

修士論文 2014 年度（平成 26 年度）

ユーザのコンテキストを利用したテキスト入力 システムの研究

慶應義塾大学大学院 政策・メディア研究科

臼杵 壮也

インタラクションドesignプロジェクト

2015 年 1 月

ユーザのコンテキストを利用したテキスト入力システムの の研究

論文要旨

モバイルデバイスの進化と普及と共に文字入力への機会は増加している。しかし現状スマートフォンを利用している人々の日本語入力 IME には大きな変化はみられない。本研究では現状のモバイルデバイスに合った、より楽しく早い入力を可能にする日本語入力 IME 「Rive 日本語入力」を設計し実装した。本システムにおける最大の特徴はコンテキストによる集合知を使った候補単語の推薦を行うことにある。コンテキストを使用することによって、ユーザは意識することなくその状況に適した入力候補単語を受け取り、選択することで入力を完了する。開発した推薦エンジンの設計や実装を述べると共に採用したユーザインタフェースを提示することで、既存の IME にはない有用性を述べる。また本システムにおける課題とそれに対するアプローチを述べることで、日本語入力における本研究の意義を論ずる。

キーワード

IME、日本語入力、コンテキスト、推薦

慶應義塾大学大学院 政策・メディア研究科

臼杵 壮也

Abstract Of Master's Thesis Academic Year 2014

Development of a context-based text input system

Summary

We are increasing at an opportunity to input character with evolution and the spread of mobile devices. But smartphone user's inputting hardly changes with Japanese IME. In this research, I designed and implemented Japanese IME: "RiveJapaneseInput" which enables users to quick input and interesting input. The most feature in this system is recommend words from user's context. User can receive recommend candidate words suitable for the situation unconsciously. And he only chooses these words. I propose some interfaces in this system which can apply other systems. In this paper, I implemented Japanese IME and discuss advantage of this system.

Keywords

Input Method Editor, Japanese Input, Context, Recommend

Graduate School of Media and Governance
Keio University

Usuki Masaya

目次

第1章	序論	1
1.1	研究の目的	2
1.2	本論文の構成	2
第2章	背景	3
2.1	日本語 IME への不満と期待	4
2.1.1	日本語 IME への不満	4
2.1.2	IME への期待	5
2.2	モバイルデバイスへの文字入力のお機会の増加	5
2.2.1	モバイルデバイスの普及	5
2.2.2	モバイルデバイスの用途	6
2.2.3	デバイスの多様化	8
2.3	日本語入力と英語入力の差異	8
2.4	入力システムの変遷	8
第3章	推薦システム	11
3.1	概要	12
3.2	取得コンテキスト	12
3.2.1	静的コンテキスト	12
3.2.2	動的コンテキスト	13
3.3	Jubatus	14
3.3.1	概要	14
3.3.2	アルゴリズム	15
3.4	推薦例	15
第4章	実装	17
4.1	Rive 日本語入力システム	18
4.2	Rive Client	18
4.2.1	システムフロー	20
4.2.2	コンテキスト取得	20
4.3	Rive Server	21
4.3.1	システム構成	21
4.3.2	Routing Server	22

4.3.3	beforeRules	22
4.3.4	Jubatus	22
4.3.5	afterRules	22
4.4	Rive Analytics	22
4.4.1	指標値に用いる単語の説明	23
4.4.2	指標値	23
4.5	Rive Batchprocessing	24
4.6	Rive Webservice	24
4.7	データベース	25
4.8	システム間通信	25
第 5 章	ユーザインタフェース	27
5.1	キーボード	28
5.2	ダブル辞書インタフェース	28
5.3	単語変換機能	28
5.4	候補ビューの横スクロール	29
第 6 章	課題	31
6.1	コールドスタート問題	32
6.2	省入力化と多様性のジレンマ	32
6.3	プライバシーの問題	32
6.3.1	法律的問題	32
6.3.2	心理的問題	33
第 7 章	関連研究	35
7.1	IME に関する研究・製品	36
7.1.1	コンテキストアウェア IME の実現へ向けた動的辞書生成手法の提案	36
7.1.2	Social IME	36
7.1.3	iWnn	36
7.1.4	Google 日本語入力	36
7.1.5	各種クライアント	37
7.2	コンテキストを使用した推薦システム	37
7.2.1	コンテキストの分類	37
7.2.2	コンテキストを用いた入力推薦システム	37

第 8 章	結論	39
8.1	研究から得られた成果	40
8.2	システムへの評価	40
8.3	本システムの展望	40
8.4	研究への考察	41
第 9 章	本研究に関連する発表	43
9.1	展示会	43
9.2	その他	43
	謝辞	44
	参考文献	46

図 目 次

2.1	スマートフォンを利用している際に不便だと感じる点 (出典:[19])	4
2.2	折りたたみ式携帯電話例:(出典:[4])	5
2.3	ストレート式携帯電話例 (出典:[4])	5
2.4	スライド式携帯電話例:(出典:[4])	5
2.5	情報通信端末世帯保有率の推移 (出典:[22])	6
2.6	スマートフォンでどのような機能・アプリを使っているか (出典:[6])	7
2.7	スマートウォッチの例:Android Wear を搭載した Moto360(出典:[1])	8
2.8	Google glass(出典:[2])	8
4.1	システム全体構成図	18
4.2	Rive Client ユーザー画面	19
4.3	Rive Client フローイメージ	20
4.4	Rive Server 概要図	21
4.5	Rive Analytics 画面	24
4.6	Rive Webservice の体験画面	25
5.1	qwerty キーボード	28
5.2	flick キーボード	28
5.3	ダブル辞書インタフェース画面	28
5.4	単語フリックイメージ図	29

