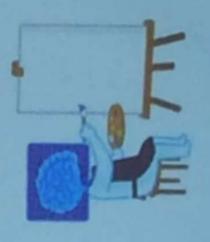
新聞記

ACT-1

今日お話しする内容

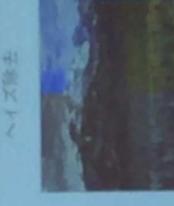
- 画像を対象としたコンピュータグラフィクス (CG) へのディープラーニングの応用・どんな問題に使われている?・課題と解決策

- ・白黒写真の自動色付け ・画像補完 ・ラフスケッチの線画化



今どんなことができている?



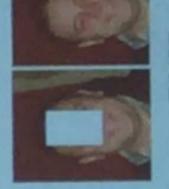


白黒写真の自動着色

衛馬和馬耳



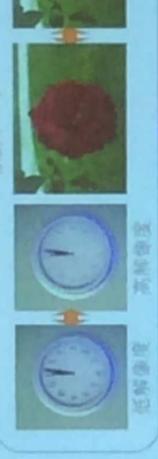


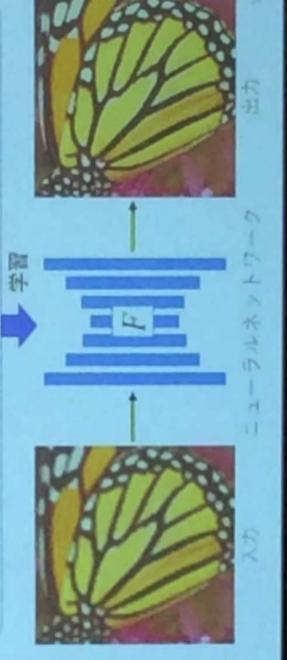


田原衛田

ングによる画像処理

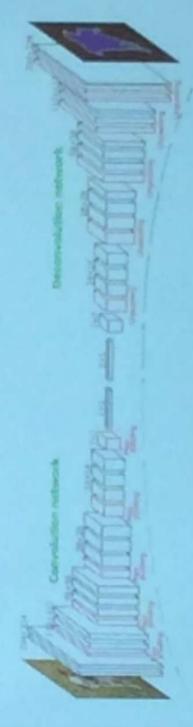






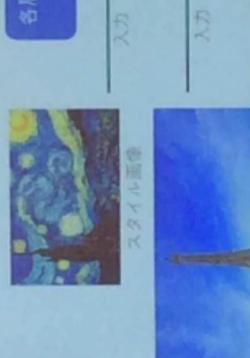
画像処理で重要な技術

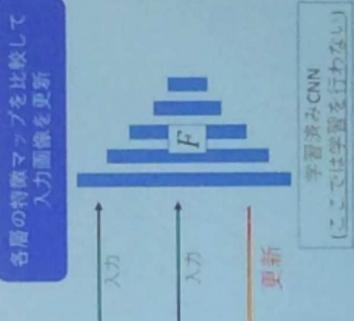
- Fully Convolutional Neural Network
 - すべての層が畳み込み層目的の画像を直接出力
- Batch Normalization
- ・各層をミニバッチ毎に正規化・深いネットワークの学習に必須



Semantic Segmentation [Noh+ CVPR 15]

CNNの特徴マップを利用した画像変換手法も





"Image Style Transfer Using Convolutional Neural Networks" [Gatys+ CVFR 16] 入力配象

目的の画像変換を実現するための課題

- モデル構造
- ・どんな変換?・どんな特徴が必要?
- 学習方法 ・一般的なロス関数で学習 できない場合は?
- ・データセット ・データが少ない場合は? ・F8. イラスト

目的の画像変換を実現するための課題

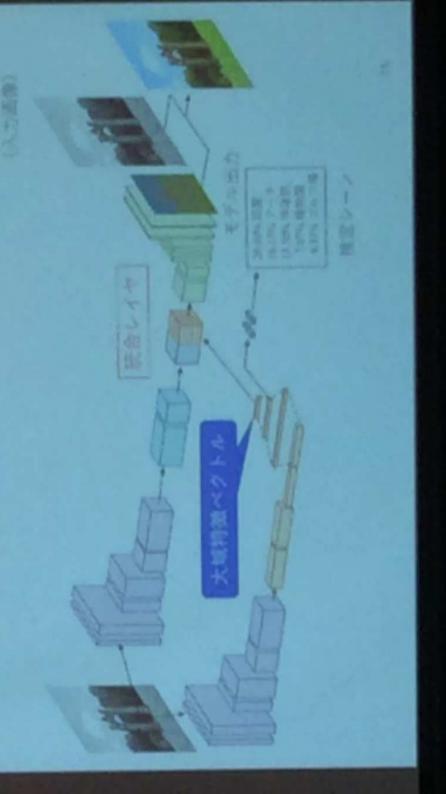
- ・モデル構造
- ・ガカな複数の
- ・どんな特徴が必要?



