マイクロソフトコグニティブサービス 1 49 2 50 著者名 川上 玲 3 51 ご所属 東京大学情報理工学系研究科 4 52 5 英文表題 Microsoft Cognitive Services 53 6 英文氏名 · ご所属 Rei Kawakami, Graduate School of 54 Information Science and Technology, the University of 55 7 Tokyo 8 56 キーワード(6個以内の和文キーワード) 9 57 深層学習, API, Azure, 画像認識, 自然言語処理 10 58 英文キーワード(2年後 J-STAGE 公開時に使用) 59 11 12 Deep learning, API, Azure, Image recognition, Natural60 13 language processing 61 14 内容概要(170字程度 2年後 J-STAGE 公開時に使用) 62 15 深層学習のネットワークは、特に訓練時に大量のデータや63 16 計算資源を必要とします. そのようなデータや計算資源を64 17 持たない開発者や個人でも利用できるように、API を通じ65 て公開するサービスが各社からリリースされています.本66 18 19 稿では, Microsoft Azure Cognitive Services を使い, 文字列67 や顔の認識,画像識別,自然言語処理などのAPIの利用方68 20 法を紹介します. 21 69 22 23 以下(本文 1行26字 2段組) 71 1. まえがき 24 72 深層学習のネットワークは、特に訓練時に大量のデータ73 25 や計算資源を必要とします. そのようなデータや計算資源74 26 27 を持たない開発者や個人でも手軽に利用できるように、75 APIを通じて公開するサービスが2015年頃から現れ始めま76 28 した. その後, 各社から競う様にリリースされ, 現在では77 29 Microsoft Azure Cognitive Services, Google Cloud API, IBM78 30 Watson API, Amazon (Rekognition, Transcribe, など), 画像79 31 32 や動画に限れば Clarifai などが公開されています. 光学文80 字認識や顔認識などAPIで公開されている機能で十分な場81 33 合や、自社でのデータ収集が難しい場合、また、計算資源82 34 が限られるモバイルアプリケーションを作成する場合では83 35 36 このような API を用いる方がアプリケーションの精度が良84 37 く開発も早いと思われます. 85 そこで本稿では, Microsoft Azure Cognitive Services を例86 38 に、こういった API の利用方法をご紹介します. これらの87 39 APIのサービスでは、クラウド上の計算サーバが https 経由88 40 41 でリクエストを受け付け、結果を返す仕様になっているこ89 とが多く見受けられます.このため、様々な種類の言語か90 42 ら利用できる一方で、インターネットに繋がっていないと91 43 利用できません. また https のリクエスト時に, サービスを92 44 45 利用する有効なアカウントからのリクエストであることを93

46 示す Key などが必要となります. 以下では Key は取得済み94 である前提でPythonを使ったAPIのサンプルコードをご説95 47 48

場合は、無償で作成することができます. 作成方法はウェ ブ版をご覧ください.

### **Computer Vision API** 2.

Computer Vision API では、画像の中に写る一般物体の検 出や識別,文字の読み取り,著名人やランドマークの認識, などが利用できます. この API の機能は, Azure Cognitive Services  $\mathcal{O}$  Computer Vision  $\mathcal{O} \mathcal{O} \neq \mathcal{I}^{\mathcal{O}}$  [1]  $\mathcal{O}, \mathcal{O} \neq \mathcal{I}$ の下部に表示されている画像例をいくつかクリックすると, 応答の違いを確認することができます.

筆者らが用意した API への入力画像とその応答の例を図 1に三つ示します.応答の中には、その画像を記述する20 個程度のキーワード(タグ)や、画像を記述した文(キャ プション)とその信頼度、画像のサイズや形式といったメ タデータがあります.まず、図1の一例目の応答で、特に 文の部分でこの API が人工知能の父の一人である Marvin Minsky を認識していることが分かります. この API は 20 万人の著名人を記憶しており,筆者らが試したところでは, 安倍首相、麻生財務大臣、タレントの明石家さんま、ニュ ートンやガリレオの肖像画、「中国人の部屋」で人工知能 を批判した哲学者 John Searle を認識していました. ダーウ ィンやパーセプトロンの発明者 Frank Rosenblatt は知らな 70 かったようです.