第1章 序論

本章では研究の目的と論文の構成について述べる。

1.1 研究の目的

本研究の目的は世の中の日本語を入力する人々がモバイルデバイスへの入力を行う際に、ユーザの文字入力における楽しさを向上させると共に文字入力のを向上させるシステムの実装と提案をすることが目的である。その目的を達成するために Rive 日本語入力というシステムを実装・開発した。本論文においてデバイスとは単にハードウェアを意味し、モバイルデバイスとは持ち運び可能でありインターネットに接続可能な端末のことを示している。

1.2 本論文の構成

第 2 章では Rive 日本語入力の開発に至った背景について述べる。第 3 章では推薦システムの仕様について述べる。第 4 章では Rive 日本語入力の設計と実装について述べる。第 5 章では Rive 日本語入力のユーザインタフェースについて述べる。第 6 章では Rive 日本語入力の課題について述べる。第 7 章では関連研究を述べる。第 8 章では本研究の結論を述べる。最後に第 9 章では研究に関する発表について述べる。

第2章 背景

本章では本研究の背景となった、日本語 IME への不満と期待、モバイルデバイスへの文字入力機会増加、日本語入力と英語入力の差異について述べる。

2.1 日本語IMEへの不満と期待

日本語IMEには様々な不満と期待が存在する。

2.1.1 日本語IMEへの不満

楽天リサーチによる「スマートフォンに関する調査」(出典:[19])によると、スマートフォンを使うユーザーが挙げる不満点の中で最も割合が大きいのが「文字入力がしにくい」ということである。(スマートフォンを利用している際に不便だと感じる点出典:[19]) 文字入力が

		n	文字入力がしにくいから	文字が見にくい	ボタンが押しにくい	画面が小さいから	回線が遅いから	スマホの操作に不安があるから	音声聞き取りにくい	使い方がわからない	電池消費が早い	設定がわかりにくい	重い	軽い	その他	特に不便だと感じることはない
全体		1000	53.3	32.0	32.3	48.1	18.4	6.0	2.7	4.1	50.8	8.7	7.6	0.1	1.8	9.0
性別	男性	500	57.0	34.0	37.6	45.8	18.2	3.6	2.8	4.2	53.2	8.2	7.0	0.2	0.8	8.4
	女性	500	49.6	30.0	26.8	50.4	18.6	8.4	2.6	4.0	48.4	9.2	8.2	0.0	2.8	9.6
年代	20代	200	46.5	19.0	26.0	31.5	19.0	4.0	2.0	1.0	48.5	4.5	7.0	0.5	2.0	16.0
	30代	200	56.0	21.5	38.0	46.5	22.5	4.5	2.5	2.0	50.5	4.0	10.5	0.0	1.0	9.5
	40代	200	58.5	33.0	37.5	45.0	21.0	2.5	4.0	3.5	55.5	7.5	8.5	0.0	3.0	8.0
	50代	200	54.0	44.0	31.5	58.5	17.5	9.5	2.0	6.5	47.0	12.0	5.0	0.0	2.5	6.0
	60代	200	51.5	42.5	28.5	59.0	12.0	9.5	3.0	7.5	52.5	15.5	7.0	0.0	0.5	5.5

図 2.1: スマートフォンを利用している際に不便だと感じる点 (出典:[19])

しにくい理由としてはデバイスが携帯電話から変化しているにもかかわらず、IMEの入力方式インタフェースがほとんど変わっていないためであると考えた。携帯電話の時には折りたたみ式やストレート式、スライド式といくつか存在したが、入力方式はどれもキーボード式であり、12個あるキー(あかさたなはまやらわ#*)をそれぞれ何度も押すことで、(三回タッチすると「あ い う」の用に変化する)文字を入力していく方式であった。しかし現在のモバイルデバイスは多くがタッチスクリーン式に変化しており、これらキーボード方式時代の名残である入力方式はタッチスクリーンでの体験を重視したものに変化させていくべきである。[13]



図 2.2: 折りたたみ式携帯電話例:(出典:[4])



図 2.3: ストレート式携帯電話例 (出典:[4])



図 2.4: スライド式携帯電話例:(出典:[4])

2.1.2 IME への期待

最終的には入力したいと思った文字を何もせずにそのまま入力できるような IME を開発したいと考えている。しかしそこまでにはまだまだ現状とは大きな隔たりがある。そこでその前段階としてコンテキストからユーザーの入力したい単語を推測し、提示することで入力のユーザーエクスペリエンスを大幅に向上させる IME を研究・開発した。また今回は日本語 IME として実装したが、実装されているコンテキスト推薦機能などは

2.2 モバイルデバイスへの文字入力機会の増加

今日モバイルデバイスにおいて、文字入力をする機会が増加している。そのため IME の省入力化への需要が高まっている。それにはいくつかの要因があり、そのいくつかの要因についてここでは論ずる。

2.2.1 モバイルデバイスの普及

現在、日本においてスマートフォンやタブレットなどのモバイルデバイスが大幅かつ急激に普及した。総務省による「平成 25 年通信利用動向調査」[22] の「通信端末世帯保有率の推移」(図:2.5)によると、平成 22 年には 9.7 % しかなかったスマートフォンの普及率は、平成 25 年には 62.6 % と急激に成長している。平成 22 年から平成 25 年の 3 年間で 52.9 % の伸びを見せており、これはパソコンの保有率が最も伸びた平成 11 年から平成 14 年の伸び率を大きく上回る数字となっている。このデータからもスマートフォンの普及はいまだかつてないほどの速度で進行していることがわかる。本論文においてはスマートフォンとは多機能なモ

