

# UAS DL-KELOMPOK DEVON

Eurico Devon Bura Pakilaran H071191048, Muhammad Ilham H071191050

June 2022

Summary GAN Tensorflow CycleGan

## Abstract

Pada CycleGan merupakan suatu gambar dimana bisa perbedaan dari antara kedua gambar tersebut untuk mengolah dimensi dari CycleGAN di framework gambar efek tersebut. CycleGAN menggunakan kehilangan konsistensi siklus untuk mengaktifkan pelatihan tanpa memerlukan data yang dipasangkan. Dengan kata lain, dapat menerjemahkan dari satu domain ke domain lain tanpa pemetaan satu-ke-satu antara domain sumber dan target.

## 1 Introduction

CycleGAN adalah salah satunya dimana bisa bergambar dengan semua punya sisi lain contoh dengan lukis dengan foto scene dilukiskan. Kita pasti tau bahwa ada batasan dari lukisan yang set dari fotografi landscape tersebut. Ini membuka kemungkinan untuk melakukan banyak tugas menarik seperti penyempurnaan foto, pewarnaan gambar, transfer gaya, dll. Yang Anda butuhkan hanyalah sumber dan kumpulan data target (yang hanya berupa direktori gambar).

## 2 Isi

1. Cycle Gan

Cycle gan adalah salah satu dimana dalam siklus ini dia menggunakan kehilangan konsistensi siklus untuk mengaktifkan pelatihan tanpa memerlukan data yang dipasangkan.

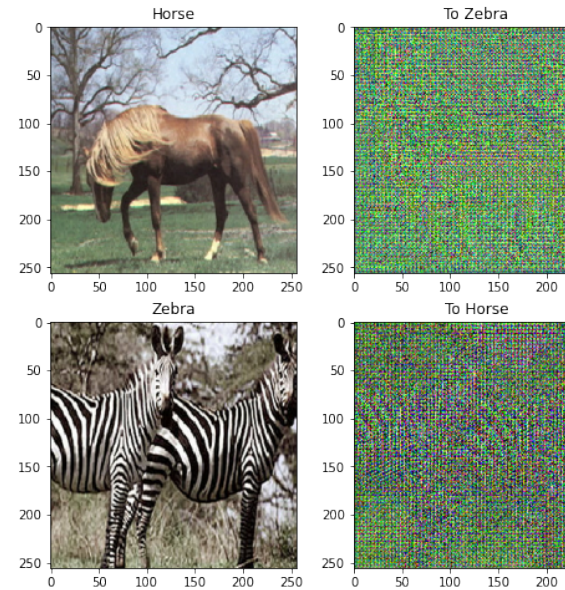
## 2. Pix2Pix

Pix2pix adalah salah satu cara untuk membangun sebuah CGAN dair pemetaan gambar termasuk mensintesis foto, dan menghasilkan warna warni dari foto , mengubah foto google maps menjadi gambar udara , dan bahkan mengubah sketsa menjadi foto

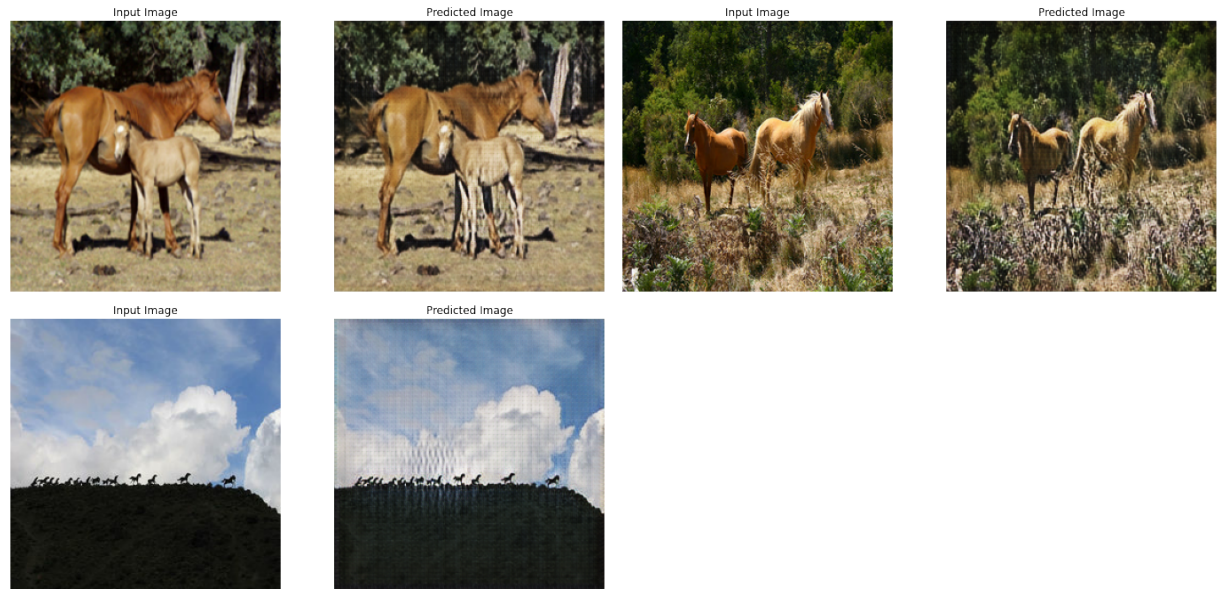
## 3 Metode penelitian

### 1. Pengolahan hasil gambar output

Pix2pix pada PIx2pix ini dia pemetaan gambar yang menghasilkan gambar hitam putih bahkan juga ada warna warni Disini pada ke empat perbedaan gambar tersebut memang dalam menuju ke Buram gambar, karena bahwa mengolah dalam Cyclegan maka kita melihat analisis dari



penggambaran hewan seperti zebra dan sebagainya.



## 2. Relasi Work

Jaringan Permusuhan Generatif (GAN) [16, 63] telah mencapai hasil yang mengesankan dalam pembuatan gambar [6,39], pengeditan gambar [66], dan pembelajaran representasi [39, 43,37]. Metode terbaru mengadopsi ide yang sama untuk kondisional aplikasi pembuatan gambar, seperti text2image [41], image inpainting [38], dan prediksi masa depan [36], serta untuk domain lain seperti video [54] dan data 3D [57]. Kunci untuk Keberhasilan GAN adalah gagasan tentang kerugian permusuhan yang memaksa gambar yang dihasilkan pada prinsipnya tidak dapat dibedakan dari foto asli. Kehilangan ini sangat kuat untuk tugas pembuatan gambar, karena ini adalah tujuannya yang banyak komputer grafis bertujuan untuk mengoptimalkan.

## DAFTAR PUSTAKA

- [1 ] Y. Aytar, L. Castrejon, C. Vondrick, H. Pirsiavash, and A. Torralba. Cross-modal scene networks. PAMI, 2016. 3
- [2 ] A. Hertzmann, C. E. Jacobs, N. Oliver, B. Curless, and D. H. Salesin. Image analogies. In SIGGRAPH, 2001. 2, 3

- [3 ] J. Zhao, M. Mathieu, and Y. LeCun. Energy-based generative adversarial network. In ICLR, 2017.2
- [4 ] T. Zhou, P. Krahenbuhl, M. Aubry, Q. Huang, and A. A. Efros. Learning dense correspondence via 3dguided cycle consistency. In CVPR, 2016.2,3