

# 字面処理による日本文誤り検出の一方式

5C-3

下村秀樹、酒井貴子、並木美太郎、中川正樹、高橋延匡  
(東京農工大学 工学部 電子情報工学科)

## 1. はじめに

我々は、字面処理あるいは形態素解析に基づいて、日本語文章中の誤りを検出する手法の研究を行っている[1]。一般的に文字コードだけを主な情報とする字面処理に基づく手法は、形態素解析に基づく場合よりも誤り検出能力が低いと考えられる。しかし、(1)高速な処理が可能である。

(2)実現が比較的容易である、などの特長もあり、誤り検出能力と併せて評価しなければ、実用性がないと断言することはできない。また評価の結果、実用的でないことが明らかになったとしても、形態素解析やさらに高度な誤り検出手法を評価するための比較データとして、その誤り検出能力を明らかにしておく必要がある。

さて、字面処理で文中の誤りを検出する代表的ツールに、英語の spelling checker がある。これは、空白で区切られた文字列パターン(単語)を辞書と照合し、辞書にないものを誤りであると指摘する。日本語は英語と違い、文中の単語を分かち書きする習慣がない。したがって、単語単位で辞書と照合するこの手法をそのまま応用するためには、字面処理の枠組みを越えた、形態素解析が必要になる。

しかし、誤り検出のために辞書と照合する単位が、単語である必然性はない。そこで我々は、日本文の字種(漢字、平仮名、片仮名、英字、数字等)の変化に着目して文から文字列パターンを切り出し、それを辞書と照合するという方式で、誤りをどの程度検出できるのかを調べた。実験は、パターン切出し規則(後述)を変え、3回行った。

本稿では、3回の実験のそれぞれの誤り検出能力を、第1種の検出誤り(誤りを見逃す)、第2種の検出誤り(誤りでないものを検出する)の観点から調べた結果を報告する。

## 2. 誤り検出能力の実験

### 2.1 実験システムの構成と実験の方法

実験は、図1に示すツールを用い、次の手順で行う。

- (1) パターン切出し規則を決め、文章をパターンの並びに分割する。パターン切出しツールを作る。
- (2) パターン切出しツールを使って、大量の学習用文章(辞書生成用データ)から、辞書を生成する。
- (3) 実験用に用意した、誤りを含む評価用文章と誤りのない評価用文章を、(2)で作った辞書と照合し、第1種・第2種の検出誤りを調べる。このとき、出力は人間が見やすいように、KWIC(Key Word In Context)の形式にする。

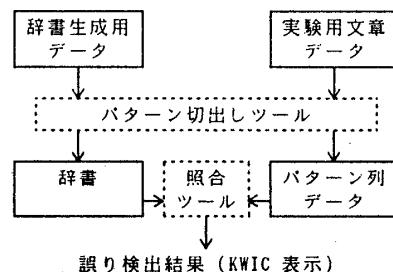


図1 誤り検出実験システム

### 2.2 実験用文章データの収集

実験のためのデータとして、東京農工大学工学部数理情報工学科の1989年度の卒業論文・修士論文から、次のものを集めた。

- (1) 誤りのない大量の文章データ(辞書生成用データ)  
論文50編(約130万字)を用意した。各論文は人手によってチェックし、誤りはできる限り取り除いた。
- (2) 第1種の検出誤りを調べるための文章データ

辞書生成用データに含まれないものの中から、誤りを人手によって探して抜き出し、120文を用意した。このとき、字面処理による誤り検出の能力を考え、誤りは誤字、脱字、仮名漢字変換誤りに限定した。以下、これを「誤りサンプル」と呼ぶ。

- (3) 第2種の検出誤りを調べるための文章データ  
人手によってチェックし、誤りができるだけ取り除いた論文1編(約4万字)を用意した。以下、これを「正サンプル」と呼ぶ。

なお、これらすべてのデータは、図、表、野線を削除したものである。

### 2.3 実験

実験は、さきに述べた手順に従って、パターン切出し規則を変えて3回行った。まず実験1では、単純に字種の変化でパターンを切り出した。実験2では、実験1で漢字1文字のパターン(活用語の語幹など)が大量に切り出されたので、それをなくす補助規則を加えた。また実験3では、それまでの規則では、平仮名の極端に長いパターン(文末に多くある)が多く切り出されていたので、それを短いパターンに分割する補助規則を加えた。

**実験1の規則**

(a) 字種の変化点で切る。

字種とは、平仮名、片仮名、漢字、数字、英字である  
(以下、「字種」と言った場合も同じである)。

**実験2の規則**

(a) 字種の変化点で切る。

(b) 規則(a)によって、漢字1文字のパターンと平仮名パターンが連続するところは、一つのパターンに併合する。

**実験3の規則**

(a) 字種の変化点で切る。

(b) 次のパターンの前後で切る(助詞、形式名詞に対応)

