w odległości **L=50cm** od taśmy przesuwającej przedmioty pod kątem **α=40°**.

### **3.2.4. Schemat stanowiska**

Stanowisko można opisać według poniższego schematu:



Rys. 7 Schemat techniczny stanowiska

gdzie:

* **Lk** – odległość kamery od taśmociągu,
* **α** – kąt ustawienia kamery względem taśmociągu,
* **β** - kąt ustawienia lampy względem taśmociągu,,
* **Ll** - odległość lampy (źródła światła) od taśmociągu,

## 3.3. Metody

Obraz zawierający linia, biały

Opis wygenerowany automatycznie

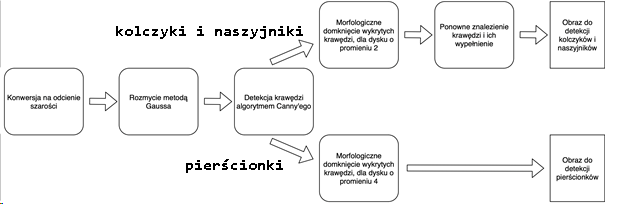
Rys. 8 Schemat ogólny

### **3.3.1. Wprowadzanie obrazu**

Rozdzielczość przetwarzanego obrazu do rozmiaru 480x320 pixeli, który pozwala uzyskać większą wydajność programu, oraz w zupełności wystarcza do poprawnej identyfikacji obiektów.

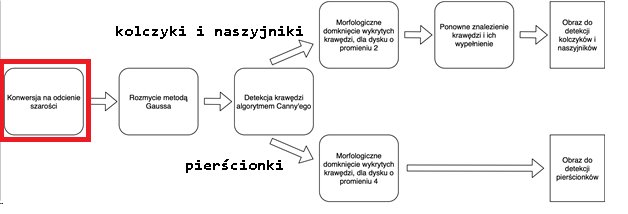
### **3.3.2. Transformacja obrazu**

Została podzielona na poszczególne etapy:



Rys. 9 Schemat szczegółowy

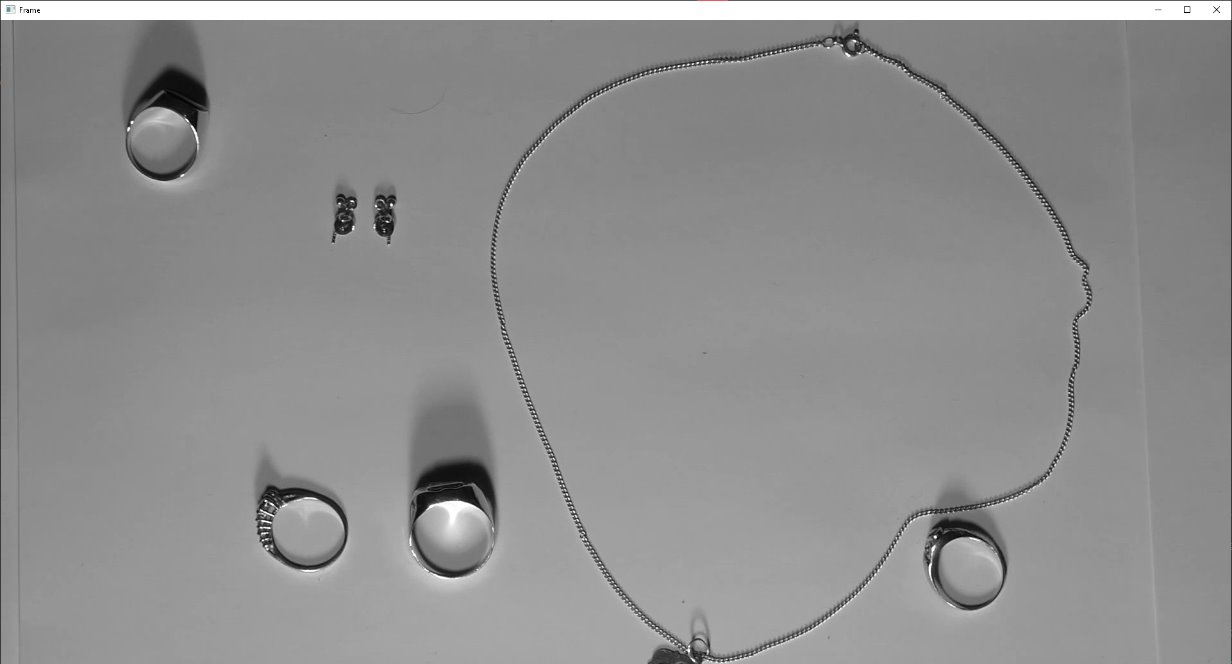
#### 3.3.2.1. Konwersja na odcienie szarości



