アンドロイドERICAによる 人間レベルの音声対話

河原達也 (京都大学)

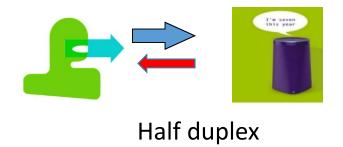
現状の音声対話システム

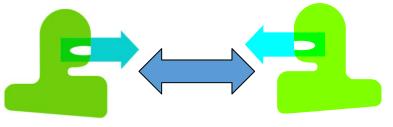
- 情報検索・機器操作システムとのインタフェース
 - タスクに沿った [概念的制約]
 - 単純な文を[言語的制約]
 - 明瞭に発声 [音響的制約]
 - 応答を待つ [受動的対話]





- タスクが明確でない
- 1ターンで多数の発話/相槌
- 考えながらやりとり
- 対話を通じてお互いの考えが明確になる





Full duplex

タスクを遂行するための対話

- 明確なタスク
 - -機器操作
 - 手配
 - 検索

瞬時にできる(すべき)もの

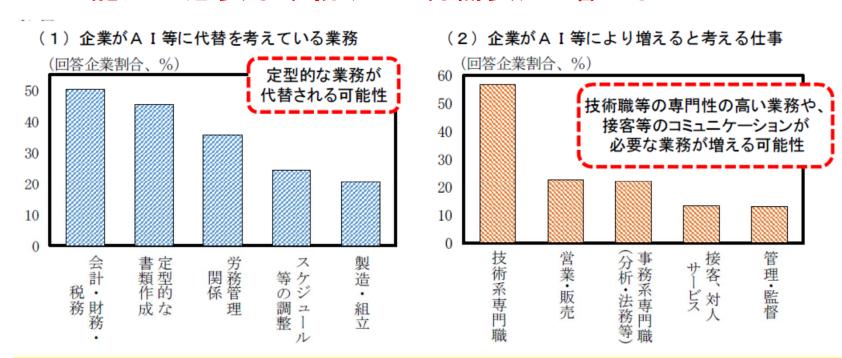
- 評価尺度
 - 意図に沿った応答
 - 客観的に正解が定義可能
 - 迅速に
 - ・瞬時が望ましい
- 対話はあくまでも手段
 - 会話ロボット向けでない [今井18]

対話自体が目的となるタスク

- ゴールが明確でないが、雑談(時間つぶし・社交目的)ではない(cf.) 目的をもった面会
- 評価尺度
 - 長く話す
 - エンゲージメント(対話感)
 - (客観的に定義できない)タスク

2018経済財政白書

今後AI等の進展により、定型的な業務が代替される一方、 専門性の高い業務や接客・対人サービス等のコミュニケー ション能力が必要な業務(の人材需要)が増える



AIに容易に代替されないと考えられるタスクが究極のAIの目標

Android ERICA



JST ERATO 石黒共生ヒューマンロボット インタラクションプロジェクト (2014-2020)

- 目標: 人間と同様にインタラクションできる自律型アンドロイド
 - 表情・視線・頷き
 - 音声対話
- 究極的目標: Total Turing Test
 - 人間と同様の対話感
 - 遠隔操作のアンドロイドと区別できないレベル
- 科学:
 - 自然な対話において何が不可欠で、現状何が不足しているのか。
- 工学的応用:
 - 対人コミュニケーションタスク
 - 人間のコミュニケーションスキルの訓練

人間レベルの音声対話

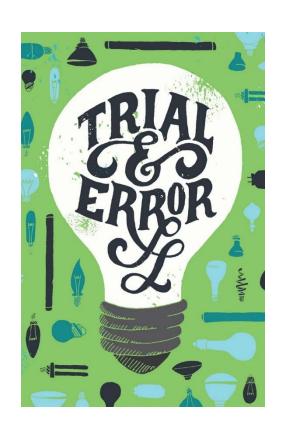
- ×情報検索・サービス → スマートフォン
- × 物体の移動など → 従来のロボット
- ×雑談 → チャットボット
 - 基本的に一問一答