白黒写真の自動着色

- ·华智方法
- 一般的なロス関数で学習 できない場合は?
- ・データセット
- ・データが少ない場合は?
 - · E.B. イラスト

モデル構造

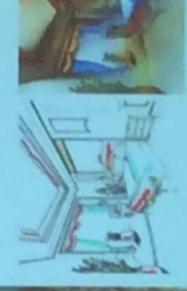


ザ入力付きの着色

- ザが指定した色を出力に反映するように学習
- 対話的な編集が可能に今後の注目テーマのひとつ







スケッチ・ユーザスカ

画像補完

- ・画像の一部を穴埋め
- ・不要物体の除去、遮蔽領域の生成、... ・CG/CV分野で普から研究されてきたテーマ



入力画像

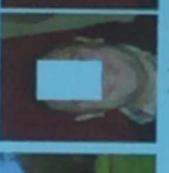
下郷物体の権所

秋繁盛期

従来のアプロー

- パッチペース [Criminisi+'04; Wexler+'07; Simakov+'08; Barnes+'09; Darabi+'12; Huang+'14]
 小さな画像パッチを合成
 ・大域的な構造を考慮できない
- ・新しい物体をつくれない







バッチペースの開後基別 (Barness 109)

お田

-般的な学習方法だと...

- ぼやけた画像しか作れない
 ・平均二乗算差 (Mean Squared Error, MSE) を最小化
 ・複雑な画像生成は困難



"Globally and Locally Consistent Image Completion" [lizuka+ SIGGRAPH '17]

- 2つの補助ネットワークを用いた敵対的学習による 補完ネットワークを提案 ・大域的・局所的に自然な画像補完 ・新しい物体を生成することも回覧



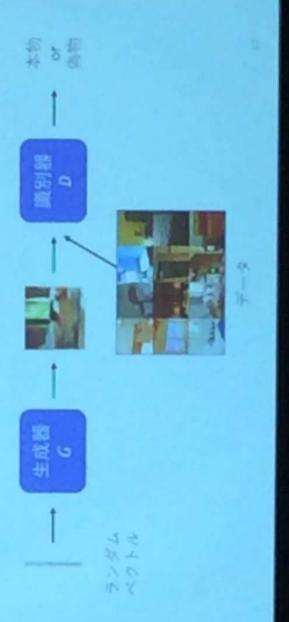




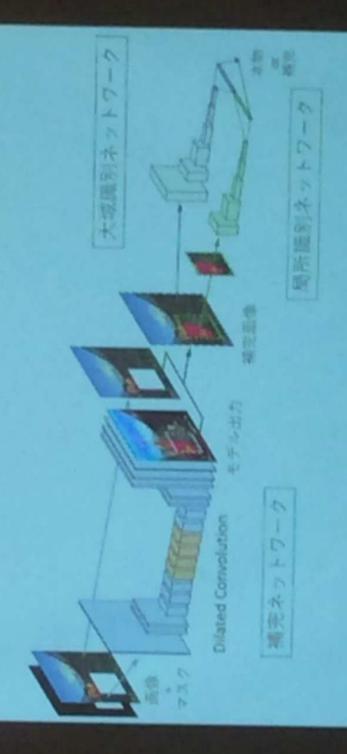


敵对的学習

- Generative Adversarial Nets (GAN) [Goodfellow+ NIPS '15]
- ・データの分布を推定
- ・生成器Gと臓別器Dを戦わせるようにして交互に更新
 - 鮮明な画像を生成可能

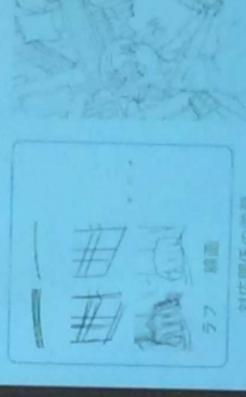


提案モデル



[Simo-Serra and lizuka+ SIGGRAPH '16] ラフスケッチの自動線画化

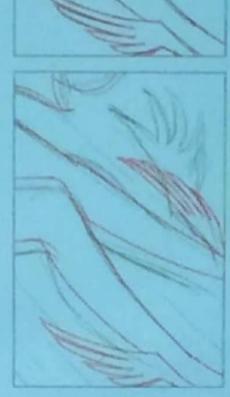
- ラフスケッチを自動できれいな線画に
- ・ラフと線画の複雑な対応関係をFully CNNで学習

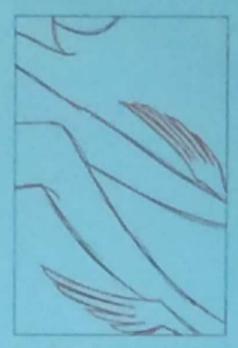




タセットの作成

- ・逆方向データ作成・範囲からラフスケッチを作成
- ・5人のイラストレーター、68枚(全然足りない1)





田小田小一女有為

しかし

- 実世界には大量のイラストデータが存在
- なんとか対応していないデータを学習できないか

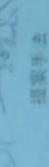


遊鐘ジャーかべたかびおかれの

[Simo-Serra and lizuka+ TOG '17] Adversarial Augmentation

- 一敵対的学習を使って線画化の精度を向上 ・鮮明な線画を出力
- 教師ありデータと教師なしデータを同時に学習





まため

- ・ディープラーニングの画像変換への応用を紹介・モデル構造、学習方法、データセットの重要性・具体的な研究事例を解説

- ・今後はより難しい問題がテーマに?・扱いやすい研究テーマはどんどんやられている
- 実用化にはまだ課題も多い