Rys. 10 Etap 1 - zamiana na odcienie szarości

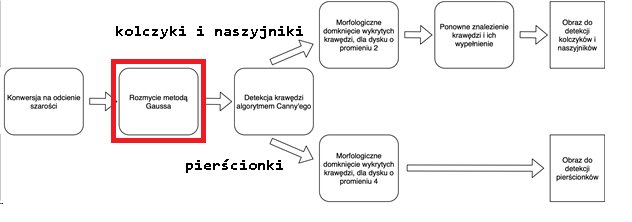
W pierwszym kroku zamieniamy kolorowy obraz na odcienie szarości. W wyniku tej operacji uzyskujemy:

* redukcję szumów,​
* prostotę – obraz jest w skali czerń - biel​ (0 - 255),​
* prostsze operacje macierzowe i tym samym optymalizacje obliczeń,​
* lepszą detekcję krawędzi i krańców elementów na kolejnych etapach transformacji.



Rys. 11 Efekt po zamianie na odcienie szarości

#### **3.3.2.2. Rozmycie metodą Gaussa**



Rys. 12 Etap 2 - rozmycie metodą Gaussa

Rozmycie Gaussa to rodzaj filtra rozmywającego obraz, który używa funkcji Gaussa, do obliczenia transformacji dla każdego piksela na obrazie. Formuła funkcji Gaussa w jednym wymiarze to:

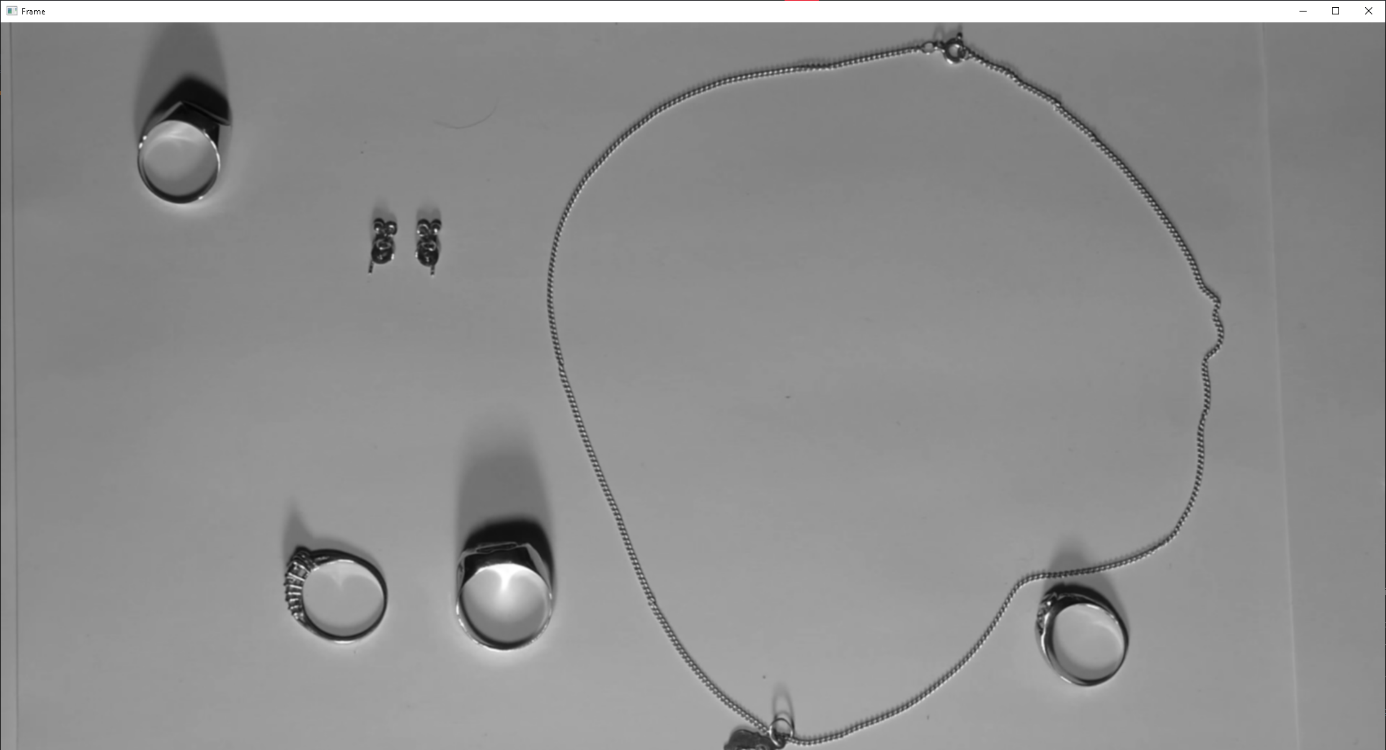
W dwóch wymiarach jest to iloczyn dwóch takich funkcji Gaussa, po jednej w każdym wymiarze:

