DaSiC2023 WORKSHOP 言語学とデータサ イエンスに関する ワークショップ

言語 データとその「鏡 」: 機械 学習モデルを用いた 言い誤りと失語症例 の分析

今日はこんな話をします 1

まず、このワークショップ、ちょっと変わったタイトルですね。 「鏡」とは次のような言葉からきています。

昨今の LLM, 生成 AI は, ハリー・ポッターに登場する「心の奥底にある, 最も切実な願望以上のものは何も 示してくれない」 みぞの鏡 (Mirror of Erised: Drsireの逆綴り) かもしれない。

健常者の言い誤り、失語症者の症例を機械学習の「鏡」、神経科学の「鏡」に映した時に見えるものは何か、という問いからきています。

今日はこんな話をします 2

【セッション1】趣旨説明およびデータ紹介 13:30-14:10

- ・趣旨説明
- ・データ紹介1: 健常者の言い誤り
- ・データ紹介2: 失語症の錯語

【セッション2】機械学習からみた言語モデルの鏡 14:10-14:50

講演

【セッション3】言語認知モデルの鏡と機械学習の鏡との接点 15:00-16:15

- ・認知モデルの説明1:健常者
- ・認知モデルの説明2:失語例
- ・機械学習モデルの説明
- 【セッション4】実演と全体討論 16:25-17:40
- ・モデルのデモンストレーション
- 全体討論

言い誤りって何? 1

- 健常な言語能力/運用力を持つ話者は母語をスラスラ話します。それは、
- →意図した通りのことを
- →意識のコントロールなく、オートマティック に言えている成果と言えます。

・でも時にそこからズレた発話をしてしまうことがあります。ちょっと分類してみましょう。

言い誤りつて何? 2 発話の分類

	意識によるコントロール 無し オートマティック	意識によるコントロール あり		
思った通り	母語スラスラ (規範からの逸脱を含む)	外国語カタコト		
思った通りではない	言い誤り	自己訂正		

言い誤りつて何? 3 簡単な定義

「A と言おうとして<u>思わず</u>Bと言ってしまった |

• 意図的なウケ狙いではなく、読み間違いでも障害でもなく

• もし、そこに規則性があれば… それは意識 の及ばないレベルでのことばの部品やその組み 立て作業を反映していると考えられる。→

発話研究の重要なデータとみなされてきた。

言い誤りって何?4 実例と「基本要素」

あらゆる言語レベルに様々なタイプの誤りが生じる

「打点さ<u>ら</u>の原」(打点3の原) daten san no hara

- ■ターゲットとエラー、そのソース
- ■レベル
- ■タイプ
- ■距離と方向
- ■その他

言い誤りの実例

```
ジャカンカップ(ジャパンカップ)
  音韻レベル 代用 予測
時間で言うと、深夜に時間するのは(電話)
  語彙レベル 代用 保続
ながせばはない(話せば長い)
  形態素レベル 交換
いどろり(いろどり)
 音韻レベル 交換
ぱまき (パジャマ+ねまき)
  語彙レベル 混成
青木となかじ の組(なかじま)
  音韻レベル 欠落
```

言い誤りの全体的傾向

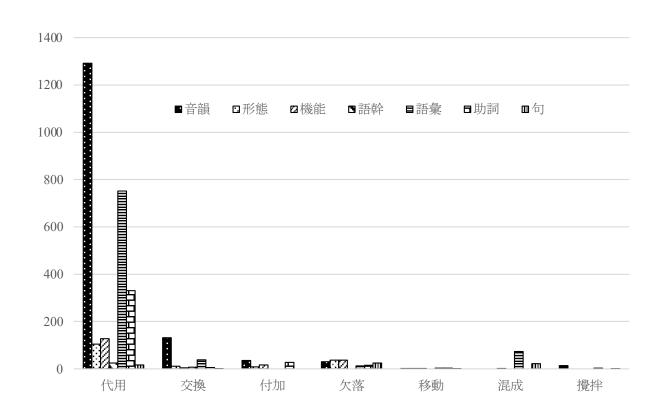


図1. uSedにみる日本語言い誤りのレベルとタイプの分布

本日注目する言い誤り 語彙代用

- a. エジプトにのぼった (ピラミッド)
- b.かたことの言葉(カタカナ)
- c. $\partial A = \partial A = \partial$
- d.こんな日は風がほしい(車)<風が強い野外で>
- e. 麻雀飲んだり、酒飲んだり(麻雀したり)
- f. 常磐線の中で<u>電車</u>吸ってる人がいた (タバコ)

語彙代用が教えてくれるもの

「心の辞書」の引き間違い...

そこには

- ・意味的要因
- ・文法的要因(品詞など)
- ・音韻的要因
- ・文脈的要因

が関わっているらしい。どう相互に関係する?

語彙代用の「タテ」と「ヨコ」

タテ:その語彙スロットに収まることができる語 同士の競争が起こした代用

[ジュース] パンと **コーヒー** で朝食を [スープ] [紅茶]

語彙代用の「タテ」と「ヨコ」

ヨコ:ターゲット語彙の周囲にある語彙、言語情報が直接・間接に邪魔をして起きた代用

直接(予測/保続)

ロードレースは<u>マラソン</u>で言えば、陸上で言えば マラソン...

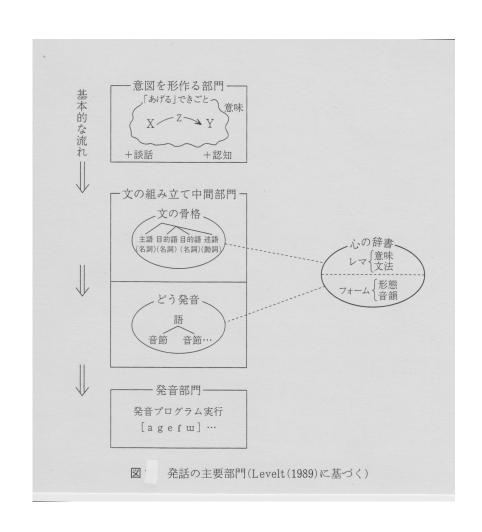
今日は雲が多くて雲がふる(雪)

間接(意味文脈型)

せんざいの<u>せっけん</u>であります (せんでん) すごく気に入っている<u>好き</u>だ (曲)

タテとヨコはどこで? 発話の基本図

認知モデル では



課題:タテ と ヨコはどこで? どう?

シミュレーションにおいて機械学習モデルはどのようにふるまうのか?

タテ型もヨコ型も同じように予想できるのか?

おまけ 語彙代用の分析

表 1. 語彙代用のタイプ分析結果 (752例中の一致数) *全体から複雑語の実例数を引いた577例中の一致数を示している

観点	文法 範疇	文 あり	意 関連	語頭 モーラ	語 末 モーラ	サーラ 数	アクセ ント型	音節重
頻度	745	255	577	247	171	359*	489	354

おまけ 語彙代用のタイプ

表 2. 語彙代用のタイプ別実例数 (N=752**)

タイプ	意味型	混合型	形式型	文脈型	意味文脈型	枠文脈型	イディオム・特殊型
頻度	321	230	59	207	46	24	14

** 重複があるため、頻度の合計数は752より多い