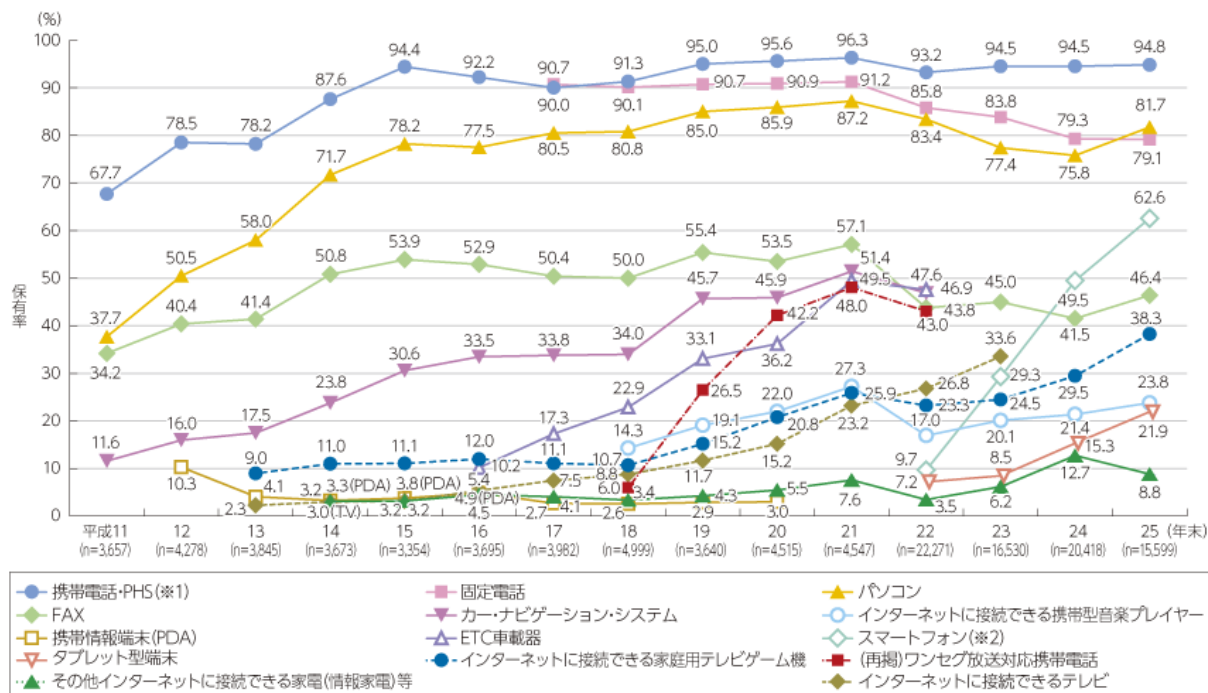


図 2.5: 情報通信端末世帯保有率の推移 (出典:[22])

バイルデバイスでありパソコンとしての機能を果たすことができるものを意味していて、具体的には AndroidOS¹、iOS²などを搭載しているものである。またタブレットとはスマートフォンと同じ要件を満たしながら、画面の大きさがスマートフォンよりより大きい物を意味している。

2.2.2 モバイルデバイスの用途

ユーザーはスマートフォンを使うことではパソコンと同様に多くのことができる。その中でもスマートフォンユーザーは文字入力を行う可能性が高いアプリケーションを頻繁に使用している。リサーチバンクによるアンケート調査 [6] (図:2.6) によると メールアプリを使う人が 78.1 %、SNS アプリを使う人が 44.8 %、コミュニケーションアプリを使う人が 44.5 %となっている。メールアプリ、コミュニケーションアプリ、SNS アプリはそれぞれスマートフォンを情報の受信端末としてのみ使う場合には文字入力の必要はないが、情報を発信しようとする場合には文字入力が必要である。スマートフォンにおける他のアプリケーションにおいても適時文字入力が必要である。こういった結果からスマートフォンを使うユーザーは文字入力の機会がとても多いことがわかる。