gdzie:

* **x** - odległość od początku na osi poziomej,
* **y** - odległość od początku na osi pionowej,
* **σ** - odchylenie standardowe rozkładu Gaussa.

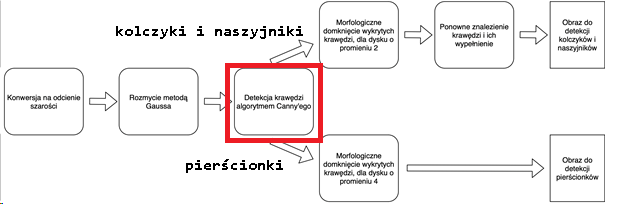
Ważne jest, aby zauważyć, że początek na tych osiach znajduje się w centrum (0, 0). Po zastosowaniu w dwóch wymiarach, ta formuła produkuje powierzchnię, której kontury są okręgami o rozkładzie Gaussa od punktu centralnego. [[2]](https://en.wikipedia.org/wiki/Gaussian_blur)

Zastosowaliśmy funkcję Gaussa w dwóch wymiarach podstawiając:

* **x = 1**,
* **y** = **1**,
* **σ = 5**.****

Rys. 13 Efekt po rozmyciu metodą Gaussa

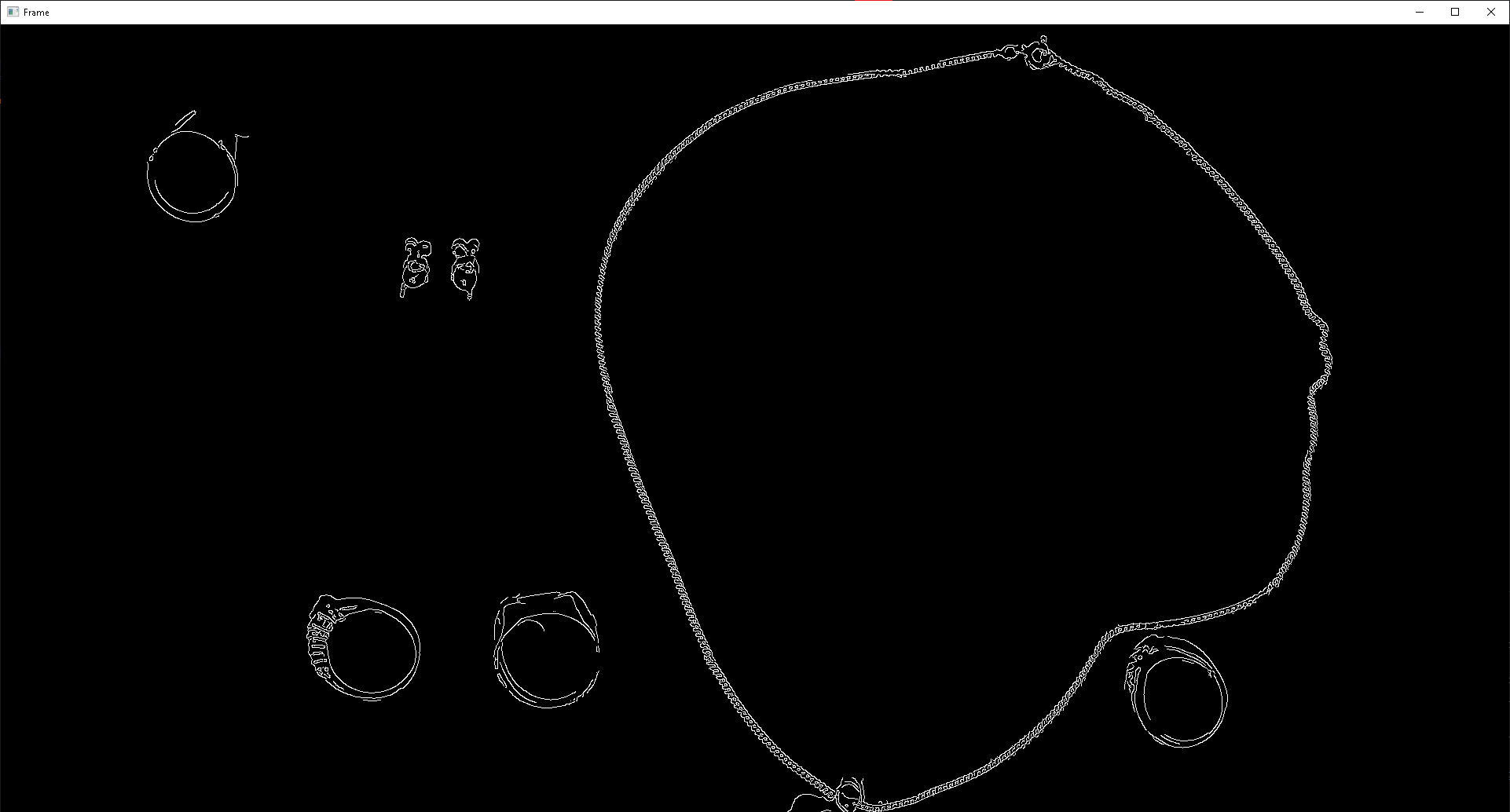
#### **3.3.2.3. Detekcja krawędzi algorytmem Canny**



Rys. 14 Etap 3 - detekcja krawędzie metodą Canny

Detekcja krawędzi metodą Canny to technika, która pozwala na wyodrębnienie użytecznych informacji strukturalnych z różnych obiektów widzenia i znaczne zmniejszenie ilości danych do przetworzenia. Jest to proces wieloetapowy, który składa się z następujących kroków:

