

記者原稿を利用した ニュース音声認識のための言語モデル

加藤 直人 浦谷 則好 江原 晖将

N H K 放送技術研究所

E-mail: {katonao, uratani, eharate}@strl.nhk.or.jp

1 はじめに

聴覚障害者などからテレビ番組、特に「ニュース」の音声を字幕化してほしいという要望が強い。米国では人手でリアルタイムに入力しているが、日本語の場合、漢字に変換する作業等が必要なためリアルタイムで入力するのは熟練した人でも難しい。そこで、このような作業を自動的に行うこと目標に、音声認識技術を利用した字幕作成の研究を行っている[今井98]。システムとしては

- 音声認識によるニュース音声の文字化
 - 人手によるチェック・修正
- というプロセスが必要となる(図1)。

音声認識ための言語モデルを構築するには電子化されたコーパスが欠かせない。N H K のニュースではアナウンサーが読む原稿(アナウンス原稿)は、記者がワープロで書いた原稿(記者原稿)を元に、手書きの修正が放送の直前まで行われる。したがってアナウンス原稿は電子化されていない。しかし、手書きの修正は節の入れ換え程度である場合も多く、アナウンス原稿と記者原稿では一致している箇所も少なくない。そこで現在、記者原稿を使って言語モデルを構築している。アナウンス原稿に出現する単語は直近の記者原稿に出現する可能性が高いので、

直近の記者原稿に比重をかけ音声認識用の言語モデル(bi-gram, tri-gram モデル)を構築している[小林98]。

音声認識の精度向上のためには言語モデルのさらなる改良が必要である。1つの方法はアナウンス原稿と記者原稿とで一致している箇所(20~30語の連続する単語に及ぶ場合もある)を利用することである。具体的には、 $n \geq 4$ 以上のn-gram モデルや、可変n-gram モデル[政瀧98]を使うことが考えられる。しかし、前者では $n = 4, 5, \dots, 20, \dots$ のn-gram という莫大なデータを計算機上に記憶しておかなければならず現実的ではない。また、このようなn-gramは出現頻度が小さい(ほとんどの場合は出現頻度1回)ので、出現頻度が高い定型表現を対象としている後者の方針はあまり有効でない。

本稿ではそれほどデータ量を増やすことなく、出現頻度が1回のものにも対応する、 $n \geq 4$ のn-gram を利用する言語モデルについて述べる。ここで中心的役割をするのが単語出現位置辞書である。また、単語出現位置辞書は元となる記者原稿を特定することができるので、「人手によるチェック・修正」をする際の参考となる記者原稿を出力することも可能となる。

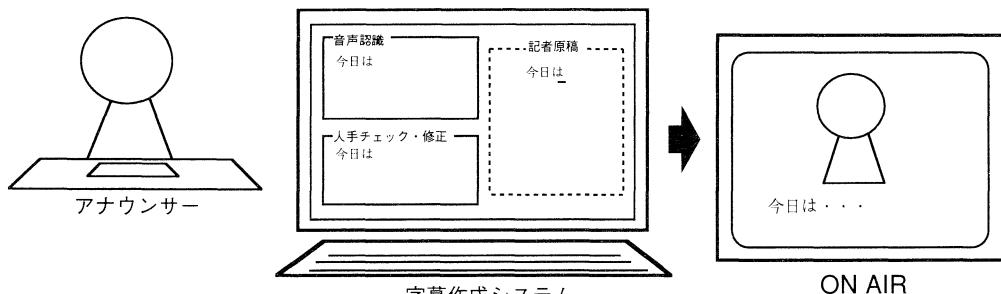


図1 字幕作成システムの一例

日付：1996年07月02日
番組名：7時のニュース

アジア太平洋地域で子どもの人権を守る為、メディアがどのような役割を果たしていくのかを話し合う、初めての国際会議がフィリピンのマニラで始まりました。
えこの会議は A B U アジア太平洋放送連合や U N I C E F 国連児童基金などが主催して開いたもので、アジア太平洋地域の二十二の国と地域から、テレビや新聞広告などのメディア関係者らおよそ三百人が一堂に会して、子どもの人権とメディアの役割を話し合う初めての試みです。
初日のきょうは子ども達の歌や踊りを交えた開会式のあと、フィリピンのリナライゴ社会福祉相が、子ども達にとって必要なメディアのあり方を探らなければならぬとあいさつし、続いて各国の子ども達のメディアへのさまざまな意見が会場のモニター画面で紹介されました。会議では、子どもに対する虐待など人権侵害の問題や、アジア太平洋地域のテレビメディア間の番組の制作協力などについても討議し、最終日の五日には、子どもの為のアジアメディア宣言を採択して閉幕することになっています。

タイトル：子供人権メディアサミット

日付：1996年07月02日
作成部：国際

アジア、太平洋地域で子供の人権を守るためメディアがどのような役割を果たしていくかを話し合う初めての国際会議がフィリピンのマニラで始まりました。

「子供の人権とメディアに関するアジアサミット」と名付けられたこの会議は A B U ・ アジア太平洋放送連合やユニセフ・国連児童基金などが主催してアジア・太平洋地域の二十二の国と地域からテレビや新聞、広告などのメディア関係者らおよそ三百人が一堂に会して子供の人権とメディアの役割を話し合う初めての試みです。

