## コーパスと事象関連電位計測からみた 証拠性とモダリティの意味的差異

原 由理枝 1

(酒井 弘 1 トウ エン 2 折田 奈甫 3 越塚 毅 3 との共同研究)

1 早稲田大学

2 東京大学

3 東京理科大学

「語用論的推論に関する比較認知神経科学的研究」研究発表会



## 日本語学におけるモダリティ

寺村 (1984)、澤田 (2006)、Takubo (2009)

蓋然性 (ダロウ型) モダリティ: deductive-reasoning

「だろう」「はずだ」「にちがいない」「かもしれない」

(1) a. 雨が降った。道が濡れているだろう。b. #道が濡れている。雨が降っただろう。

# 証拠性 (ヨウダ型) モダリティ: abductive-reasoning

「ようだ」「みたいだ」「らしい」

(2) a. 道が濡れている。雨が降ったようだ。b. #雨が降った。道が濡れているようだ。

### Outline

- モダリティ or Modality?
- 图 因果関係
- Naturalness Rating Stud
- 事象関連電位 (ERP)
- ₫ まと8

形式意味論における狭義の Modality

### Modality in Formal Semantics

可能世界の集合に対する量化 (Kratzer, 2005)

- (3) It might be raining. ∃w ∈ W<sub>dox</sub>. it is raining in w
- It must be raining. ∀w ∈ W<sub>dox</sub>. it is raining in w

Davis & Hara (2014), Hara (2017), Hara et al. (2018)

- (5) a. #雨が降ったけど、実は降ってない。b. #It rained, but in fact it didn't.
- (6) a. #雨が降っただろうけど、実は降ってない。b. #Probably it rained, but in fact it didn't.
- (7) a. 雨が降ったようだけど、実は降ってない。
  - b. It seems that it rained but in fact it didn't.
  - p-ダロウ: pへのコミットメント有
     p-ヨウダ: pへのコミットメント無

5 / 51

## Research Question 1.1

□ コーパスや、脳科学的手法により、理論の裏付けはできるのだろうか?

#### Research Question 1.2

脳科学的手法を用いることに意義はあるのか? (内省のみでは得られないデータはあるのか?)

#### Research Question 2

狭義の Modality と Evidentiality の脳における言語処理に違いはあるのか?

- p-ダロウ ≈ 複数の可能世界を考慮し、p の蓋然性が高いと判断 ↑ 狭義の Modality
- p-ヨウダ ≈ (p の証拠となる)q の現実世界での観察
   ↑ 証拠性 (Evidentiality)、狭義の Modality ではない
- (8) Interpretation of daroo: Daroo(p) is defined at f, g, w iff Must(p) is true at f, g, w. (assertion)
- (9) Interpretation of yooda:

 $\operatorname{Yooda}(p)$  is defined at  $\mathbf{f}_c, \mathbf{g}, w$  iff  $\exists q$  such that  $\operatorname{Must}_p(q)$  is true at  $t_c, \mathbf{g}, w$ . (presupposition) If defined,  $\operatorname{Yooda}(p)$  is true at w iff the speaker perceives q at w. (assertion)

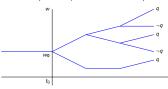
(modified from Hara, 2017)

-,-

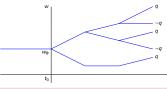
## Hara (2017) and Hara, Orita & Sakai (2018)

Modality q-ダロウ pprox 複数の可能世界を考慮し、未来の q を予想 Evidentiality p-ヨウダ pprox q の現実世界での観察

videntiality p-ヨウダ  $\approx q$  の現実世界での観察 (ポイント: p 自体にはコミットしない)



## Modality と Evidentiality の意味処理の違い



# 文末助動詞処理の予測

**q-ダロウ** 狭義の Modality⇒ 複数の可能世界を処理
⇒ 負荷が大きい

⇒ 貝何か大さい > ⊒ウダ Evidentiality → 単数の可

p-ヨウダ Evidentiality ⇒ 単数の可能世界 w<sub>@</sub> を処理 ⇒ 負荷が小さい

Outline

● モダリティ or Modality?