1. **Redukcja szumów**: Ponieważ matematyka za tą techniką opiera się głównie na pochodnych, wyniki detekcji krawędzi są bardzo wrażliwe na szumy obrazu. Aby pozbyć się szumów, stosuje się rozmycie Gaussa, którą wykonaliśmy w poprzednim etapie.
2. **Obliczanie gradientu**: Krok ten polega na wykrywaniu intensywności krawędzi i kierunku, obliczając gradient obrazu za pomocą operatorów detekcji krawędzi.  
   gdzie **\*** oznacza operację splotu. Na podstawie obliczonych Gx i Gy oblicza się kierunek i wielkość gradientu:
3. **Tłumienie maksimum**: W tym kroku, wszystkie piksele, które nie są na maksymalnym gradiencie (nie są najjaśniejsze piksele) są tłumione (zerowane).
4. **Podwójny próg**: Ten krok polega na podziale pikseli na trzy kategorie: piksele silne, piksele słabe i piksele nie krawędziowe.
5. **Śledzenie krawędzi przez histerezę**: W tym etapie, piksele słabe są albo odrzucane, albo zmieniane na piksele silne (krawędzie), w zależności od ich połączenia z innymi pikselami [[3]](https://hbyacademic.medium.com/canny-edge-detection-54bd845940c3)