¹<http://www.google.com/intl/ja/mobile/android/>

²<http://www.apple.com/jp/ios/>

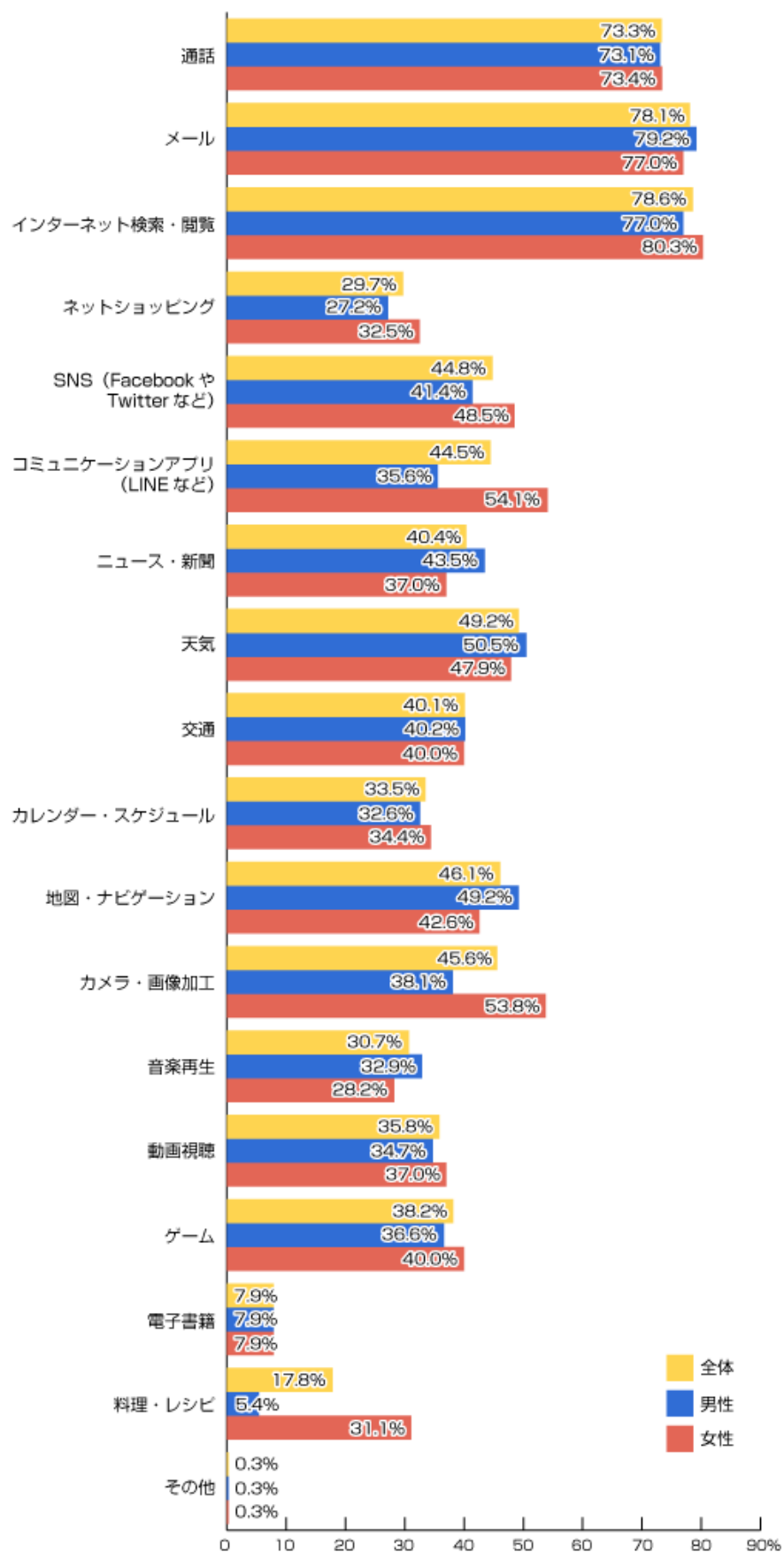


図 2.6: スマートフォンでどのような機能・アプリを使っているか (出典:[6])

2.2.3 デバイスの多様化

デバイスが多様化し、文字入力が増えている。スマートウォッチ (図:2.7) や、ヘッドマウントディスプレイの一つである Google Glass(図:2.8) がその例として挙げられる。ス



図 2.7: スマートウォッチの例:Android Wear
を搭載した Moto360(出典:[1])



図 2.8: Google glass(出典:[2])

スマートウォッチは既存の時計にモバイルデバイス向け OS を搭載したもので、従来の時計であれば文字入力とは無縁であったが、これを使うことで文字入力をこのデバイス上でも行う必要が出てくる。Google glass においても同様でメガネにおいて必要のなかった文字入力こういったデバイスになることで文字入力が必要となる。

2.3 日本語入力と英語入力の差異

日本語と英語ではコンピューターに対する入力にかかるコストが大きく異なる。qwerty キーボードで日本語を入力する場合、アルファベットを入力しそれをひらがなに日本語 IME が変換し、それを漢字やカタカナの混ざった文章に変換するというプロセスになる。英語においては入力したアルファベットがそのまま文章となるため、IME を使う必要がなく、ほとんど使われていないのが現状である。このため英語圏においていままでも研究が盛んではなく、世界中での IME やそれに対する研究の需要は増している。

2.4 入力システムの変遷

現在どのような OS を使用しているスマートフォンであっても必ず IME アプリケーションは搭載されている。これらのモバイルデバイスを使用する上で日本語の入力は欠かすことができない操作である。デバイスの性能は携帯電話の頃から劇的に向上している。今日ではパソコンに遜色のないような CPU やメモリを積んでいるものも多く市販されている。デバイスの性能が向上している間に様々なテキスト入力方式などが考案された [23] が搭載されている入力方式には携帯電話の時から大きな変化はない。日本語 IME における内部的なシ

システムとしては、連文節変換や予測入力システム [7] が開発され、IME への導入がおこなわれた。これらのシステムは様々な応用可能で広く普及したが、いまだ日本語 IME への改善の余地は多く残されていると考える。

第3章 推薦システム

本章では Rive Server に内包されている候補単語推薦システムについて述べる。

3.1 概要

ユーザーのコンテキストと入力を受け取り、過去の全ての人の入力情報と比べることによってユーザーの入力する単語を予測し推薦するシステム。クライアントを起動した瞬間から、一つの操作(キーボードにタッチすることや候補単語へのタッチすること)ごとに取得できる全てのコンテキストを入力と紐付けてサーバーへ送信して、推薦システムがそのコンテキストにあった推薦候補単語をクライアントへ送信する。このプロセスを繰り返すことで本推薦システムは成り立っている。本論文においては推薦候補単語とは本推薦システムを通してでた結果から取得する候補単語のことであり、一般の仮名漢字変換や予測入力における候補単語は含まない。