② 因果関係

Naturalness Rating Stud

● 事象関連電位 (ERP)

⑤ まとめ

31

## Davis & Hara (2014)

## 背景知識にある因果関係

原因:雨が降った→ 結果:道が濡れている



## Davis and Hara's (2014) hypotheses

- ヨウダは、因果関係の原因を表す命題に後接する。
- ダロウは、因果関係の結果を表す命題に後接する。

## Method

- 『現代日本語書き言葉均衡コーパス』 (Balanced Corpus of Contemporary Written Japanese (BCCWJ))
- ダロウ・ヨウダを含む文を収集 ただし、以下を除く
  - 「動詞・形容詞 の だろう」
- ダロウ文: 47538; ヨウダ文: 30686
- 自己相互情報量 (Normalized Pointwise Mutual Information, NPMI)
   2 つの事象の間の関連度合いを測る尺度

51 12 / 51

## 過去形か否か

#### 仮定

因果関係: 原因イベント → 結果状態

|          | ようだ   |   | だろう   |
|----------|-------|---|-------|
| 動詞-過去形   | 0.222 | > | 0.06  |
| 動詞-非過去形  | 0.176 | < | 0.207 |
| 形容詞-過去形  | 0.118 | > | 0.014 |
| 形容詞-非過去形 | 0.11  | < | 0.143 |
| 過去形      | 0.22  | > | 0.057 |
| 非過去形     | 0.177 | < | 0.214 |

- 過去形-ヨウダ > 過去形-ダロウ
- 非過去形-ヨウダ < 非過去形-ダロウ</li>

13 / 51

## コーパススタディ

ヨウダ 過去形 (夕形) の述語、イベントを表す述語を取りやすい。 ダロウ 非過去 (ル形) の述語、状態を表す述語を取りやすい。

- 背景知識: p → q (p causes q)
- q-ダロウ: 因果関係 p → q の結果 q に後接。
- p-ヨウダ: 因果関係 p → q の原因 p に後接。

### イベントか状態か

- 動詞はイベントを表すものでも、否定が付いたら状態を表す。
   雨が降る。(イベント) → 雨が降らない。(状態)
- 形容詞は状態を表す。

寒い。(状態) → 寒くない。(状態)

|  |        | ようだ   |   | だろう   |
|--|--------|-------|---|-------|
|  | 動詞     | 0.204 | > | 0.188 |
|  | 動詞-肯定  | 0.196 | > | 0.17  |
|  | 動詞-否定  | 0.209 | < | 0.253 |
|  | 形容詞    | 0.116 | < | 0.135 |
|  | 形容詞-肯定 | 0.112 | < | 0.132 |
|  | 形容詞-否定 | 0.187 | < | 0.201 |

- a イベント
- 動詞(肯定)-ヨウダ > 動詞(肯定)-ダロウ
- 状態
  - 形容詞-ヨウダ < 形容詞-ダロウ</li>
  - 動詞否定-ヨウダ < 動詞否定-ダロウ</li>

14 / 51

### Research Question 3

文のオンライン処理において、Parser は、それまでの文脈から、文末 助動詞を予測しているのか?

## オンライン処理の予測

原因。結果... 雨が降っている。道が濡れている... ダロウ-Expected ヨウダ ←Unexpected!

結果。原因... 道が濡れている。雨が降った... ョウダ-Expected ダロウ ←Unexpected!

∃'J'ダ-Expected ダロ'J ←Unexpected!