Rys. 15 Efekt po detekcji krawędzi algorytmem Canny

W następnych krokach zdecydowaliśmy się na przygotowywanie dwóch różnych ramek, na podstawie których będziemy rozpoznawać przedmioty z poszczególnych kategorii, ze względu na odbicia światła, które zaburzały kolejne kroki bazujące na dokładnym domknięciu krawędzi obserwowanych obiektów.

Do detekcji kolczyków i naszyjników wykorzystujemy morfologiczne domknięcie krawędzi, przy użyciu funkcji *morphology.closing* z biblioteki *skimage*, aby uzupełnić niedoskonałości w wyniku działania funkcji *Canny*. Jako maskę (*footprint*) dla operacji domknięcia stosujemy promień o wartości 2 (*morphology.disk()*).  
Następnie przy użyciu metody *findContours* z biblioteki *OpenCV* ponownie odnajdujemy domknięte już krawędzie w trybie *cv2.RETR\_LIST*, który nie zwraca uwagi na hierarchię konturów, korzystając z metody *cv2.CHAIN\_APPROX\_SIMPLE*, pozwalającej na kompresję poziomów konturów do ich punktów końcowych. Odnalezione kontury wypełniamy kolorem czarnym za pomocą funkcji *drawContours* z biblioteki *OpenCV*, ustawiając parametr *contourIdx* na wartość -1 oraz podając każdy kontur jako listę, dzięki czemu wszystkie znalezione kontury zostaną wypełnione.

W przypadku odnajdywania pierścionków kluczowe jest wykrycie wewnętrznego okręgu (miejsca na palec osoby, która go nosi). Funkcja *morphology.closing* z biblioteki *skimage* z maską (*footprint*) ustawioną na promień o wartości 4 (*morphology.disk()*) domknie większe odległości pomiędzy niedomkniętymi konturami wewnętrznych okręgów. Zastosowanie odrębnej operacji dla pierścionków jest konieczne, ze względu na refleksy powstające na wąskiej krawędzi metalu biżuterii, co uniemożliwiało domknięcie okręgów korzystając z mniejszego promienia dysku.

### **3.3.3. Detekcja obiektów**

Wszystkie obiekty są wykrywane poprzez *SimpleBlobDetector*[[7]](https://learnopencv.com/blob-detection-using-opencv-python-c/) wbudowaną w bibliotekę *OpenCV*. *SimpleBlobDetector* pozwala na detekcję *Blob* czyli grupy połączonych pikseli na obrazie, które mają podobne właściwości np. kolor. *SimpleBlobDetector* wykonuje detekcję na podstawie m.in.:

* rozmiaru zajmowanego obszaru (area),
* wypukłości (convexity),
* inercji (inertia),
* kolistości (circularity),
* koloru (color)

a następnie oznacza znalezione regiony.

Dla wszystkich obiektów wartość parametru *blobColor* powinna być ustawiona na wartość 0 (czerń), gdyż po wstępnej transformacji obraz jest w odcieniach czerni.

Naszyjniki zajmują najwięcej obszaru oraz mają kształt kulisty. Najlepsze wyniki uzyskaliśmy po odpowiednio ustawionych parametrach:

* *minArea* na 100 000, który wykonuje detekcję elementów o **minimalnej** powierzchni równej 100 000 jednostek kwadratowych,
* *maxArea*na10 000 000, który wykonuje detekcję elementów o **maksymalnej** powierzchni równej 10 000 000 jednostek kwadratowych,
* *minCircularity* na 0.25, który wykonuje detekcję elementów zbliżonych do kształtu czworokąta,
* *maxCircularity* na 0.9, który wykonuje detekcję elementów zbliżonych do kształtu okręgu.