- 長い深いやりとり
- ・ 人間らしい存在感
- 非言語情報を含む対話感

対話のタスク

当初: 研究室案内・受付・秘書システム



- 対話感なし
- ・ユーザ発話低調

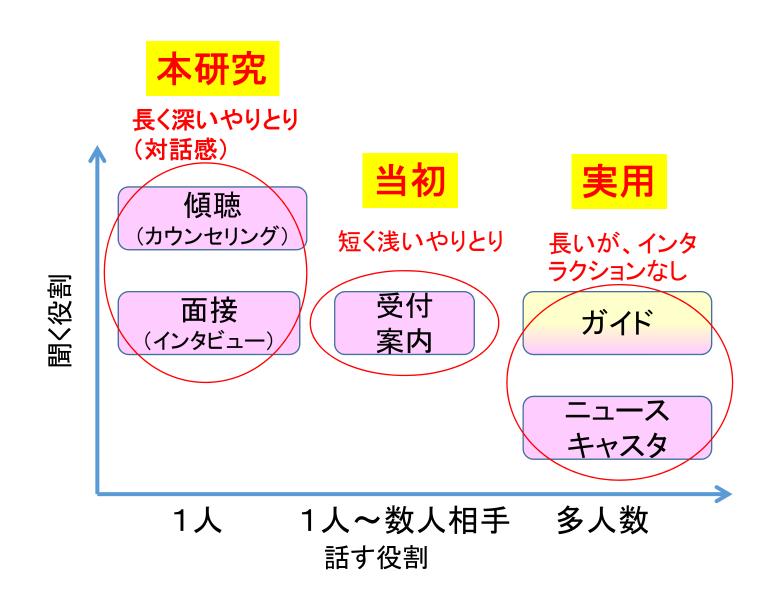
ゴールが明確でない対話システムの問題

- システム応答が、つまらない(無難) OR 見当違い(無謀)
- 分別のある大人(大学生)は、ロボットと対話したがらない

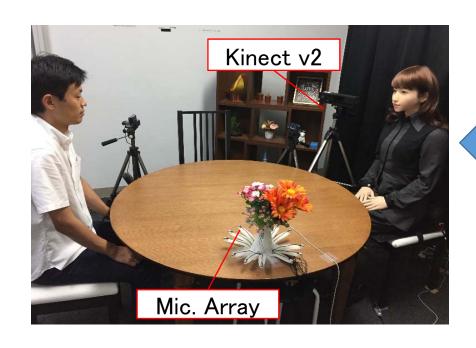


- システムに明確な社会的タスク
 - 単なる雑談でない
- ユーザにリアリスティックな設定
 - 真剣に対話に臨ませる

コミュニケーションロボットによる対話タスク

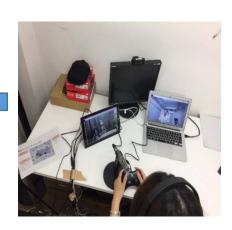


WOZによる対話データの収集



応答

制御



Wizard (劇団員)

Task 1: 傾聴

- 高齢者の話を聞く[下岡17]
 - 印象に残った旅行、最近行っていること
 - 的確なフィードバックを行うことで、円滑な発話を促進
 - カウンセリング [DeVault14, 河原15] とも類似



大半は、遠隔操作に 気づいていない

Task 2: 就職面接(練習)

- ERICAが面接官役
 - 志望動機やスキルなどについて質問
 - 応答に応じた追加・掘下げ質問
 - インタビュー [小堀16, 長澤17] と類似
- ユーザ(学生)はアピールする必要 → 実際のシミュレーション



かなり緊張

人間らしい存在感 が重要

Task 3: お見合い(練習)

- ERICAが女性参加者役
 - 趣味や好きな食べ物などの話題について、ユーザに質問したり、ユーザの質問に答える
 - 対話に応じたフィードバック
- ユーザ(男子学生)はアピールするだけでなく話を聞く必要→ 実際のシミュレーション



リラックスしているが、 それなりに真剣

人間らしい存在感 が重要

Face-to-Faceコミュニケーション

- •傾聴
- •面接
- •面談
- ・お見合い

Face-to-Faceコミュニケーション が必要不可欠な場合

- 深刻な相談
 - カウンセリング
 - 面談
- ・ 人物の評価
 - 入学試験の面接
 - 就職面接
 - お見合い

コミュニケーションスキル

- 話す(聞いてもらう) → ガイド
 - 一方的に話すのでなく、相手に興味をもって聞いてもらう
- 聞く(話してもらう) → 傾聴・カウンセリング
 - 的確にフィードバックすることで、相手に話し続けさせる
- 尋ねる → 面接・面談
 - 相手から情報を引き出す
- 答える → 相談
 - 答えるためのDB⋅KBが必要
 - 答えるには尋ねる必要
- 実際には
 - 上記の組合せ → お見合い
 - ノンバーバル(デリバリ·視線)も重要
- 本研究では各々に焦点が当たるタスクを構成的に設計・実装