が、や、を、に、へ、で、も、は、ば、と、

から、て、や、こと、もの、ため、とき、ところ

(c) 規則(a)(b)によって、漢字1文字パターンと平仮名が連続するところは、一つのパターンに併合する。

(d) 規則(a)(b)によって、平仮名パターンの後に平仮名1文字のパターンが連続するところは、一つのパターンに併合する。

**3.4 実験結果**

実験結果を、表1に示す。第1種の検出誤りの割合(以下、 $\alpha$ と呼ぶ)は、誤りサンプルを辞書と照合した結果について、次式で計算した。

$$\alpha = \frac{(\text{検出できなかった誤りの数})}{(\text{検出すべき誤りの数})}$$

第2種の検出誤りの割合(以下、 $\beta$ と呼ぶ)は、正サンプルを辞書と照合した結果について、次式で計算した。

$$\beta = \frac{(\text{検出したパターンの数})}{(\text{切り出されたパターンの総数})}$$

また誤りサンプルの中から、各実験で検出できたり、できなかったりした代表的な例を、図2に挙げる。

表1 第1種・第2種の検出誤りの割合 $\alpha$ ・ $\beta$ 

値 \ 実験	実験1	実験2	実験3
$\alpha$ (%) (データ数)	35.0 (42/120)	23.3 (28/120)	35.8 (43/120)
$\beta$ (%) (データ数)	5.2 (844/16098)	7.1 (1011/14259)	4.0 (693/16189)

例1：「…できる用になる。…」

実験1 × …できる/用/になる/。

実験2 ○ …できる/用になる/。

実験3 × …で/きる/用に/なる/。

例2：「…することを、考てみる。」

実験1 × …/することを/考/てみる/。

実験2 ○ …/することを/考てみる/。

実験3 ○ …/することを/考て/みる/。

例3：「…平面図をだけを見ただけでは…」

実験1 ○ …平面図/をだけを/見/ただけでは/…

実験2 ○ …平面図/をだけを/見ただけでは/…

実験3 × …平面図/を/だけを/見ただけ/では/…

図2 各実験での誤り検出例(○は検出成功、×は失敗)  
(“/”は各実験でのパターンの切れ目)**4. 考察**

まず、検出誤りの割合 $\alpha$ 、 $\beta$ を考察する。 $\alpha$ が最も良いのは、実験2の23.3%であり、誤りサンプルの75%以上を検出できた。このとき検出できなかったものは28例あったが、このうち10例は、辞書生成データ中に誤りが(取りきれずに)含まれていたことが原因であった。したがって、実験2の規則で、辞書生成データ中の誤りを完全に取り除ければ、

$$\alpha = (28-10)/120 = 13.3\%$$

となり、誤りサンプルの85%以上が検出できる。ただし、実験2の結果は、 $\alpha$ が小さい代わりに $\beta$ が大きくなっているので、このときの規則が最も良いとは言えない。

$\alpha$ 、 $\beta$ の関係から見ると、今回の実験では、 $\alpha$ を小さくするようなパターン切出し規則の変更は、 $\beta$ を大きくする副作用があった。一般的にもその傾向があると思われる。しかし、実験1と実験3では、 $\alpha$ はほぼ同じであるのに $\beta$ は実験3の方が小さくなっている。この点から考えると、単に字種の変化でパターンを切り出すといった規則に、実験3のような、日本語の特徴を加味した規則を付加することによって、 $\beta$ の増加を抑えて $\alpha$ を減少させられる可能性もある。

次に、各実験間に生じる第1種の検出誤りの差について、図2の例を使って説明する。本手法では、切り出したパターン間の関係の誤りを検出することはできない。したがって、単純に字種の変化点でパターンを切り出した実験1では、図2例1、例2は検出できなかった。これに対し実験2では、漢字1文字と平仮名列を併合する規則によって、この二つのパターンの間の関係を暗に含めていることになる。したがって、図2例1、例2は検出することができた。実験3では、助詞、形式名詞に対応する文字列で平仮名列を分割したので、それまで辞書になかったパターンが、辞書にある複数個のパターンに分割されてしまい、検出できなくなる例があった(図2、例3)。 $\alpha$ の値だけを比べると、実験1と実験3はほぼ同じであるが、パターン切出し規則の特徴が異なっているので、検出できる誤りは違う。

**5. おわりに**

本実験では、字面処理で切り出したパターンを辞書と比較する方法について、パターン切出し規則を変えて3回の実験を行い、その誤り検出能力を定量的に示した。その結果、辞書中の誤りを十分に取り除くことができれば、誤字、脱字、仮名漢字変換誤りの85%程度まで検出できる可能性があることが分かった。今後の課題は次のとおりである。

(1) 大量のデータによる実験

(2) パターン切出し規則の変更による能力の向上

(2) 他の誤り検出手法(字面処理、形態素解析に基づくものなど)との定量的比較

**参考文献**

- [1]下村秀樹、他：日本語文書作成支援環境の実現に向けて、情報処理学会第32回プログラミングシンポジウム報告集、pp.97-107(1991)