Pozostałe parametry typu *convexity (wypukłość)* i *inertia (inercja)* są niepotrzebne, gdyż w naszym przypadku naszyjniki zajmują najwięcej powierzchni.

Pierścionki mają również kształt kulisty oraz zajmują mniej obszaru niż naszyjniki. *SimpleBlobDetector* wykonuje detekcję pierścionków na podstawie okręgu wewnętrznego okręgu (miejsca na palec osoby, która go nosi). Dla pierścionków wykorzystujemy wszystkie dostępne parametry detekcji obiektów w *SimpleBlobDetector*. Najlepsze wyniki uzyskujemy dla ustawień, które identyfikują obiekty najbardziej zbliżone do kształtu kulistego:

* *minArea*=7000,
* *maxArea*=12000,
* *minCircularity*=0.6,
* *maxCircularity*=1,
* *minConvexity*=0.6, który pozwala na detekcję obiektów o **minimalnej** wypukłości,
* *maxConvexity*=1, ,który pozwala na detekcję obiektów o **maksymalnej** wypukłości
* *minInertiaRatio*=0.5, który pozwala na detekcję obiektów o **minimalnej** inercji,
* *maxInertiaRatio*=1, który pozwala na detekcję obiektów o **maksymalnej** inercji,

Kolczyki mają różne kształty oraz zajmują jeszcze mniej obszaru niż pierścionki. *SimpleBlobDetector* wykonuje detekcję kolczyków na podstawie kształtu oraz inercji. Dla kolczyków pomijamy detekcję poprzez parametr *convexity (wypukłość)* w *SimpleBlobDetector*. Najlepsze wyniki uzyskujemy dla ustawień:

* *minArea*=1200,
* *maxArea*=10900,
* *minCircularity*=0.35,
* *maxCircularity*=0.80,
* *minInertiaRatio*=0.12,
* *maxInertiaRatio*=0.90,

### **3.3.4. Zliczanie obiektów**

TODO (in progress)

# **Wyniki**

Dla obiektów typu pierścionki wyniki były najlepsze. Skuteczność detekcji wynosi ok.90%. Dla kolczyków jest to ok. 80% natomiast dla naszyjników ok. 60%.

# **Wnioski**

Drobne przedmioty złotnicze i jubilerskie odbijają światło co początkowo utrudniało prawidłową detekcję obiektów. Dzięki metodom takimi jak progowanie, rozmycie obrazu metodą *Gaussa*, detekcje krawędzi metodą *Canny* oraz morfologiczne domknięcie krawędzi uzyskaliśmy obraz, który miał zniwelowane efekty odbicia światła. Na bazie zmodyfikowanego obrazu mogliśmy wykonać właściwą detekcję obiektów. Rezultaty naszej metody detekcji obiektów są bardziej skuteczne przy lepszym oświetleniu stanowiska. Po wielu próbach ustawienia pozycji oświetlenia najlepsze rezultaty otrzymywaliśmy gdy lampa była ustawiona w odległości **50cm** od taśmociągu pod kątem **40°**

# **6.** **Literatura**

[[1] J. M. Alcalde-Llergo, E. Yeguas-Bolívar, A. Zingoni and A. Fuerte-Jurado, "Jewelry Recognition via Encoder-Decoder Models," 2023 IEEE International Conference on Metrology for eXtended Reality, Artificial Intelligence and Neural Engineering (MetroXRAINE), Milano, Italy, 2023, pp. 116-121, doi: 10.1109/MetroXRAINE58569.2023.10405609. keywords: {Image recognition;Natural languages;Neural engineering;Metrology;Behavioral sciences;Task analysis;Testing;Image Captioning;Classification;Object Detection;Jewelry;Deep Learning;Human Behavior},](https://ieeexplore.ieee.org/document/10405609)

[[2] Gaussian blur](https://en.wikipedia.org/wiki/Gaussian_blur)

[[3] Canny edge detection](https://hbyacademic.medium.com/canny-edge-detection-54bd845940c3)