## あなたの画像ツイートをお助け!

### 画像キャプション技術を応用した画像ツイート生成モデルの構築

### 概要

Encoder(CNN)-Decoder(LSTM)画像キャプショニングモデルを、Twitterから収集した画像ツイートのデータセットで学習し、画像ツイート生成モデルを構築。アンケートにより性能評価。

### 目的

画像の単なる状況説明でなく、ツイート閲覧者の共感を得る文章の生成



#### 画像キャプショニング

● 状況の客観的で詳細な説明

例: 青い目をした猫がこちらを見つめている

#### ツイート風キャプションの特徴

- 状況を全て説明する必要がない
- 主観的な感想、ユーモアを含む
- 画像の中の世界に入り込んでも良い

例: 子猫かわいい♡, じろり...

### データセットの構築

#### Twitterデータセットの構築

Twitter APIにて指定した公開アカウントから画像ツイートを収集

#### データセット用アカウント選択にあたっての注意点

- 1. 「動物」に関連するツイートを行うアカウントを選択
- 2. ただし、以下3タイプのアカウントは除外
  - 画像に対して文章がないツイートをする
  - 画像からは分かり得ない情報をを含むツイートをする
  - 複数画像に同じ文章をツイートする

#### 事前学習用データセット

STAIR captions [Yoshikawa+, 2017]

● 英語による画像キャプションデータセット COCO [Lin+, 2015]に対して、日本語話者が日本語キャプションを付与することで構築されたもの

	STAIR	Twitter (訓練/検証/テスト)
データ数	820,310	4,420 / 620 / 10 (31アカウント)

### 実験

#### <u>モデル</u>

Encoder(CNN)-Decoder(LSTM)モデル [Vinyals+, 2015]を参考にPytorchで実 装。

エンコーダはImageNetで事前学習したResnet152 [He+, 2015]で初期化。 デコーダでの推論時未知語 (<unk>) の出力確率を0に。

# 

#### 前処理

MeCabをトークナイザとして使用。MeCabの辞書として新語・固有表現に強いmecab-ipadic-NEologdを導入。使用語彙構築時にTwitterデータセットの語彙は低頻度語であっても全て残す。

#### 学習の流れ

画像とキャプションの対応関係と言語モデルを学習させるため、STAIR captionsで事前学習しTwitterデータで追加学習。Twitterデータでの学習エポック数は検証データの結果をみて調整。

### 実験設定

	STAIR (事前学習)	Twitter(追加学習)	
バッチサイズ	16	128	
学習率	1e-03	1e-03	
エポック数	10	2	
LSTMの隠れ層の次元	512	512	

最適化アルゴリズムはAdamを使用

実験コード: https://github.com/futakw/Twitter Image Captioning

### 結果

### 構築モデルの出力例

※Ground Truth: Twitter データセットに含まれる実際 のツイート内容



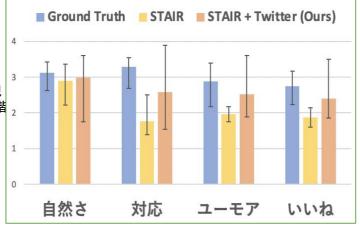
STAIR + Twitter (Ours)	猫の上目使いがかわいすぎる☆	
STAIR	猫がテレビの上に前足を乗せている	
Ground Truth	箱入り娘ですが…何か?	
モデル	キャプション	

### アンケート調査

- ・文章の自然さ(自然さ)
- ・画像と文章の対応(対応)
- ・文のユーモア(ユーモア)・いいねしたいか(いいね)の4観点で10サンプルに対して1~5段階評価。

