

**Damian Andrysiak**

Kierunek: informatyka

Specjalność: informatyka stosowana

Numer albumu: 374341

**Badanie efektywności zwiększania rozdzielczości obrazów za pomocą sieci neuronowych**

Praca magisterska

wykonana pod kierunkiem

dr. hab. prof. nadzw. UŁ.

Pawła Kowalczyka

w Katedrze Fizyki Ciała Stałego

WFiIS UŁ

**Łódź 2023**

# Spis treści

[1. Spis treści 1](#_Toc131539172)

[1. Wstęp 2](#_Toc131539173)

[2. Zbiór danych 3](#_Toc131539174)

[3. Podsumowanie i bibliografia 4](#_Toc131539175)

[3.1. Podsumowanie 4](#_Toc131539176)

[3.2. Bibliografia 4](#_Toc131539177)

# 

# Wstęp

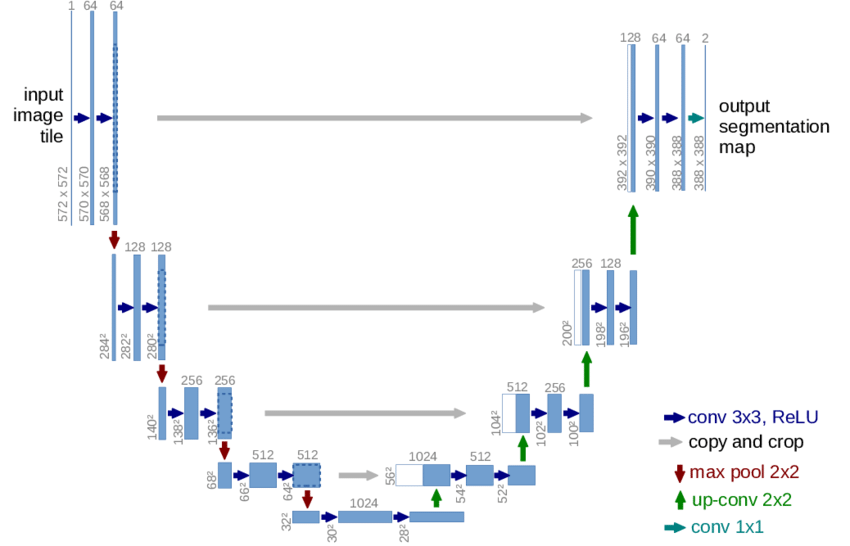
Podstawowym celem pracy pt. „Badanie efektywności zwiększania rozdzielczości obrazów z wykorzystaniem sieci neuronowych” będzie zbadanie możliwości powiększania obrazów HDR z rozdzielczości 1080p do rozdzielczości 4k (tj. 3840x2160 pixeli) z wykorzystaniem sieci neuronowych.

Na samym wstępie, warto wspomnieć o technice, dzięki której można uzyskać zwiększenie rozdzielczości zdjęć, jest nią SISR (eng. Single Image Super Resolution - Uzyskanie Super Rozdzielczości z Pojedynczego Obrazu). Metoda ta wykorzystuje głębokie sieci konwolucyjne do uzyskania lepszej jakości oraz rozdzielczości z obrazu o niższej rozdzielczości. W odróżnieniu od metod czysto analitycznych takich jak interpolacja najbliższych sąsiadów (eng. Nearest-neighbors), bilionowa (eng. Bilinear) lub bikubiczna (eng. Bicubic), sieci neuronowe są w stanie nauczyć się bardziej złożonych zależności miedzy pikselami przez co generowane obrazy są wyższej jakości. Ich popularność rośnie z roku na rok miedzy innymi dzięki ich możliwościom adaptacji do wielu problemów, dostępności dużej ilości wytrenowanych ówcześnie modeli, które są gotowe do użycia oraz coraz większej ilości API (eng. Application Programming Interface), gdzie możemy tworzyć swoje własne modele w oparciu o gotowe samouczki, nawet dla osób nieskorelowanych ze sztuczna inteligencja.

W opisywanej pracy magisterskiej została użyta zmodyfikowana architektura głębokiej sieci neuronowej typu UNET[1]. Składa się z ona trzech głównych bloków, jakimi są kolejno blok zmniejszający rozdzielczość (eng. Downsample Block), który jest odpowiedzialny za ekstrakcję cech oraz zmniejszanie rozdzielczości, tudzież kompresję obrazu, pozwalająca na wydobywanie szczegółów, następnie występuje wąskie gardło (eng. Bottleneck), który odpowiada za ostateczną ekstrakcję cech, a ostatnim blokiem jest blok zwiększający rozdzielczość (eng. Upsample Block), przynajmniej do rozdzielczości wejściowej obrazu.

Kolejnym ważnym aspektem w pracy jest proces generowania danych. Do tego celu został wykorzystany silnik graficzny. Silnikiem graficznym użytym w pracy jest Unreal Engine w wersji 4.26.2, który został poddany modyfikacjom, które umożliwiają zapisywanie na dysk pojedynczych klatek generowanych przez silnik podczas używania sekwencji w danym projekcie.

Opisywana praca magisterska została podzielona na dwa podstawowe podproblemy: Silnik graficzny umożliwiający generowanie zbioru danych oraz sieć neuronowa wraz z całokształtem procesu uczenia oraz walidacji wyników. Oba te procesy zostały opisane ze szczegółami w rozdziale nr 2.



# Zbiór danych

* 1. Generowanie danych
  2. Normalizacja danych
  3. Tworzenie danych treningowych

# Podsumowanie i bibliografia

## Podsumowanie

## Bibliografia

[1] O. Ronneberger, P. Fischer, and T. Brox, “U-net: Convolutional networks for biomedical image segmentation,” in *Lecture Notes in Computer Science (including subseries Lecture Notes in Artificial Intelligence and Lecture Notes in Bioinformatics)*, 2015. doi: 10.1007/978-3-319-24574-4\_28.