3.2 取得コンテキスト

ここでは推薦システムにおいて使用しているコンテキストについて述べる。コンテキストを何度も取得することで本システムは成り立っているが、入力が始まってから終了まで変わらないコンテキスト何度も取得するとシステムに大きな負荷がかかるため、入力開始から終了までコンテキストが変化するものと変化しないものに分類し実装することで負荷を軽減に役立てた。入力が始まってから変化しないコンテキストを静的コンテキスト。入力が始まってから変化する可能性があるコンテキストを動的コンテキストとした。コンテキストにはユーザーが設定画面において設定するものと、Rive 日本語入力が自動的に取得するものがある。

3.2.1 静的コンテキスト

以下静的コンテキストとして利用しているものを述べる。

(1) アクティビティー

アクティビティーとは入力する対象のアプリケーションことである。AndroidOS においてはメールクライアントであったり、WEB ブラウザアプリなどである。アクティビティーをコンテキストに含めることにより、サービスごとに入力されやすい単語を推薦しやすくする。

(2) 性別

性別をコンテキストに含めることにより、同じ性別の人が使っている単語を推薦されやすくなる。要素はユーザーが以下から選択する。

- 男性
- 女性

- その他

(3) 年齢

年齢をコンテキストに含めることにより、同じ年齢あるいは近い年齢の人が使っている単語を推薦しやすくする。

(4) キャラクター

キャラクターをコンテキストに含めることにより、簡易なユーザークラスタリングをし、同じクラスタの人が使っている単語を推薦しやすくする。クラスタとは同様の嗜好を持った人々をまとめたグループのことである。キャラクターの要素はユーザーが以下から選択する。

- ラタク
- JK
- 熱血
- 冷静
- おねえ
- 一般人

(5) Gmail アカウント

アカウントをコンテキストに含めることにより、ユーザーごとのパーソナライズされた単語を推薦しやすくする。またこのコンテキストは極めてプライバシー性が高いため、デフォルトの設定では取得しないようにしている。

3.2.2 動的コンテキスト

以下動的コンテキストとして利用しているものについて述べる。

(1) 時間

時間をコンテキストに含めることにより、時間ごとに入力されやすい単語を推薦しやすくする。現状では時間と分を取得し、秒以下の数値は切り捨てている。

(2) 日付

日付をコンテキストに含めることにより、日付ごとに入力されやすい単語を推薦しやすくする。

(3) 位置情報

位置情報をコンテキストに含めることにより、場所ごとに入力されやすい単語を推薦しやすくする。

(4) 加速度

加速度をコンテキストに含めることにより、加速度ごとに入力されやすい単語を推薦しやすくする。

(5) 現在の入力

現在未変換状態の文字が何であることをコンテキストに含めることにより、どのような単語が求められているかを推測し推薦しやすくする。

(6) IME を起動してからの全ての入力

IME を起動してからの全ての入力をコンテキストに含めることにより、共起表現のような入力単語と同じ文章内で使われやすい単語を推薦しやすくする。

(7) 入力の状態

IME を起動したタイミングなのか、文字を入力中なのか、変換または入力を確定したタイミングなのかという三つの状態のうちどの状態であるかを取得する。入力の状態をコンテキストに含めることにより、アプリケーションに入力を開始した直後に入力しやすい単語や、文章の区切りにおいて入力しやすい単語などを推薦しやすくする。

3.3 Jubatus

3.3.1 概要

Jubatus[8]とは株式会社 Preferred Infrastructure と NTT ソフトウェアイノベーションセンターが共同開発した、オンライン機械学習向け分散処理フレームワークである。本システムを使用することで推薦単語の候補計算をしている。Jubatus を Rive 日本語入力のシステムに組み込んだ理由は、高速かつスケーラビリティに優れていたためである。[18] Rive 日本語入力ではコンテキストを常に計算するため高速な処理が必要となり、Jubatus を採用した。

3.3.2 アルゴリズム

取得した単語一つ一つがベクトルとなるような多次元の特徴ベクトルを作っている。その n 次元上で取得したコンテキストから新たなベクトルを作り、近いものから順にスコア付けし、推薦候補単語として返すようになっている。機械学習アルゴリズムには Adapting Regularization of Weight Vectors[5] を使っている。

3.4 推薦例

本システムにおいて起こる推薦の具体的事例について説明する。

- SFC にはじめてきた人が SFC ならではの話題をつぶやく場合
湘南台駅という過去の入力と SFC にいるという位置情報コンテキストを使うことで、「かもる」「諭吉像」「SFC」「ツインライナー」という推薦候補を得る。
- お盆休みに箱根に旅行にきた人が友人へ状況を説明する場合
お盆休みという日付情報と箱根という位置情報コンテキストを使うことで、「箱根」「強羅」「温泉」という推薦候補単語を得る。
- サッカーを見ている時に日本が点を決めたことを友人に報告する場合
LINE¹を開いているというコンテキストとインターネットにおいて最近盛り上がっている単語を使うことで、「ゴール」「日本」「先制」という推薦候補単語を得る。
- 朝起きて教授に遅刻の連絡をする場合
メールクライアントを開いているというコンテキストと起動時であるというコンテキストと自宅であるというコンテキストと昼という時間のコンテキストを使うことで、「申し訳ありません」「遅刻させていただきます」「よろしくお願いいたします」という推薦候補単語を得る。