調査人数は35人。

※ 棒グラフ:10サンプル平均値 エラーバー:最大・最小値



#### <u>考察</u>

全ての評価観点で<u>STAIR < **Ours** < Ground</u> <u>Truth</u>。

STAIRのみで学習した場合と比較し、<u>文章</u> の自然さを保ちつつ、ツイートに適したキャプションを生成できているが、人間のツイートには勝てない。

※Twitterデータセットのみでの学習ではまともな出力が得られず。データの質により画像と文章の対応や言語モデルが学習できないためだと考えられる。

### 課題と今後の展望

- L. ドメインが限定されている
- ・イヌネコ以外の動物ではうまくいかないことが多い
  - =>データセットの偏り解消
- =>他ドメインでも検証(例:飯テロ、風景ツイート等)
- 2. 定量的な評価が難しい
  - ・ツイート文は自由度が高く、多様性が許容されるため、特定の 基準による定量評価ができない。エポック数も恣意的。
- 3. 1つの候補しか生成できない
  - ・デューダでは Greedy Searchによる生成をしており一候補のみ生成
  - =>ビームサーチ等の導入で複数候補を出力を可能にする
  - ・ツイート調(言葉遣い・方向性等)も限定的
  - =>ツイート調ごとに候補を出力する仕組みの導入

# うまくいった例 1

	Ground Truth	STAIRのみ	STAIR + Twitter (ours)
画像ツイート	Animal @!waaa! ·1m 揃ってあくび	Animal @!waaa! · 1m キリンが2頭いて、 奥にはキリンがいる	Animal @!waaa! · 1m 何の儀式だよ!
文の自然さ	2.97	2.21	3.61
画像と文章の対応	2.69	1.39	3.11
ユーモア	2.40	2.04	2.86
「いいね」したいか	2.23	1.93	2.64

# うまくいった例 2

	Ground Truth	STAIRのみ	STAIR + Twitter (ours)
画像ツイート	Animal @!waaa! · 1m ····· い、行かないで!!	Animal @!waaa! · 1m *** 猫が2匹、仲良く餌を食べている	Animal @!waaa! · 1m *** 「これは、僕のだよ。
文の自然さ	3.43	3.18	3.29
画像と文章の対応	3.54	1.61	3.89
ユーモア	3.26	2.07	3.61
「いいね」したいか	3.17	1.93	3.50

### 文が不自然

# 微妙な例 1

	Ground Truth	STAIRのみ	STAIR + Twitter (ours)
画像ツイート	Animal @!waaa! · 1m ここが私のおうちよ!素敵で しょ? #癒されたらRT	Animal @!waaa! · 1m ·································	Animal @!waaa! · 1m
文の自然さ	2.97	3.04	1.75
画像と文章の対応	3.20	1.93	1.93
ユーモア	2.34	1.75	2.00
「いいね」したいか	2.29	1.71	1.89

画像にあまり対応してい ない

# 微妙な例 2

	Ground Truth	STAIRのみ	STAIR + Twitter (ours)
画像ツイート	Animal @!waaa! · 1m	Animal @!waaa! · 1m	Animal @!waaa! · 1m **** お庭に、何かがあります
	# # # # # # # # # # # # # # # # # # #	4-12	4-12
文の自然さ	3.00	3.14	2.76
画像と文章の対応	3.40	2.07	2.29
ユーモア	3.40	2.18	2.29
「いいね」したいか	3.14	2.14	2.14









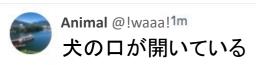










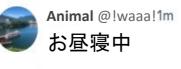
















Animal @!waaa! · 1m お散歩になるのか。





Animal @!waaa! · 1m 僕の顔をしてみた。





Animal @!waaa! 1m 犬と一緒に寝ている犬





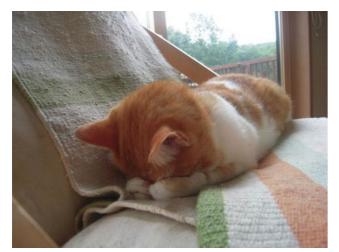




# 参考文献

- [1] Yoshikawa et al. STAIR Captions: 大規模日本語画像キャプションデータセット In NLP2017, 2017
- [2] Lin et al. Microsoft COCO: Common objects in context. In ECCV, 2014
- [3] Vinyals et al. Show and Tell: A Neural Image Caption Generator In CVPR, 2015
- [4] He et al. Deep Residual Learning for Image Recognition In IEEE, 2016

# Twitter データセットの 例



ごめんなさい。。



馬の筋肉はほれぼれしますね



明日はいいことあるよ☆



手のひらの上でぐっすり・・・



ハムスターのお尻が可愛すぎる。



三兄弟。



こういう状態を「ふくらすずめ」と言い、俳句の季 語にもなっています。もちろん冬の季語です。。。 羽の間に空気を入れた、防寒対策ですね。。。