3つのタスクの比較

| | 傾聴 | 就職面接 | お見合い |
|---------|-------|------|--------|
| システムの役割 | 聞く | 尋ねる | すべて |
| 対話の主導権 | ユーザ | システム | 両方(混合) |
| 発話の大半 | ユーザ | ユーザ | 両方 |
| 相槌の大半 | システム | システム | 両方 |
| 発話権交替 | あまりない | 明確 | 複雑 |

3つのタスクの比較

| | 傾聴 | 面接 | お見合い |
|-----------|---------|---------|---------|
| 収録対話数 | 19 | 30 | 33 |
| ユーザ発話の割合% | 64% | 53% | 49% |
| 相槌生起の割合% | 38% | 19% | 19% |
| ターン切替の割合% | 19% | 30% | 37% |
| ターン切替時間 | -34msec | 365msec | 120msec |

対話の構成要素

相槌の生成

- 発話を促進
 - 聞いているというフィードバック
 - "はい", "うん"
- ・ 感情を表出
 - 驚き・興味・共感
 - "あー", "へー"
- ・ 対話のリズム・同調性を形成

相槌生成の要素

• タイミング (when)

- ← 多くの先行研究
- 発話の終了(区切り)時
- 発話の終了前に予測する必要
- 形態 (what)
 - 韻律と言語素性を用いた機械学習
- 韻律 (how)
 - 先行発話の韻律にあわせて調整

TTSで 専用の エントリ

従来システムは同じパターンの繰返しのため単調



相槌の種類と頻度

| 形態 | 発話末における頻度 |
|-----------|-----------|
| 「うん」 | 12% (10%) |
| 「うんうん」 | 7% (9%) |
| 「うんうんうん」 | 13% (19%) |
| 感情表出系「あー」 | 8% (14%) |
| なし | 60% (47%) |

- ・ 約40%の発話末で出現
- ・ 形態も多様

相槌の追加アノテーション

- ・ 相槌の生成と形態は任意性が高い
- ・コーパスに出現したものが正解とは限らない



- 妥当なものを追加アノテーション
 - 3名の被験者が一致した場合に採用
 - 評価における正解とする

選択問題 妥当性判定 生成しない 0.5 うん うん あー うんうん 0.6 $max>\theta$? うんうんうん 0.2 otherwise うんう 生成しない うんうんうん ん あー 0.1

相槌の予測精度の評価

| カテゴリ | Recall | Precision | F-measure |
|-----------|--------|-----------|-----------|
| 「うん」 | 0.311 | 0.657 | 0.422 |
| 「うんうん」 | 0.382 | 0.820 | 0.521 |
| 「うんうんうん」 | 0.672 | 0.333 | 0.454 |
| 感情表出系「あー」 | 0.467 | 0.342 | 0.405 |
| なし | 0.775 | 0.769 | 0.772 |
| 平均 | 0.643 | 0.643 | 0.643 |

- •応答系の相槌の適合率は高い
- •生成しない場合の予測精度も高い

相槌の主観評価(-3~+3)

| | 1,5 | 1,3 | 17 |
|--------------|-------|------------------------|-----------------------|
| | ランダム | 提案予測 【 モデル = | 人間のカ - ウンセラ |
| 相槌は自然? | -0.42 | 1.04 | 0.79 |
| 対話のテンポはよい? | 0.25 | 1.29 | 1.00 |
| 親身に聞いているか? | 0.33 | 1.25 | 0.96 |
| 理解してくれている? | -0.13 | 1.17 | 0.79 |
| 関心を持ってくれている? | 0.21 | 1.21 | 1.04 |
| 共感してくれている? | 0.13 | 1.04 | 0.46 |
| このカウンセラと話したい | -0.33 | 0.96 | 0.29 |

赤字: ランダムに比べて統計的有意 (p<0.01)

予測モデルは人間のカウンセラと同等の評価(TTT) ただし、韻律の問題はあり

焦点語に基づく聞き返し

- ・ 相槌や語彙的応答のみでは、対話の維持困難
- ・オープンドメインにおいては、的確な質問の生成も困難



- ・ユーザ発話から焦点語の抽出
 - 音声認識結果の信頼度高い
 - 比較的長い名詞
- 繰返し

(例)「この前インドに行きました」→「インドですか」

質問

(例)「そこでカレーを食べました」→「どんなカレーですか」

焦点語に関する 掘り下げ質問/繰り返し応答

「昨日の晩はカレーを食べました。」

単語連鎖確率を計算

「どんなカレーですか?」(掘り下げ質問)

