

# 自然会話からの認知症判定機能つき会話ロボット 「Dr.みまもりくん」の開発

群馬県立高崎高等学校 2 学年 吉ノ薗 陽向



2040年には高齢者の4人に1人が認知症になると言われている[1]日本社会に おいて特に問題になっているのが"高齢者で一人暮らしの認知症"である。 しかし、**一人暮らしの高齢者にとって認知症予防のための病院での検査や地域** コミュニティへの参加はハードルが高い。 昨年度の研究でも認知症判定機能つ きの会話ロボットを開発したが[2]、**会話がワンパターン**であり、判定方法が 長谷川式認知症スケールを用いた**機械的なもの**であったため、**会話ロボットで** はなくテストロボットとなってしまっていた。ことが問題点としてあった。更に、 会話の開始条件も周期的であったため**利用者にとってのストレスになる**ことも 懸念された。

以上の点をふまえて今回開発した「Dr.みまもりくん」は①A**Iによる自然な 会話**と高齢者の危険を感知する**②みまもり機能**に加え、**③自然会話のみから行 える認知症の早期発見機能**をもつ。更に、利用者の趣味・関心を推定しデータ を自治体に提供することで**④社会的孤立を解消するシステムも構築した。** 

### 認知症の早期発見で独自の機械学習モデルを作成

-般的な機械学習では2クラス分類モデルが使用され、先行研究の多くもこの手法[5] を使用している。しかし認知症の方の会話データは収拾が困難で数が少ないことから、 本研究では異常検知モデルの1つである<mark>OneClassSVMを用いて、健常者のデータのみか</mark> <mark>ら独自の機械学習モデルを作成</mark>した。その結果、<mark>OneClassSVMを用いた手法で、認知症</mark> のスクリーニングができる可能性を示した。



## 1会話機能

- ・時刻
- ・音声
- ・センサー

検知!

複数設ける

今日はこんな ことがね...

いいですね!

WhisperとChatGPTを使用し会話 「バイバイ」など別れの言葉で会話終了

### ②みまもり機能

LINE Notify

[Dr.みまもりくんからのお知らせ] 利用者さんが、気温の著しく低い、また は高い部屋にいます。 危険です。

### ④地域コミュニティ紹介機能

キャンプ ChatGPTを使用し会話 サーフィン 履歴から趣味・関心を約 280のカテゴリー内から

利用者に危険が

あると...

温度を測定

人を感知

マウンテンパ 乗馬 釣り

A町 1. 家庭菜園

読書 散步

家庭菜園に関心があ る人が多い場合

家庭菜園コミュニティ

自治体が コミュニティを 新たに創出

# ③認知症早期発見機能

# 'utterance\_id": 1, 'interlocutor\_id": "AB", 'text": "よろしくお願いします!", 'timestamp": "2022-08-06T14:51:48.482000' "utterance\_id": 2, "interlocutor\_id": "AA", **Real Persona Chat**

# 判定に用いた特徴量 ([3][4][5]を基に採用)

・一般名詞割合 ・異なり名詞割合

・固有名詞割合 ・代名詞割合

・最大係り受け距離 ・フィラー割合

・Type Token Ratio ・平均反応時間

# 検証

上記で示した**会話機能**を使って会話を記録し、判定を行う。 会話は通常通り行った会話と、認知症の方にみられる特徴 (もの忘れ、指示語・フィラーの多用など)を模した会話の それぞれで2回ずつ検証する。

自ら行った会話4回に対して正常・異常 ともにすべてが正しく判定された

認知症 との会話例

AI:お昼は何を食べたの? 私:あ、うーん、何だろう

意図的な会話4回の判定に すべて成功!

→ このデータは異常です。 至 このデータは正常です。

# 35K 特定非営利活動法人 言語資源協会

更に客観的な精度を測定するため、言語資源協会に <u>入会</u>し、計80件(うち軽度認知症15件)の対照群付 き対話コーパス[7]を用いて<u>線形SVM、非線形SVM、</u> OneClassSVMの3種類の機械学習モデルを作成した。

線形・非線形SVMでは健常者と認知症の方のデータの2割ずつ、OneClassSVM ではそれぞれ15人分をテストデータとしてそれぞれの機械学習モデルで判定を

機械学習モデルをつくるにあたって認知症の方の自然会話コーパスの量 が少なく、通常のSVMでは高精度なモデルを作れないと考え、異常値検

> <u>出を行うOneClassSVMを採用した。</u> 機械学習には約14,000件の健常者の会話データがある

> > Real Persona Chat[6]を使用

真陽性率 (TPR) と偽陽性率 (FPR)を算出し、ROC曲線を作成、AUCをそれぞれ で求める。

ROC曲線:スクリーニングなどの検査制度の評価で用いられる。

曲線が左上方向にあるほど精度がよい。

:ROC曲線の下側の面積。<u>1に近いほど分類モデルの</u> 精度がよく、ランダムな分類だと0.5になる。

# AUC: 0.56 AUC: 0.61 AUC: 0.60 健常者のみの データ 線形SVM 非線形SVM OneClassSVM

<u>健常者の会話データのみで作成しているOneClassSVMで</u> <u>線形SVMに対しては上回り、</u> 非線形SVMに対しては<mark>同程度の精度がでた。</mark>

常者のみのデータからでも認知症をスクリーニングできる可能性

健常者の会話データのみから作成した機械学習モデルとともに、年齢などの メタデータや過去の会話履歴の整合性も組み合わせることで認知症のスク <mark>リーニングが可能になる</mark>と思われる。

今後は地域コミュニティを本製品自体が新たに創成できるようにしたい。

語处理学会 第30回年次大会 発表論文集(2024年3月) [6]Sanse Yamashita, Koji finose, Ao Guo, Shota Mochizuki, Tatsuya Kawahara, and Ryudinto Higashimake. Engilireszona Endit potazona chal corpus with representation of the Conference of the Conference of the Conference on Language, Information and Computation, pp. 852-861, 2023. [7] 毎日 大片 伊藤東 王宮 田子, 足坂 左 片 打御郎村会 高齢者 コーベスの構造 とそれ を用いた形知田子偏軍スクリーニング技術の開発」人工知能学会論文誌、2019, 34 巻 4 号, p. 8-111, 1-29