¹<http://line.me/>

第4章 実装

本章では Rive 日本語入力全体の設計と、構成する各システムについての詳細な実装の解説を行う。

4.1 Rive 日本語入力システム

Rive 日本語入力システムは以下のものによって構成されている。

- Rive Client
- Rive Server
- Rive Analytics
- Rive Batchprocessing
- Rive Webservice
- DataBase

これらのシステムがお互いに作用することで Rive 日本語入力システムを実現している。(システム全体構成図:4.1)

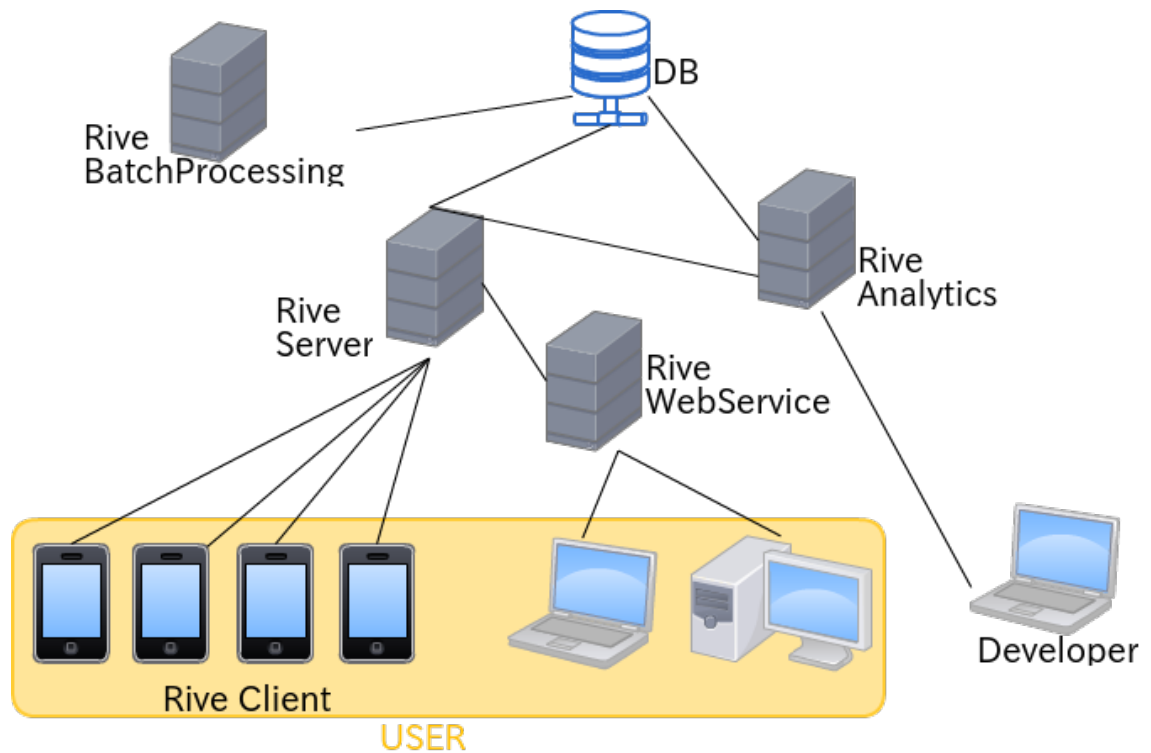


図 4.1: システム全体構成図

4.2 Rive Client

本システムは AndroidOS 上で動くアプリケーションとして実装した。ユーザは本アプリケーションをインストールし、使用する IME に選択することで Rive 日本語入力を利用することが可能である。(Rive Client ユーザ画面:4.2)



図 4.2: Rive Client ユーザー画面

4.2.1 システムフロー

このシステムが立ち上がるとまず始めに onCreate() メソッドが呼ばれ、システムのイニシャライズを行う。その後 onStartInput() メソッドが呼ばれコンテキストを取得する。ここで取得するコンテキストは静的コンテキストと動的コンテキストの両方である。コンテキストを取得し次第、この候補単語はサーバーと通信した上で推薦候補単語を取得する。これをユーザーが一つの操作を行うたびに繰り返す。ここで言う一つの動作とは、キーボード上の一つの文字を押すことである onKeyDown() メソッドや、候補の単語をタッチする pickCandidateWord() メソッド、あるいは文字をデリートする deleteWord() メソッドも含まれる。二回目移行のコンテキスト取得においては動的コンテキストのみの取得となる。最終的にユーザーが入力を終了した場合には onFinishInput() が呼ばれ、今回のユーザが行った動作とコンテキストを紐付けサーバーに送信する。通信が終わり次第 onDestroy() が呼ばれ本システムは終了する。(システムフローイメージ図:4.3)

