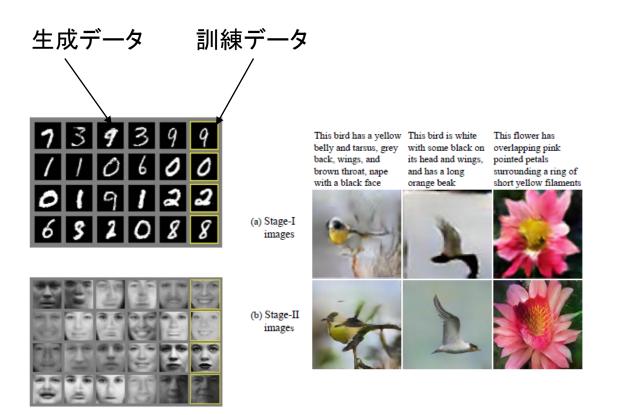
深層学習の 生成モデル

本物らしいデータを生成したい



[zi2zi: Master Chinese Calligraphy with Conditional Adversarial Networks]

深層学習が生成した画像

生成モデル

目標:本物らしい画像を生成したい.

GAN (Generative Adversarial Network)

2つの構成要素

Generator: x = G(z) (変数変換)

Discriminator: D(x) = P(xが本物)

G: 画像の素z (乱数) から画像xを生成. Dを騙そうとする.

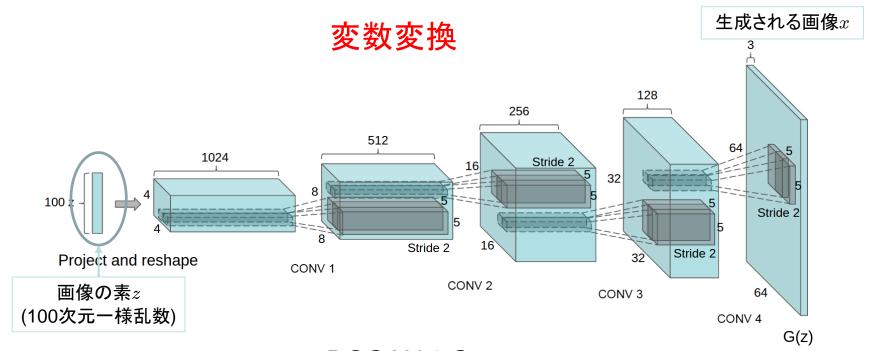
D: 画像xが本物か偽物か判別. Gに騙されないようにする.

最適化問題

$$\min_{G}\max_{D}\mathbf{E}_{x\sim p_{\mathrm{data}}}[\log D(x)]+\mathbf{E}_{z\sim p_{x}}[\log(1-D(G(z)))]$$
本当の画像を 偽物の画像を 本物と判別する確率 偽物と判別する確率

※GANの他にもVAE (Variational Auto-Encoder)と呼ばれる方法もよく用いられている.

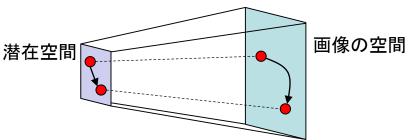
DCGAN (Deep Convolutional GAN) 畳み込みネットを用いたGAN



DCGANのGenerator

- 入力zは画像の<u>低次元ベクトル表現</u>にもなっている.
- Discriminatorも畳み込みネットを用いる。

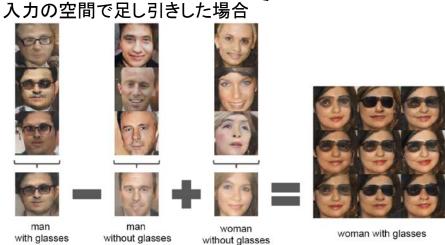
Radford, Metz & Chintala. "Unsupervised representation learning with deep convolutional generative adversarial networks." ICLR2016.





生成されたベッドルーム画像

生成されたベッドルーム画像 入力zの凸結合で中間的画像が 得られる.



ピクセルごとに足し引きした場合













入力zを足し引きすることで意味の 足し引きが実現されている. cf. word2vec.

Radford, Metz & Chintala. "Unsupervised representation learning with deep convolutional generative adversarial networks." ICLR2016.

最近のGAN

StackGAN [Zhang+etal.2016]

荒い画像を生成してからそれを高精細に修正(超解像)

入力文章

belly and tarsus, grey back, wings, and brown throat, nape with a black face

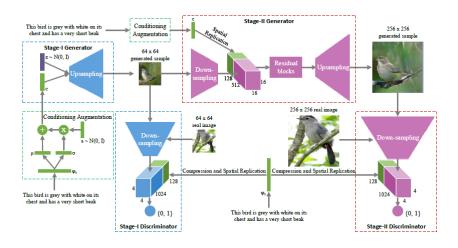
This bird has a yellow This bird is white with some black on its head and wings, and has a long orange beak

This flower has overlapping pink pointed petals surrounding a ring of short yellow filaments

(a) Stage-I images 荒い画像 を生成

(b) Stage-II images さらに こうなる





Text description This flower has petals that are white and has pink shading

This flower has a lot of small purple petals in a dome-like configuration

This flower has long thin vellow petals and a lot of yellow anthers in the center

This flower is pink, white, and vellow in color, and has petals that are striped

This flower is white and vellow in color. with petals that are wavy and smooth

This flower has upturned petals which are thin and orange with rounded edges

This flower has petals that are dark pink with white edges and pink stamen

64x64 GAN-INT-CLS [22]

> 256x256 StackGAN















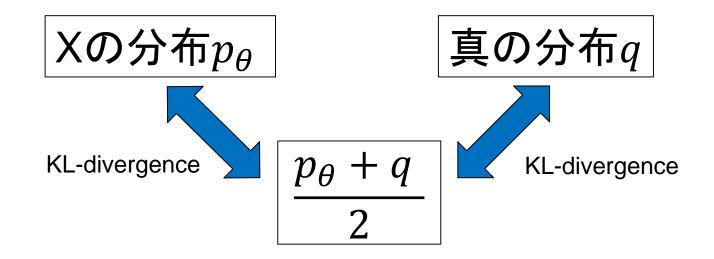


既存手法

StackGAN

- z: 乱数(一様分布など)
- $x = G_{\theta}(z)$ (変数変換 by ニューラルネット)

• GANのやっていること:



分布間のKL-divergenceを最小化

動画の生成

Vondrick, Pirsiavash, Torralba: Generating Videos with Scene Dynamics