図1の二例目では、この API は「小さな青い鳥が枝に止 まっている」という文を 0.945 という高い信頼度で出力し ています. 屋外,小さい,動物などのタグも見られます. 図1の三例目を見ると、人、ケーキ、誕生日、人のグルー プ,屋内,テーブル,子供,パーティ,などのタグがあり、 「人のグループがテーブルに座り誕生日ケーキがある」と いう文を生成しています. 「座っている」部分以外は的確 に表現されています. 生成文の信頼度は 0.878 と二例目よ りも低く、どこか間違えていることも理解しているようで す.

Python3 から Computer Vision API を呼び出す基本的なコ ードを下記に解説します. コードは Microsoft の公式サイト からの引用であり、オリジナルのコードは [2] から参照で きます.

# subscription\_key = '1234567890abcdefghijklmnopqrstuv' assert subscription key vision\_base\_url = "https://eastasia.api.cognitive.microsoft.com/vision/v1.0/" vision\_analyze\_url = vision\_base\_url + "analyze" image url = "http://www.nae-lab.org/~rei/share/cat.png}"

上のコードは Key, 計算サーバのある場所, や入力画像 明していきます. Key は API のリクエストが頻繁でない96 の URL などを指定しています. Subscription\_key には,

Microsoft アカウントから取得した 32 桁の Key を入力しま 1 2 す. Vison\_base\_url には Key を取得時に指定したサーバの 場所 (Endpoint) の下に/vision/v1.0/を足したものを, 3 vision analyze url はリクエスト送信先の URL です. 上の 4 Key はデタラメなのでご注意下さい. 5

6 7 import requests = {'Ocp-Apim-Subscription-Key': subscription key} 8 headers 9 = {'visualFeatures': 'Categories, Description, Color', params 10 'language': 'en'} 11 data = {'url': image url} 12 response = requests.post(vision\_analyze\_url, headers=headers, 13 params=params, json=data) 14 response.raise\_for\_status() 15 analysis = response.json() 16 上のコードは、API へ送信するヘッダ、パラメータ、デ 17 ータを指定し、リクエストを実行します. requests は通信に 18 必要なライブラリで, API を呼び出し JSON オブジェクト 19 を返します. (JSON は JavaScript Object Notation の略で, 20 XML の様なテキストベースの形式です.) params は API 21 のどんな機能や情報を利用するかを指定します. ここでは 22 23 visualFeatures のカテゴリ, 記述, 色, を指定しています. language は英語か中国語が選択できます. requests.post()が 24 https による通信の確立やデータの送信を行い、応答が 25 response に返ります. response.raise\_for\_status()は例外処理で 26 す. response.json()がデータをデコードし analysis に返しま 27 す. params で指定できるパラメータの詳細は, Computer 28 vision API のメインページ [1] で「API」をクリックすると 29 開くテストコンソールのページで見ることができます. ま 30 た、テストコンソールページでは、「場所」を指定すれば 31 32 ブラウザからテストコンソールを動かすことができます. (ただし動作させるには Key の入力が必要になります.) 33 34 cpt = analysis["description"]["captions"][0]["text"].capitalize() 35 49 36 cnf = analysis["description"]["captions"][0]["confidence"] 50 37 key words = analysis["description"]["tags"] 51 print(key\_words) 38 52 print(image\_caption) 39 53 40 print(confidence) 54 41 55 上のコードは, analysis の中身を見るためのものです. cpt56 42 は生成文, cnf はその信頼度, key\_words が画像のタグの中57 43

#### 身です. print(analysis)などでも構造が分かると思います. 58 44 45 3. **Custom Vision API**

この API では、自分でタグ付けした訓練画像を数枚(最60 46 低5枚)アップロードしAPI側で分類器を訓練することで,61 47 カスタマイズした分類器を作成することができます. Azure 62 API は左のカキシメジを 100%の確信度でカキシメジだと 48

## 画像例



Marvin Minsky



青い鳥



誕生日会

59

応答結果

'description': {'tags': ['person', 'indoor', 'man', 'cabinet', 'kitchen', 'standing', 'room', 'older', 'glasses', 'people', 'wearing', 'food', 'holding', 'table', 'old', 'white', 'group', 'shirt'], 'captions': [{'text': 'Marvin Minsky wearing glasses', 'confidence': 0.7024199544329018}]],