→実際にはユーザが沈黙したときに生成

「昨日の晩はうなぎを食べました。」

単語連鎖確率を計算

△どんなうなぎ ×誰のうなぎ ×いつのうなぎ △どこのうなぎ

「うなぎですか」(繰り返し応答)

5W1H

5W1H

評価応答の生成

- 各名詞に付与された感情極性値を集計
- ・以下のいずれかの値が一定以上になれば応答

| | 肯定的 | 否定的 |
|---------|-------|-------|
| 客観的(事実) | 素敵ですね | 大変ですね |
| 主観的(意見) | いいですね | 残念ですね |

「海に行きました」→「素敵ですね」 「でも疲れました」→「残念ですね」

• ある程度対話が進行してから生成

その他の構成要素

- 質問応答•挨拶
 - 想定されるもの
- 語彙的応答
 - 上記のいずれでも対応できない場合 (例)「そうですか」「なるほど」
- ・状態遷移モデル
 - 質問のリスト/フロー
 - 大局的な対話の流れを記述
 - ユーザが沈黙してしまった場合

ターンテイキング

- ・ 既存の対話システム: 発話できる区間を指定
 - スマートフォン: 発話時にクリック (push-to-talk)
 - スマートスピーカ: マジックワード "Alexa", "OK Google"
 - 一部のロボット: LED点滅時に発話



- 人間どうしの対話
 - 発話交代の時間: 0(傾聴)~400msec(面接)



- 人間らしいシステム
 - 相槌やフィラーの生成と統合

傾聴システムの構成

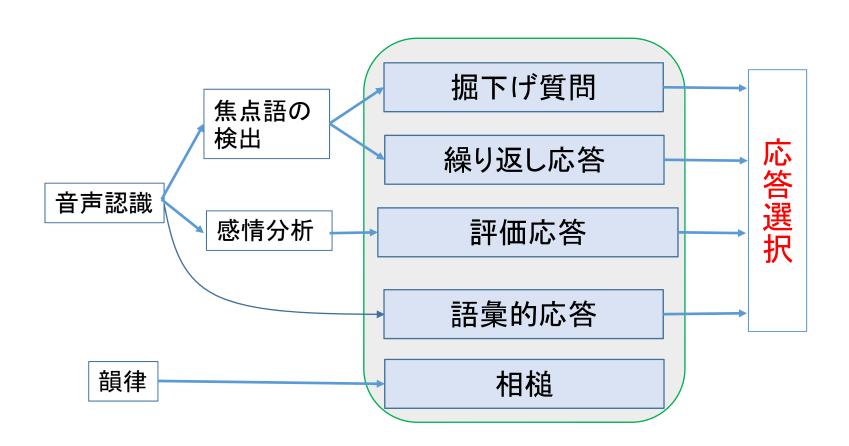
傾聴システムの仕様

- 聞くことに関してオープン(理解しているわけでない)
 - 「旅行」「食べた物」「健康法」などの話題は与えるが、 システムはどんな話題でも対応可能
- システムから質問は(原則)行わない
 - ユーザが質問を待つモードになるのを防ぐ
- ・ 高齢者による5分の対話を目標

傾聴システムの主な要素

- 自然な相槌 → "話を聞いてもらっている"感覚
 - 多様な相槌を選択
 - -「うん」「うんうん」「うんうんうん」「あ一」
- 聞き返し → "話を理解してもらっている"感覚
 - 焦点語の検出 「**ですか」
 - 掘下げ質問の生成「どんな**ですか」
- 評価応答 → "話に共感してもらっている"感覚
 - 「素敵ですね」「大変ですね」

傾聴対話システムの構成



応答選択

- ・ 複数の応答候補が生成
- ・正解があるわけでない(コーパスも正解とは限らない)

「この前の日曜に高校の同窓会に行きました」

| 語彙的応答 | 「そうですか」 | |
|--------|-------------|---|
| 評価応答 | 「素敵ですね」 | Ŏ |
| 繰り返し応答 | 「同窓会ですか?」 | O |
| 掘下げ質問 | 「どの同窓会ですか?」 | X |