初日のきょうは子供達の歌や踊りを交えた開会式のあとフィリピンのリナ・ライゴ社会福祉相が「子供達にとって必要なメディアのあり方を探らなければならぬ」と挨拶し、続いて各国の子供達のメディアへの様々な意見が会場のモニター画面で紹介されました。

会議では子供に対する虐待など人権侵害の問題やアジア・太平洋地域のテレビメディア間の番組の制作協力などについても討議し、最終日の五日には「子供のためのアジアメディア宣言」を採択して閉幕する事になっていました。

書き起こし原稿

記者原稿

図2 書き起こし原稿と記者原稿の例

2 書き起こし原稿と記者原稿

書き起こし原稿と、その元となっていると思われる記者原稿の例を図2示す。ここで、「書き起こし原稿」とは、実際のニュースを人手で書き起こしたもの指す。したがって、アナウンス原稿とはほとんどかわらないが、アナウンサーが話した言いよどみ（「え」）等も含まれる。一方、記者原稿はその記事を作成する部署によって7つのジャンル（政治、経済、社会、国際、スポーツ、ネット、首都圏）に分かれている（図2の場合は国際）。1日の記事数は日によって異なるが、1ジャンルあたり20～30記事であり、1記事あたりの単語数は300～400語程度である。

図2を見ると、書き起こし原稿も記者原稿も1文あたり50単語程度含まれており、1文が非常に長いことがわかる。書き起こし原稿と記者原稿を比較すると、記号（「,」, 「・」等）を除けば4単語連続以上で一致している単語列がかなりあり、20単語を超える場合もある。

3 記者原稿を利用した言語モデル

記者原稿を利用した言語モデルでは、コーパスから言語モデルを構築する際に、従来の trigram (または bi-gram) とともに、単語出現位置辞書を自動的に生成する。音声認識の際には単語出現位置を使うことにより、出現頻度が1回、 $n \geq 4$ の n-gram の言語的制約をすることが可能となる。

3. 1 単語出現位置辞書

単語出現位置辞書を自動生成するコーパスとしては、直近（前日、当日）の記者原稿を使う。この記者原稿を形態素解析して単語に分割し、それぞれの単語に対して出現した位置（単語出現位置）を収集する（図3）。単語出現位置の番号はジャンル、記事の出現位置、単語の出現位置の3つ情報によって次のように7桁の数で定義している。

【単語出現位置の番号の定義】

単語出現位置の番号 XYYYYZZZ (7桁)
 X (上位 1 衡目) : ジャンル番号
 (1: 政治, 2: 経済, 3: 社会, 4: 国際,
 5: スポーツ, 6: ネット, 7: 首都圏)
 YYY (2 ~ 4 衡目) : そのジャンルにおける
 記事位置
 ZZZ (5 ~ 7 衡目) : その記事における単語
 出現位置

例えば、単語出現位置の番号 6002021 は、ジャンルがネット (6), 記事の出現位置が 2 番目 (002), 単語の出現位置 21 番目 (021) ということを表す。

記者原稿

タイトル：平和コンサート	
作成部：ネット	
日付：1996年06月02日	
<hr/>	
(本文)	
<hr/>	
タイトル：砧神社	
作成部：ネット	
日付：1996年06月02日	
<hr/>	
・初詣で賑わっています 砧神社では今日から・	
21 22 23 24 25 26 27 28 29	
.....	
<hr/>	
タイトル：	
作成部：ネット	
日付：1996年06月02日	
<hr/>	

単語出現位置の番号の計算

初詣	6002021
で	6002022
賑わっています	6002023
砧	6002024
神社	6002025
:	:

記事中の単語出現位置

すべてのジャンル

単語出現位置辞書

今日	100041, 6005024, ...
:	:
初詣	6002023, 7002010, ...
:	:

図 3 単語出現位置辞書の作成

3. 2 音声認識での利用

音声認識では、単語出現位置辞書によって各認識候補の単語出現位置の番号を求め、この数字が連続している単語列を優先する。

具体的には次の 3 つの利用方法を考えている。

- tri-gram による言語制約後の利用
- tri-gram との併用による利用
- デコード上で縦型探索としての利用

以下でそれぞれの方法を簡単に説明する。

(a) tri-gram による言語制約後の利用

tri-gram による言語制約の後に、スコアの再計算として単語位置辞書を使う。

マルチパスサーチの第 1 パスにおいて tri-gram を使い、ある程度認識候補を絞る。ただし、ここで用いる tri-gram は直近の記者原稿はもとより、それ以外の記者原稿も使って構築する。