'metadata': {'height': 200, 'width': 200, 'format': 'Jpeg'}

'description': {'tags': ['bird', 'outdoor', 'animal', 'small', 'sitting', 'standing', 'perched', 'blue', 'branch', 'top', 'grass', 'black', 'little', 'wooden', 'colorful', 'brown', 'water', 'white', 'green', 'red'], 'captions': [{'text': 'a small blue bird perched on a branch', 'confidence': 0.9450701151922265}]]

description': {'tags': ['person', 'cake', 'birthday', 'group', 'indoor', 'table', 'child', 'party', 'adult', 'gathered', 'photo', 'sitting', 'food', 'girl', 'posing', 'large', 'standing', 'front', 'small', 'young', 'people', 'bunch', 'long', 'family', 'little', 'holding', 'cutting', 'man', 'restaurant', 'pizza', 'cut', 'room', 'crowd'], 'captions': [{'text': 'a group of people sitting at a table with a birthday cake', 'confidence': 0.8776280326294233}]],

図1 Computer Vision API の応答例

ではまだ Custom vision API はプレビューですが, https://www.customvision.ai/ にアクセスすると Microsoft ア カウントで無料で利用することができます. 訓練画像が少 ない場合には試してみる価値があると思います.

著者らは、シイタケとカキシメジの画像をそれぞれ5枚 ずつ入力し分類器を作成してみました. カキシメジはシイ タケと似ていますが毒があり、シイタケよりも少し柿色を しています. 図2の上段に訓練画像を示します. 左の上下 がカキシメジで右がシイタケです. 白黒の紙面だと分から ないかもしれませんので、ウェブ版をご覧ください、図2 の上段は訓練に使ったものの一部,下段はテスト画像です.



36 37 My Projects 38 39 41 New Project 42 43 44 45 46 47 48 49 50 51

3 4

5

図 3 Custom vision API に画像を追加している様子 52 53

6 答えました. これは正しく答えられた一方, 図2の下段右54 のシイタケを 99.9%の確信度でシイタケだと答えました. 55 7 カキシメジとシイタケの画像3枚ずつでテストしたところ56 8 全てのカキシメジは正しく答えた一方,シイタケの正解は57 9 10 1枚でした.したがって精度はおよそ71.4%となりました.58 11 下記に使用する際の手順を紹介します. ログインした画59 面で、図3のように新規プロジェクトを作成し、適当なプ60 12 ロジェクト名をつけ、分類したいカテゴリを一般、食べ物、61 13 ランドマークなどから選択し, Create project をクリックし62 14 15 ます. Add images を選択すると, 画像を入力するダイアロ63 グになるので, Browse local files から画像を選択し、タグ64 16 を入力して+ボタンを押すとタグが追加されます. (複数65 17 のタグ付けが可能です.) 最後に upload \* files をクリック66 18 19 すると、タグ付きの画像を追加できます.分類するクラス67 20 の数だけ, Add images を繰り返します. 68 画像の入力が終わったら, Train ボタンを押します. 訓練69 21 22 が終わると、この分類器の訓練データにおける Precision と

Recall が出力されます.満足するまで画像を追加すれば精 度を上げることができます. Quick Test をクリックし,画 像の URL やローカルの画像をアップロードすることで, 訓練した分類器の性能をチェックすることができます. プ ロジェクト作成時に General (compact) などを選ぶと, Android Tensorflow や IOS ヘモデルをエクスポートするこ とができます.

### 4. LUIS API

LUIS (Language Understanding Intelligent Service) API で は、入力された文章からユーザーの目的(インテント)を 解釈したり、文章からエンティティ(たとえば、人や場所、 商品、など)を抽出したりすることができます.LUIS を使 うことで、人間にとっては自然言語処理的な柔軟さで、機 械とインタラクションが行えるようになります.この API の機能を概観するには、[3] (Azure LUIS などで検索する と出てきます)をご覧頂くのが良いです.

39 このページの最初にもありますが、たとえば図4で示し
40 たように、LUISを使えば卓上ライトやフロアランプのオン
41 オフの切り替えを、自然言語の柔軟さで制御することがで
42 きます.このような自然言語による制御を行うためには、
43 事前にエンティティやインテントを定義しておく必要があ
44 ります.そのようなモデルは、Microsoft アカウントがあれ
45 ば http://www.luis.ai ヘアクセスして無料で作成することが
46 できます.以下では、このサンプルの作り方を示します.

Luis.ai  $\land P / 2 \lor 2$  になったら、Create new app を選択し、アプリケーション名を入力し、言語を選択します(日本語もあります). 作成された app を選択すると、インテントが作成できます. Create new intent か Add prebuilt domain intentを選択しますが、既に Pre-built intent で近いものがあれば、これを選択した方が高い性能を得られます. 無ければ、自分で作成します. 図4のようなライトの制御であれば、HomeAutomation.TurnOff を選択します. これらをクリックすると、使用例(Utterance)のリストが見られます.

