Pix2pixの概要

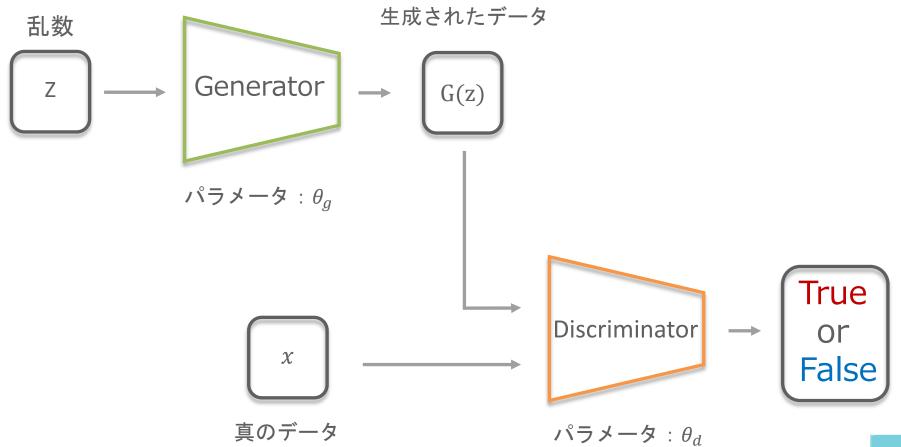
(GANの学習後にご視聴ください)

簡単なおさらい: GAN (1/2)

- 生成器(Generator)と識別器(Discriminator)を競わせて学習する生成&識別モデル
 - Generator: 乱数からデータを生成
 - Discriminator:入力データが真データであるかどうか識別
- GeneratorとDiscriminatorのミニマックスゲーム
 - Generatorは自分の勝利する確率を最大化する
 - DiscriminatorはGeneratorが勝利する確率を最小化する
 - ・ 上記を交互に繰り返す

簡単なおさらい: GAN (2/2)

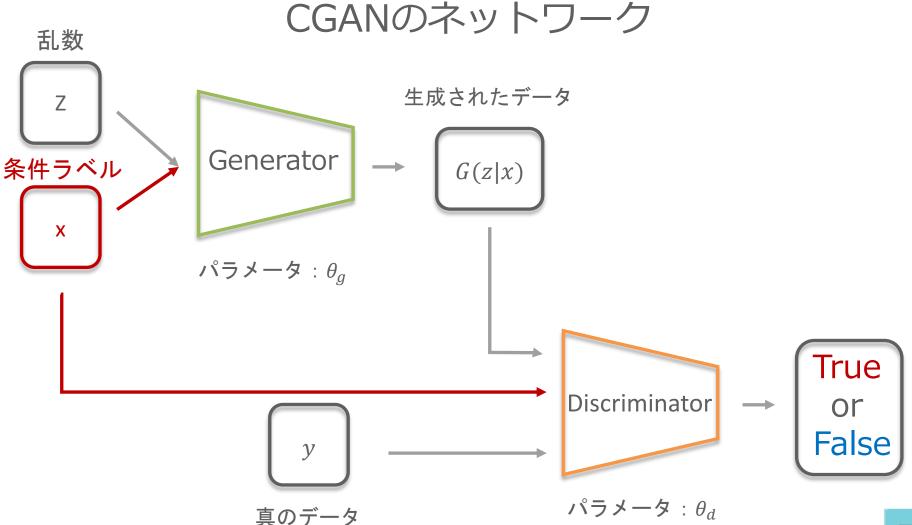
GANのネットワーク



簡単なおさらい: CGAN (1/2)

- Conditional GAN(条件付きGAN)
 - GANの生成したいデータに**条件**をつける
 - 条件はラベルで指定→ 「犬」という条件で,犬の画像を生成する
 - 基本的なネットワークはGANと同様
- 各プレイヤーの役割(条件ラベルxの場合)
 - Generator: xの画像を生成
 - Discriminator:以下のように識別
 - (Gが生成した犬の画像G(x, z), x ラベル)→ False
 - (Gが生成した犬の画像G(x, z), x 以外のラベル) → False
 - (真のラベル xの画像 y, x ラベル) **→ True**
 - (真のラベル xの画像 y , x 以外のラベル) → **False**

簡単なおさらい: CGAN (2/2)