## Outline

- モダリティ or Modality?
- 因果関係
- Naturalness Rating Study
- 事象関連電位 (ERP)
- ⑤ まとぬ

#### ターゲット刺激

- 2 要因
  - ◆ 文脈 (原因-結果 or 結果-原因)◆ 文末助動詞 (ダロウ or ヨウダ)
- a 4 条件 ×80 アイテム
- (10) a. 原因-結果-ダロウ (Expected)
  - 雨が降った。道が濡れているだろう。 b. 結果-原因-ダロウ (Unexpected)
    - b. 結果-原因-ダロワ (Unexpected)道が濡れている。#雨が降っただろう。
- (11) a. 原因-結果-ヨウダ (Unexpected) 雨が降った。#道が濡れているようだ。
  - b. 結果-原因-ヨウダ (Expected) 道が濡れている。雨が降ったようだ。

フィラー刺激:80

18 / 51

### 原因-結果-ヨウダ

A: 「Bさんの足がむくんでいた。ずっと立っていたようだ。」

Aさんの発話はどれくらい自然だと思いますか?

- ◎ 7:すごく自然
- 0 6
- © 5
- 4
- 0 3
- 0
- 2
- 1: すごく不自然

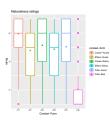
## 結果-原因-ダロウ

A: 「Bさんの苗字が変わった。最近結婚しただろう。」

Aさんの発話はどれくらい自然だと思いますか?

- 7: すごく自然
- 6
- 5
- 4
- 3
- (i) 2
- 1: すごく不自然

# Rating:結果



### Outline

- モダリティ or Modality?
- 因果関係
- Naturalness Rating Stud
- 事象関連電位 (ERP)
- ₫ まと8

### 補助実験: Cause-Effect

### 補助実験: Effect-Cause

```
原因: ボデゲタから
起電: は関係な
この短期所は受当だと思いますか?

0 た思う

0 6

0 5

0 4

0 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

0 1 2

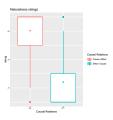
0 1 2
```

3 / 51

21 / 51

24 / 51

## 補助実験:結果



# 統計

- · A 2 × 2 × 3 repeated measures ANOVA with the factors
  - CONTEXT (Cause-Effect/Effect-Cause)
  - AUX (yooda/daroo)
  - MIDLINE (Fz/Cz/Pz)

### EEG 本実験:ダロウとヨウダの処理

#### ターゲット刺激:

- 2 要因
  - 文脈 (原因-結果 or 結果-原因)
  - ◎ 文末助動詞 (ダロウ or ヨウダ)
- 4条件×78アイテム
- (12) a. 原因-結果-ダロウ (Expected) 雨が降った。道が濡れているだろう。
  - b. 結果-原因-ダロウ (Unexpected) 道が濡れている。#雨が降っただろう。
- (13) a. 原因-結果-ヨウダ (Unexpected) 雨が降った。#道が濡れているようだ。
  - b. 結果-原因-ヨウダ (Expected) 道が濡れている。雨が降ったようだ。

フィラー刺激: 78

## 試行の流れ



被検者:早稲田大学の学生 27 名が参加し、24 名分を分析(加算試行の少ない3名を分析から除外)

### Research Question 3

 文のオンライン処理において、Parser は、それまでの文脈から、文末 助動詞を予測しているのか?

## オンライン処理の予測

原因。結果... 雨が降っている。道が濡れている... ダロウ-Expected ヨウダ ←Unexpected!

結果。原因... 道が濡れている。雨が降った... ョウダ-Expected ダロウ ←Unexpected!

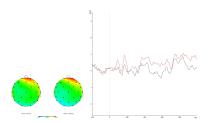
## ヨウダの予測

- 原因-結果-ヨウダ (U) 雨が降った。 #道が濡れているようだ。
- 結果-原因-ヨウダ (E) 道が濡れている。 雨が降ったようだ。

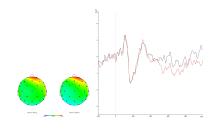


/ 51

 $\mathsf{Pz}$ 



Fz



### N400/P600-like Effect

a significant CONTEXT  $\times$  AUX  $\times$  MIDLINE interaction in the 500-700ms time window (F(2,46) = 4.2, p < 0.05).