次に、左側のペインでエンティティを選択すると、エン ティティの設定ができます. こちらでも Add prebuilt entities や Create new entity でエンティティを追加します. ライトの 制 御 で あ れ ば , HomeAutomation.Room , HomeAutomation.Operation, HomeAutomation.Device を選択 します. それぞれをクリックしてみると、使用例のリスト が出てきます. エンティティを追加したことで、インテン ト も Turn [HomeAutomation.Device] on や set [HomeAutomation.Device] [HomeAutomation.Operation] など のような形に変化しています. これで右上の Train をクリ ックすると、訓練ができます. 作成した Application を外部 から使用するには、Publish する必要があります. 右上の Publish ボタンをクリックし、Publish to production slot をク

1	リックします. Publish が終わると、下部に表示された	49
2	Endpoint や Key で利用できるようになります.	50
3	インテントやエンティティを自分で定義したい場合の例	51
4	を示します. Microsoft のチュートリアルを参考にしていま	52
5	す[4]. LUIS で, 例えば MyCommunicator を作成してみま	53
6	す. SendMessage というインテントを作成します. インテ	54
7	ントを作成したら、使用例(Utterance)を入力する必要が	55
8	あります. Utterance の例は下記の通りです.	56
9	Reply with I got your message, I will have the answer tomorrow	57
10	Send message of When will you be home?	58
11	Text that I am busy	59
12	Tell them that it needs to be done today	60
13	IM that I am driving and will respond later	61
14	Compose message to David that says When was that?	62
15	say greg hello	02
16	wに None というインテントを作成します Ann が何も	
17	版文する必要がわい提合やユーザが全話を約わらせたい提	
17	広告 ) る の 安小 な い 物 日 ( ユー ) か 云 田 と 応 わ り じ に い 物 へ た 音 吐 し ま オー Ulttoranga け 下 記 の 送 か れ の に か れ ま オ	
10	日を思外しより、 Unitalice は   記の探なものになりより、 Canaell	
19 20	Card hva	
20	What is going on?	
21	What is going on? 	
22	取後に Message というエンノイノイを作成します. Intent	
23	の Sendiviessage を選択し, Reply with 1 got your message, 1	
24	will nave the answer tomorrow の Utterance C,1から tomorrow	
25	までを選択し、図5のように、Create new entity を選択しま	
26	9. Entity type は Simple とし、Entity の名前は Message と	
27	しよう. 回様に, 至(の Utterance で Message の指定を繰り	
28	返します. lext that I am busy の例では, I am busy か, say greg	
29	hello では、hello か該当します。 最後に Irain ホタンを押し、	
30	訓練を打りことができます。 アフリクーションでは、text	
31	I m driving and will be 30 minutes late to the meeting 2003/	
32	エリをテストしてみると、SendMessage というインテント	
33	か祖田され, I'm driving and will be 30 minutes late to the	62
34 25	meeting か Message とし (認識されています。 テュートリ	05
35	ノルでは、Botと接続する方法なども解説されており、間	64 67
36	単に ChatBot を作成することかでさます.	65
37		
38	深層字省によって、様々な分野で高い性能を持つ認識手 は ごび 思い ことと い	
39	法か登場し、また Microsoft Cognitive Services のような API	
40	の登場によりこれらが手軽に利用できるようになっていま	
41	す。皆様のアフリケーション開発に役立てて頂ければと願	
42	っています.	
43		
44	(文末)	66
45		67
46	文献	68
47	[1] https://azure.microsoft.com/ja-jp/services/cognitive-services/	69
48	computer-vision/	70

[2] https://docs.microsoft.com/en-us/azure/cognitive-services/computer-vision/quickstarts/python

[3] https://azure.microsoft.com/ja-jp/services/cognitive-services/ language-understanding-intelligent-service/

[4] https://docs.microsoft.com/en-us/azure/cognitive-services/

luis/luis-quickstart-primary-and-secondary-data

著者紹介

川上玲(かわかみれい)

2008年東京大学大学院博士了(情報理工学).

東大生産研などを経て 2018 年より東京大学特任講師.

コンピュータビジョンに関する研究に従事.



図5 Utterance に Entity を入力