# そうえり もぷもぷ

#### soweli Mopumopu

- Twitter 上のトキポナボット
  - @soweli\_mopumopu



### soweli Mopumopu

- 15 分おきに何か言葉を発します
- 会話もできます たのしいね





### なんの話をするの

- soweli Mopumopu はどうやって動いてるのか?
  - ▶ 実はすこし高度なことをしている
- もぷもぷの技術について説明します

#### トキポナとは

- みんなが知ってるミニマル言語
  - ▶ 語彙数: 120 語
  - ▶ 習得がかんたん たのしい!
  - ▷ できる人が割と多い たのしい!
- 知らない人のために
  - ▷ 初級トキポナ文法簡介
  - ▶ 2分 40 秒で世界一簡単な言語を紹介して伝授する
  - ▶ トキポナレッスン1「トキポナってなに」
  - ▶ jan Pije's lessons (注)
  - ▶ 【日本語訳】toki pona li toki pona トキポナソング

### トキポナをモデル化する

- トキポナをコンピュータで扱いたい!
  - ▶ コンピュータには言語がわからぬ...
- "文"を数理モデル化しよう!
  - ▶ 確率的言語というのを考えます

- 「その文が起きる確率」というのを考える
  - ▶ 文の確率 P(文) を考える
  - ▷ P(toki pona li toki pona!) とか
- なにがうれしいの?

- 次の2つの文 A, B はどちらが"良い"文だろうか?
  - ▶ 文 *A*: toki pona li toki pona.
  - ▷ 文 B: a akesi ala alasa ale.
    - 明らかに A のほうがよい
    - P(A) > P(B) となるはず
  - ▶ 確率的言語は文法を扱えるかも?

- 次の2つの文 A, B はどちらが"良い"文だろうか?
  - ▷ 文 A: ma tomo Tokijo li lon ma Nijon.
  - ▷ 文 B: ma tomo Lanten li lon ma Tosi.
    - A は正しいが, B は間違い
    - P(A) > P(B) となるはず
  - ▶ 確率的言語は意味や常識を扱えるかも?

- 確率で言語を近似することができれば、文法や意味 を捉えたモデルを作成できるのでは?
  - ▷ "良い文"・"悪い文"を定性的に評価できる
    - チャットボットも作れる
  - ▶ もっと広く言語処理の様々な場面で使われている
    - 機械翻訳などもこの考えを元に作られている
- 文の確率をどうやって計算するの?

### 言語モデル

- 文に確率を与えるモデルのこと
- つまり,
  - $\triangleright$  文  $w_1^n = w_1 w_2 \cdots w_n$  を入力して,
  - ▷ P(w<sub>1</sub>) を計算・出力する関数のようなもの
- どのように計算する?
  - ▶ そもそも入力の長さが文ごとに違うしつらい…

### 分解する

確率論の乗法定理を用いて, P(w<sub>1</sub>) を分解

$$P(w_1^n) = P(w_1, w_2, \dots, w_n)$$

$$= P(w_1)P(w_2, w_3, \dots, w_n|w_1)$$

$$= P(w_1)P(w_2|w_1)P(w_3, w_4, \dots, w_n|w_1, w_2)$$

$$= P(w_1)P(w_2|w_1)P(w_3|w_1^2)P(w_4^n|w_1^3)$$

$$= \prod_{i=1}^n P(w_i|w_1^{i-1})$$

1 単語ずつ計算してかければ文の確率になる!

# $P(w_i|w_1^{i-1})$ を計算する

- 1番目から i 1番目の単語がわかってて, i番目の単語が起こる確率
- P(li|toki pona) > P(wile|toki pona)
- Mopumopu では、ニューラルネットを用いている
  - ▶ ニューラル言語モデルっていう

#### Transformer モデル

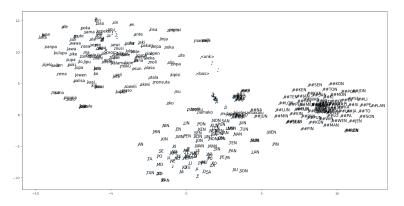
- Mopumopu で採用したニューラルモデル
  - ▶ 2017 年に Google の人たちが考案した
    - Google 翻訳のなかみもこれ
- 次からのスライドで細かいことを説明します
  - 注: ここで説明するのは、一般によく言われている Transformer Encoder-Decoder モデルのことではなく、Transformer 言語モデルのことです。

### Transformer モデル

- Transformer モデルは次の部分からなっている
  - ▶ 単語 Embedding 層
  - ▶ 位置 Embedding 層
  - ▶ Self-attention 層
  - ▶ Feed-forward 層

# 単語 Embedding 層

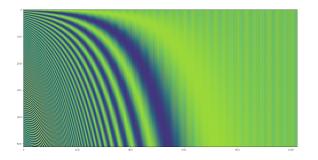
- 単語をベクトルに変換する
  - ▶ Mopumopu では 1024 次元
  - ▶ 逆(ベクトル-> 単語)もできる



# 位置 Embedding 層 (難しい)

- 位置(何番目の単語か)をベクトルで表す
  - ▶ 三角関数の回転を利用している
  - ▶ t 番目の i 次元が

$$\boldsymbol{p}_{t}^{(i)} = \begin{cases} \sin\left(\omega_{k}t\right) & (i = 2k) \\ \cos\left(\omega_{k}t\right) & (i = 2k+1) \end{cases}$$

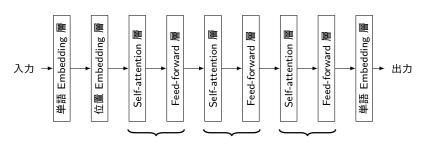


# Self-attention 層 (難しい)

# Feed-forward 層

#### Transformer モデル

それをこんな感じで組み合わせると



なんと言語モデルができる

### どのように学習するのか?

- モデルの確率分布を言語の確率分布に近づける
  - ▶ モデルと言語の相対エントロピーを小さくする

# 言語のエントロピー

# 相対エントロピー

# クロスエントロピー

### 確率的勾配降下法

- クロスエントロピーを微分した方向の逆にモデルの パラメータを動かしていけば、小さくなっていくので は?
  - ▶「標高が低い方に進めば下山できるのでは?」

遭難するのでやってはいけない

- ▶ 言語モデルが学習できる!
- ほんとにこんなんで学習できるのか?
  - ▶ 厳しいので工夫する

### Adam アルゴリズム

a

(SDG の式に 2 つ修正点があって,1 次の向きをおさえ てるのと,2 次の大きさをおさえてるのがあるんだって話 をかけばいい)

# 自己回帰生成

# ランダムサンプリング

# ランダムサンプリングは厳しい

# top-p サンプリング

# PyTorch

# nymwa/ponapt

# 実際に動かす

# 言語モデルでチャットボットをつくる

- ちょっと無理がある
- すこし怪しいことをしている

# Twitter API を使う

# おわりに