1つを選択するのではなく、個々の妥当性を判定

応答選択

・コーパスに出現したもの以外にも可能な候補は多数



• 対話文脈を与えて妥当性をアノテーション

| | コーパス出現」 | →妥当な割合 |
|--------|---------|--------|
| 語彙的応答 | 45% | 90% |
| 評価応答 | 21% | 60% |
| 繰り返し応答 | 22% | 64% |
| 掘下げ質問 | 11% | 28% |

- 語彙的応答はたいてい可能
- ・ 評価応答と繰り返し応答も過半数で可能

応答生成・選択の評価

| | Recall | Precision | F-measure |
|--------|--------|-----------|-----------|
| 語彙的応答 | 99% | 91% | 0.95 |
| 評価応答 | 51% | 73% | 0.60 |
| 繰り返し応答 | 68% | 80% | 0.74 |
| 掘下げ質問 | 46% | 41% | 0.43 |
| 重み付き平均 | 70% | 73% | 0.71 |

- チャンスレートより有意に向上
- ただし、かなりの不適切な掘下げ質問が生成
- → 掘下げ質問は間があいたときのみ出力

システムのデモ

- うまくいく対話
 - 適度に聞き返し、最後に評価応答
- ・ 何とか乗り切る対話
 - ほとんど相槌のみ
- ・うまくいかないユーザ
 - 話すことがなくなる
- リスポンスがもう少し早いとよい
 - 発話終了前に相槌を予測・生成する必要
- 傾聴デモビデオ

実際のシステムの評価

京都大学カウンセリングルーム: 杉原保史教授 『プロカウンセラーの共感の技術』の著者

5分の傾聴対話を体験(一応成功)後、 「子どもと話しているようだ」

ある話題について5分間話せるか?

• 犬•猫



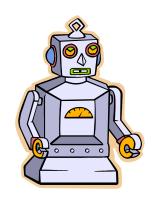
• 幼児



• 子供(小•中学生)



・ロボット



ERICA(23歳)



現在はこのレベル(TTT)

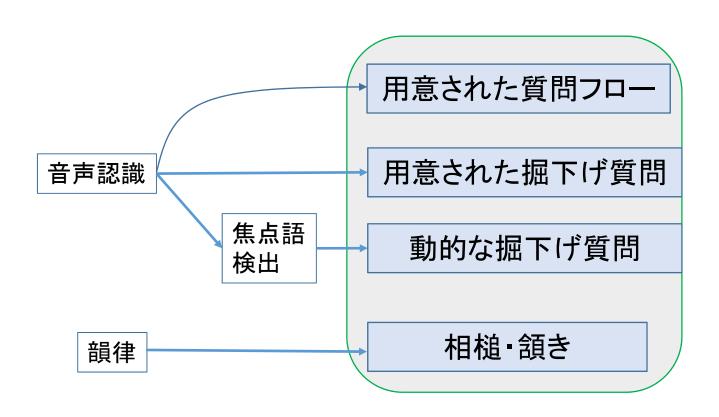
就職面接システムの構成

就職面接システムの仕様

- ユーザは志望する企業・業種を想定して対話するが、 システムはどんな業種・企業でも対応可能
- 基本フロー
 - 志望動機
 - 学生時代に頑張ったこと
 - その他(スキルなど)
- ・ 応答に応じた掘下げ質問
 - 用意された候補からの選択 (例)「当社でないといけない理由はあるのでしょうか」
 - ユーザ発話中のキーワードの掘下げ

(例)「深層学習についても勉強してきました」 「では、深層学習について説明して下さい」

就職面接システムの構成



IROS-2018 workshopでのデモ



システムのデモ

- ほとんど破綻しない
 - ユーザは明瞭に発話
 - システム主導の対話
- 一見おかしな掘下げも哲学的にとらえられる
 - 「研究」や「チーム」に対する質問
- ・ 就職面接デモビデオ(日本語)
- Job interview demonstration video (English)

実際のシステムの評価

• 京都大学キャリアサポートルーム: 松尾准教授 「質問が制御できないと指導目的には難しいが、 自主練習には使えそう」

今後の課題

- お見合いシステム
- 本格的な理解
 - 現在は内容語の抽出のみ
 - 発話行為タグ
 - オープンドメインにおける「理解」の定義
- ・メンタルモデル
- ・視線や表情などの利用

For Demo Video Search "2018 ERICA @ kyoto-u"