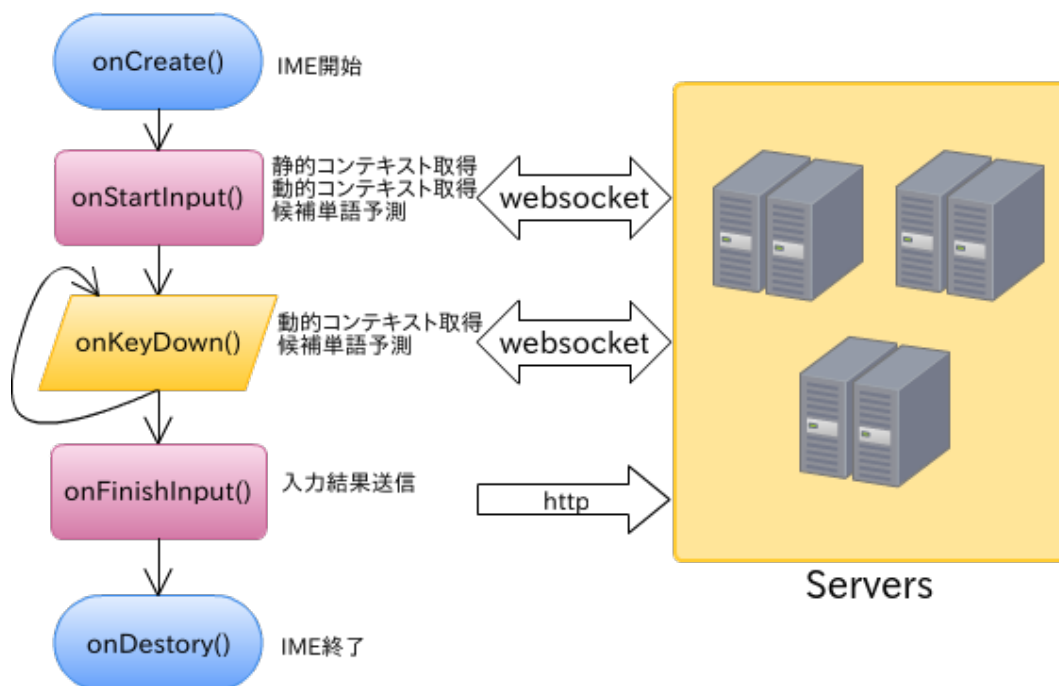


図 4.3: Rive Client フローイメージ

4.2.2 コンテキスト取得

取得するコンテキストについては 3.2 項を参照。ユーザーが入力できるコンテキストはユーザが入力する。その他デバイスで取得可能なものを全て取得し、推薦システムに使う。

4.3 Rive Server

Rive 日本語入力における適切な候補単語を推測するサーバー群の総称であり、実際は VPS 上で動かしているサーバー群である。Rive Client からコンテキストデータを受け取り、集合知を用いて解析を行う。解析し適した候補単語を推測し、それら候補単語を Rive Client に送信する。また Rive Analytics に入力データを送信するという役割も担っている。

4.3.1 システム構成

サーバーの中身は大きく Routing Server, beforeRules, afterRules, Jubatus の4つから成り立っている。Routing Server は高速な処理が可能な Node.js¹ によって実装した。それぞれ候補単語の計算手法が異なるため (図:4.4) ような分割になっている。始めにクライアントが

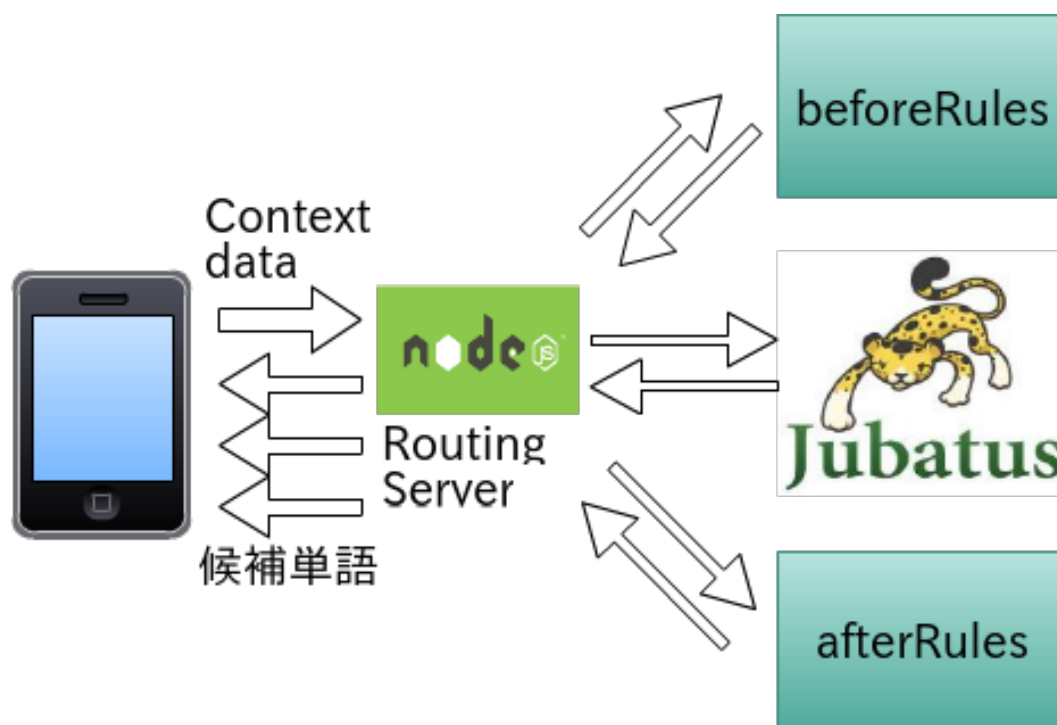


図 4.4: Rive Server 概要図

コンテキストデータを Routing Server へ送信する。その後 Routing Server が beforeRules へコンテキストデータを送る。beforeRules は送られてきたデータを元に推薦候補単語を Routing Server に送る。Routing Server は受け取ったデータをクライアントに返すと共に、Jubatus へコンテキストデータを再送する。Jubatus はそのデータを元に推薦候補単語を推測し Routing Server へ送る。Routing Server は受け取ったデータを更にクライアントへ送る。そしてそれと共にコンテキストデータを afterRules に再送する。そのデータを元に推薦候補単語を Routing Server へ送る。そしてそれをクライアントに返すことで完了する。一回