後方 (Pz) に Negative-going Deflection (F(1,138) = 5.38, p < 0.05) 前方 (Fz) に Positive-going Deflection、(F(1,138) = 4.02, p < 0.05)  $\leftarrow$  N400/P600-like Effect of Semantic Anomaly and Reanalysis

33 / 51

### ダロウの予測

- 原因-結果-ダロウ (E) 雨が降った。
   道が濡れているだろう。
- 結果-原因-ダロウ (U) 道が濡れている。#雨が降っただろう。

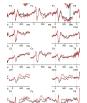


Expected/Unexpected 条件間の違いはみられなかった。

24 / 5

## 文末助動詞の比較

### Context 要因を無視したダロウとヨウダの比較



- ワタの比較 The midline analysis in the 300-500ms
  - a significant main effect of AUX
     (F(1,23) = 4.88, p < 0.05)</li>
  - a significant AUX × MIDLINE interaction (F(2,46) = 6.15, p < 0.005).</li>

(2,40) = 0.15, p < 0.005

## Research Question 2

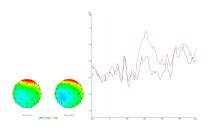
◆ 狭義の Modality と Evidentiality の脳における言語処理に違いはあるのか?

#### 文末助動詞処理の予測

q-ダロウ 狭義の Modality⇒ 複数の可能世界を処理
⇒ 負荷が大きい

p-ヨウダ Evidentiality ⇒ 単数の可能世界 w<sub>@</sub> を処理
⇒ 負荷が小さい

Pz



/ 51

## Negative-trend



Pz において、ヨウダに比べ、ダロウが Negativity を惹起 (F(1.69) = 10.56, p < 0.005)

(1,09) = 10.30,p < 0.005)</li>⇒ ダロウの処理は意味的負荷が大きい。

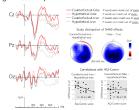
20 / 51

# Negativity and increased cognitive load

仮想的文脈、モダルを含む文は処理負荷が大きい。

## 先行研究: English counterfactuals

Kulakova & Nieuwland (2016) larger N400s compared to indicatives

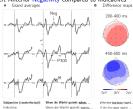


39 / 51

## 先行研究: German subjunctives

Kulakova et al. (2014)

Left Anterior Negativity compared to indicatives

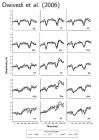


1 / 51

## Negativity in Processing of multiple possible worlds

- e English counterfactuals: N400
- German subjunctives: LAN
- Hypothetical contexts in English: Negative-trend
- Japanese modal daroo: N400/Negative-trend ←New!

## 先行研究: Hypothetical contexts in English



#### negative-going waveforms.

- (14) Control-Factual
  John is reading a novel. It ends
  quite abruptly.
- (15) Control-Non-Factual
  John is reading a novel. It might
  end quite abruptly.
- (16) Hypothetical-Non-Factual John is considering writing a novel. It might end quite abruptly.
- (17) #Hypothetical-Factual John is considering writing a novel. #It ends quite abruptly.

42 / 51

#### Research Question 1.2

- 脳科学的手法を用いることに意義はあるのか? (内省のみでは得られないデータはあるのか?)
- (18) a. 原因-結果-ヨウダ (Unexpected)
  - 雨が降った。#道が濡れているようだ。 b. 結果-原因-ヨウダ (Expected)
  - 道が濡れている。雨が降ったようだ。
- (19) a. 原因-結果-ダロウ (Expected)
- 雨が降った。道が濡れているだろう。
  - b. 結果-原因-ダロウ (Unexpected) 道が濡れている。#雨が降っただろう。

仮想的文脈、モダルを含む文は処理負荷が大きい。 $\leftarrow$  内省では得られない データ

### EEG 実験のまとめ

#### Research Question 2

- 狭義の Modality と Evidentiality の脳における言語処理に違いはあるのか?
- 文末助動詞の主効果: ダロウに Negative-going trend
   ⇒ ダロウの処理はヨウダよりも意味的負荷が大きい。