Pix2pix:概要

- 役割
 - CGANと同様の考え方
 - 条件としてラベルではなく画像を用いる
 - 条件画像が入力され、何らかの**変換を施した**画像を出力する
 - 画像の変換方法を学習
- 各プレイヤーの役割(条件画像x)
 - Generator: 条件画像xをもとにある画像 G(x, z)を生成
 - Discriminator:

(条件画像 x → Generatorが生成した画像 G(z|x))の変換と

(条件画像 x → 真の変換が施された画像 y)の変換が正しい変換かどうか識別する

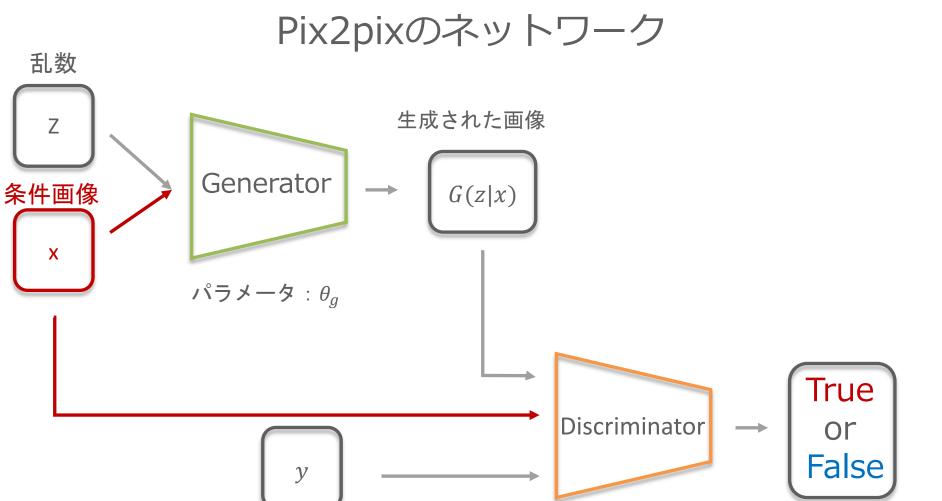
Pix2pix:学習データ

以下の画像のペアが学習データ

条件画像 x 真の何らかの変換が施された画像 y 着色 RGB化 建物のエッジ抽出

Pix2pix:ネットワーク

真の画像

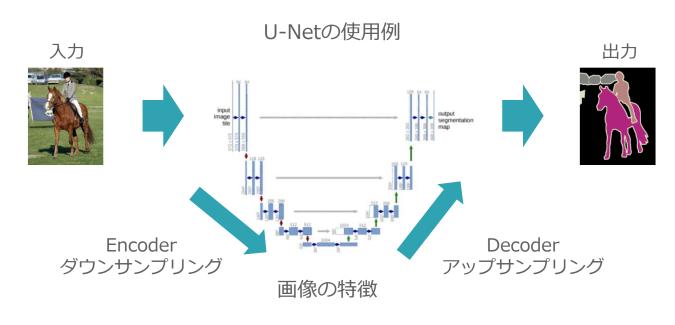


パラメータ: θ_d

Pix2pix:工夫1 (1/3)

U-Net

- Generatorに使用
- 物体の位置を抽出

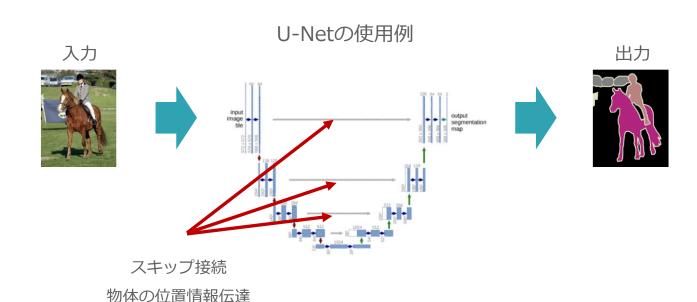


セマンティックセグメンテーション

Pix2pix:工夫1 (2/3)

U-Net

- Generatorに使用
- 物体の位置を抽出

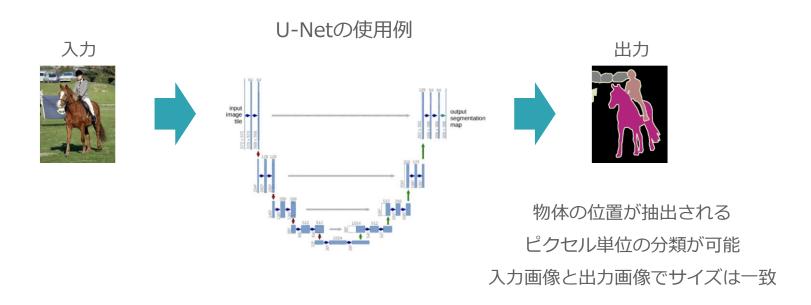


セマンティックセグメンテーション

Pix2pix:工夫1 (3/3)