第 2 パスにおいて、単語出現位置辞書を使い、単語出現位置の番号が連続する単語列にはスコアを加える。例えば、4 単語が連続して場合に 4 点加算するとし、認識候補の単語が「初詣で賑わっています砧」であったとする。図 3 の単語出現位置辞書を使うと「初詣 (6002021)」「で (6002022)」「賑わっています (6002023)」「砧 (6002024)」と単語出現位置の番号が 4 つ連続しているので、この単語列には 4 点加算される。この際、「で」はコーパス中に何度も出現するので、単語出現位置の番号がさまざま得られるであろうが、前後の単語と連続している番号を選ぶ。

最後に最もスコアが高い経路を求める。

(b) tri-gram との併用による利用

tri-gram による言語制約をする際に、単語位置辞書を併用する。

それまでに得られている経路の最後の単語を w' 、それまでに連続している n -gram の長さを N (すなわち N -gram を利用)、単語出現位置を c とおく。次単語の認識候補 w'^{+1}_k ($k = 1, 2, \dots, k_0$) の確率を p'_k を、tri-gram による確率 p_k に基づいて式 (1) で動的に再計算する。

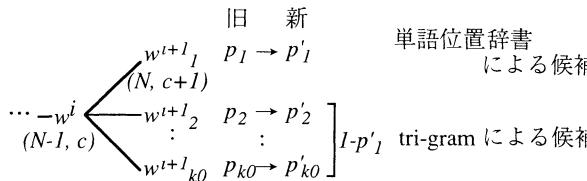


図4 確率値の動的再計算

確率の動的再計算

$$p'_1 = q_0 \times (1 - \exp^{-\lambda \times N}) \quad (1a)$$

$$p'_{k0} = (1 - p'_1) \times \frac{p_k}{\sum_{k=2}^{k0} p_k} \quad (2 \leq k \leq k0) \quad (1b)$$

(q_0 , λ は定数, $0 \leq q_0 \leq 1$, $\lambda > 0$)

式(1a)は、前単語の単語出現位置 c から予測される単語 w^{l+1}_1 ($k=1$ のときとする) の場合であり、その新たな確率 p'_1 (確率値) を N に応じて計算する。式(1b)は、tri-gram から得られる認識候補 w^{l+1}_k (それを $2 \leq k \leq k0$ のときとする) の場合であり、tri-gram の確率 p_k に応じて残りの $1 - p'_1$ を分配する。

ただし、これらの計算はあらかじめ決めておいた N_0 に対して、 $N \geq N_0$ のときのみ実行する。例えば、 $N_0 = 4$ とすれば、このような計算が行われるのは 4-gram 以上の場合である。

(c) デコードの縦型探索の利用

縦型探索のトリガーとして利用する。

通常はデコードは横型探索をし、前述の(c)の処理が始まった後は縦型探索をする。縦型探索を続け、単語出現位置から予測された単語の音響スコアが、あるしきい値より悪くなった場合には横型探索に復帰する。この利用法では縦型探索も行うので処理の高速化が期待できる。

4 おわりに

記者原稿から作成された単語出現位置辞書を使うことにより、 $n \geq 4$ である n-gram を利用した音声認識のための言語モデルについて述べた。今後は実際に計算機上にインプリメントし、perplexity の計算や認識実験によって本言語モデルの検証を行う予定である。

今回は1文中で連続する単語列への利用のみについて説明したが、単語出現位置は以下のように言語制約として利用することも可能である。
○文間にまたがった制約

前文の最後の単語出現位置を記録しておき、次の文の先頭の単語の制約に利用する。例えば、記者原稿で「…しました(4001025)。一方(4001026), …」というのが存在し、認識結果が「しました(4001025)」と1文の認識を終了したとする。すると、次の文の先頭では認識候補では「一方」を優先することが可能となる。

○ジャンルの制約

単語(主に内容語)が出現するジャンルは上位1桁目をみればわかる。そこで、ジャンルがかけ離れている候補(例えば、経済とスポーツ)の場合にはペナルティを与えたり、ジャンルが近い候補(政治と社会)の場合には優先したりすることが可能である。単語のジャンル別出現数は単語位置辞書から計算できる。

○文(節)の構造変化があった場合の制約

例えば、認識候補として「砧神社は初詣で」と得られたとする。図3の記者原稿では「砧(6002024)神社(6002025)」と「初詣(6002021)」は文構造の変化により出現順が変わったが、単語位置が 25 (or 24) と 21 と近いので、この認識候補を優先することが可能となる。

謝辞

本研究を進めるにあたって適切な助言をいただいた当研究所音声認識・言語情報処理グループに感謝する。

【参考文献】

[今井 98] 今井ほか「ニュース番組自動字幕化のための音声認識システム」情報処理学会研究会, HI80-11(SLP-23-11), pp.59-64, 1998.

[小林 98] 小林ほか「ニュース音声認識のための時期依存言語モデル」日本音響学会講演論文集, 2-1-17, pp.71-72, 1998.

[政瀧 95] 政瀧ほか「連続音声認識のための可変長連鎖統計言語モデル」電子情報通信学会研究会報告, SP95-73, pp.1-6, 1995.