#### Research Question 3

- 文のオンライン処理において、Parser は、それまでの文脈から、文末 助動詞を予測しているのか?
  - ヨウダ Unexpected 原因-結果-ヨウダ → N400/P600-like effect of Semantic Anomaly and Reanalyis
  - ダロウ Expected/Unexpected 間の違いなし

5 / 51

## Hara (2017) and Hara. Orita & Sakai (2018)

- ダロウ 複数の可能世界を処理する、狭義の Modality
- ョウダ 単数の可能世界 (現実世界) のみ処理する、Evidentiality
- EEG 実験
  - ▶ Unexpected 原因-結果-ヨウダ
  - → N400/P600-like effect of Semantic Anomaly and Reanalysis ⇒ Parser は、結果-原因-Context から、文末にヨウダがくることを予測 している。
  - ・ダロウの単純効果:Negative-going trend ⇒ 複数の可能世界を処理するモダリティであるダロウは、単数の可能世 界を処理する証拠性のヨウダよりも処理負荷が大きい。

↑内省では得られないデータ

## Outline

- モダリティ or Modality?
- ② 因果関係
- Naturalness Rating Study
- 事象関連電位 (ERP)
- まとめ

(20) a. 原因-ヨウダ。 結果-カラネ。(Expected)

- 雨が 降った ようだ。 道が 濡れている からね。 b. 結果-ヨウダ。 原因-カラネ。 (Unexpected) 道が 濡れている ようだ。 #雨が 降った からね。
- (21) a. 結果-ダロウ。原因-カラネ。(Expected)
  - 道が 濡れている だろう。 雨が 降った からね。
    - b. 原因-ダロウ。結果-カラネ。 (Unexpected) 雨が 降った だろう。 #道が 濡れている からね。

47 / 51

### Acknowledgment

This research was supported by :

- NINJAL プロジェクト 「語用論的推論に関する比較認知神経科学的研究」(PI: 酒井弘).
- JSPS 基盤(C) 「左方周辺部における意味と語用のインターフェイス:脳科学的アプローチ」 (18K00589)(PI:原由理枝)

49 / 51

#### References II

- Kulakova, Eugenia & Mante Nieuwland. 2016. Pragmatic skills predict online counterfactual comprehension: Evidence from the n400. Cognitive Affective & Behavioral Neuroscience in press. doi:10.13758/s13415-016-0133-4.
- Takubo, Y. 2009. Conditional modality: Two types of modal auxiliaries in Japanese. In B. Pizziconi & M. Kizu (eds.), Japanese Modality: Exploring its Scope and Interpretation, Palgrave Macmillan.

#### References I

- Davis, Christopher & Yurie Hara. 2014. Evidentiality as a causal relation: A case study from Japanese youda. In Christopher Pi nón (ed.), Empirical Issues in Syntax and Semantics 10.
- Dwivedi, Veena D., Natalie A. Phillips, Maude Laguë-Beauvais & Shari R. Baum. 2006. An electrophysiological study of mood, modal context, and anaphora. *Brain research* 1117 1. 135–53.
- Hara, Yurie. 2017. Causality and evidentiality. In Proceedings of the Amsterdam Colloquium 2017, 295–304.
- Hara, Yurie, Naho Orita & Hiromu Sakai. 2018. Evidentials in causal premise semantics: A rating study. In New Frontiers in Artificial Intelligence: JSAI-isAI 2017 Workshops, 282–298. Springer International Publishing.
- Kratzer, A. 2005. Constraining premise sets for counterfactuals. Journal of Semantics 22, 153–158.
- Kulakova, Eugenia, Dominik Freunberger & Dietmar Roehm. 2014. Marking the counterfactual: Erp evidence for pragmatic processing of german subjunctives. Frontiers in human neuroscience 8, 548, doi:10.3389/fnhum.2014.00548

50 / 51