U-Net

- Generatorに使用
- 物体の位置を抽出

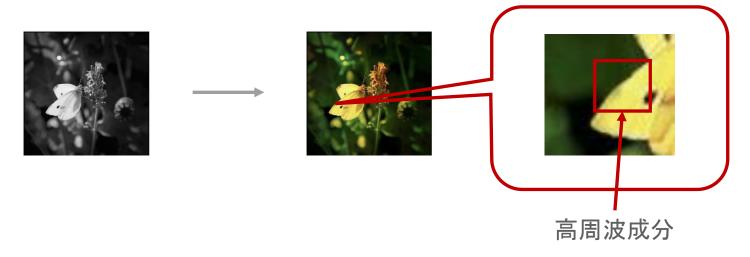


セマンティックセグメンテーション

Pix2pix:工夫2(1/2)

L1正則化項の追加

- Discriminatorの損失関数に追加
- ・ 普通のGANと異なり、pix2pixは画像の変換方法を学習するため 条件画像と生成画像に**視覚的一致性**が見られる
- 画像の高周波成分(色の変化が顕著な部分)を学習し、 Generatorが生成した画像がぼやけることを防ぐ

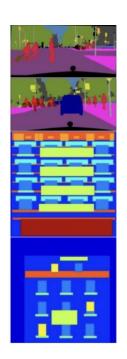


Pix2pix:工夫2(2/2)

L1正則化項の効果

(セグメンテーション画像から復元する変換)

条件画像



L1なし



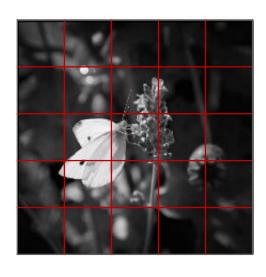


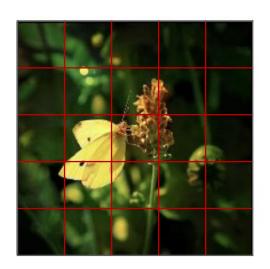
L1あり



PatchGAN

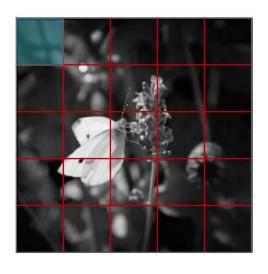
- 条件画像をパッチに分けて、各パッチにPix2pixを適応
- 正確な高周波成分の強調による視覚的一致性の向上
- L1正則化項の効果を向上



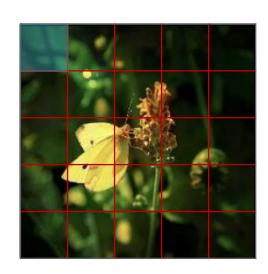


PatchGAN

- 条件画像をパッチに分けて、各パッチにPix2pixを適応
- 正確な高周波成分の強調による視覚的一致性の向上
- L1正則化項の効果を向上

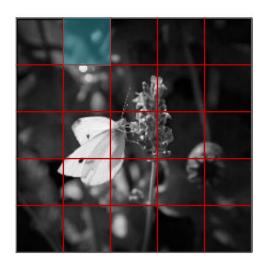


各パッチごとに Pix2pixを適応

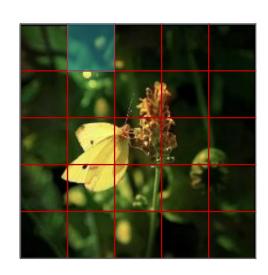


PatchGAN

- 条件画像をパッチに分けて、各パッチにPix2pixを適応
- 正確な高周波成分の強調による視覚的一致性の向上
- L1正則化項の効果を向上

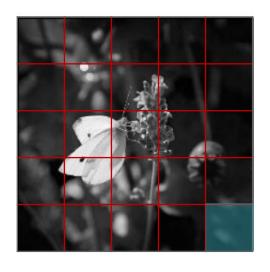


各パッチごとに Pix2pixを適応



PatchGAN

- 条件画像をパッチに分けて、各パッチにPix2pixを適応
- 正確な高周波成分の強調による視覚的一致性の向上
- L1正則化項の効果を向上



各パッチごとに Pix2pixを適応