¹<http://nodejs.jp/>

のタッチごとにこれら全てのプロセスを行う。クライアントは非同期に受け取った推薦候補単語をスコア順にソートして表示する。またこれらの一度の過程ごとにユニークな ID をつけてあり、途中で新しいプロセスが始まった場合前のプロセスは破棄されることで常に最新の推薦候補単語を受け取ることができる。

4.3.2 Routing Server

Routing Server は二通りの役割を担っている。一つはデバイスから受け取ったコンテキストデータを `beforeRules`, `Jubatus`, `afterRules` の 3 つの計算エンジンのどれに振り分けるかを判断し、それぞれに送信する役割である。もう一つは受け取ったデータを受け取り次第、デバイスに返信する役割である。

4.3.3 beforeRules

このエンジンはコンテキストデータが送られてきた際に、一定のルールに基づいて推薦候補を計算するものをまとめている。このルールは開発者がよく使う単語を推測し実装した。例えば、Twitter² クライアントに入力を行っている（行おうとしている）場合に「なう」「@」の候補単語を返すようになっている。

4.3.4 Jubatus

このエンジンについては 3.3 項参照。

4.3.5 afterRules

このエンジンは `beforeRules` より重要度が低く、また計算に時間がかかるものを推測して実装した。例えば、最寄り駅をクエリとしてその駅を通過している電車の線をその場で WEB から検索し推薦単語として返すという処理などである。

4.4 Rive Analytics

このシステムは Rive Client でのプロセスの終わりに送られてくる入力データを受け取り、解析するシステムである。開発者はこのシステムを開発時に使用することによって、新しい機能の有用性などを確かめることができる。バージョン管理システムである git³ の commit⁴ とデータを紐付けて入力データを管理する。ユーザーは直接本システムとの関わりは持たない。

²<http://twitter.com/>

³<http://git-scm.com>

⁴<http://git-scm.com/docs/git-commit>

4.4.1 指標値に用いる単語の説明

click デバイスにおける全てのタッチ

touch 候補単語のタッチ

before beforeRules(4.3.3 項) からのタッチ

after afterRules(4.3.5 項) からのタッチ

jubatus Jubatus(3.3 項) からのタッチ

recommend beforeRules と afterRules と Jubatus の総和からのタッチ

score Jubatus において算出したスコア

4.4.2 指標値

- CPI - Click Per Input
この指標値は一度の入力に対して平均でどれくらいクリックしたかを示している値である。値を低く保つことで入力の省入力化を達成できる。
- msPI - milliseconds Per Input
この指標値は一度の入力に対して平均で何ミリ秒かかったかを示している値である。値を低く保つことで入力の省入力化を達成できる。
- TPI - Touch Candidate Per Input
この指標値は一度の入力に対して平均で何度候補単語をタッチしたかを示している値である。推薦エンジンの有用性を示す値となる。
- TPC - Touch Candidate per Click
この指標値はクリック回数のうち候補単語がタッチされた割合を示す値である。割合を把握することで、キーボードと候補のどちらを改善すべきかを示す値である。
- RPC - Recommend Per Touch
この指標値は候補単語をタッチされた回数のうちどれだけの割合で推薦候補をタッチされたかを示す値である。この値を高めることで推薦エンジンの有用性を示す。
- Score - Score average by Jubatus
この指標値は Jubatus による推薦単語がタッチされた時に、いくつかのスコアのものがタッチされたかを示す値である。beforeRules や afterRules の閾値の参考にする値である。
- BPR - Before rules Per Recommend
この指標値は推薦単語がタッチされたうちの beforeRules のタッチされた割合を示す値である。beforeRules の有用性を示す値となる。
- APR - After rules Per Recommend
この指標値は推薦単語がタッチされたうちの afterRules のタッチされた割合を示す値である。afterRules の有用性を示す値となる。

- JPR - Jubatus Per Recommend
この指標値は推薦単語がタッチされたうちの Jubatus からきた推薦単語のタッチされた割合を示す値である。Jubatus からくる推薦単語の有用性を示している。
- JPT - Jubatus Per Touch
この指標値は候補単語をタッチした回数のなかで Jubatus からくる推薦単語の割合を示す値である。jubatus からくる推薦単語の有用性を示している。

これらを git の commit とひもづけることによってバージョンごとにデータを管理している。
(図:4.5) 必要な指標値と開発におけるバージョンを見比べながら有効であると思われる機能

commit	コメント	コミット者	ビルド日時	集計数	CPI	msPI	TPI	TPC	RPC	Score
5282c2	(amend):	nikezono	2014.06.14	336	11.711309523809524	48.98779605019539	5.096315120711563	5.096315120711563	0	NaN
dd90a2	入力終了時postにstatic追加	nikezono	2014.01.28	198	6.914141414141414	145.7448141018616	NaN	NaN	0	NaN
96d3b3	(merge):	masaya	2014.03.10	114	19.19298245614035	92.87883889039152	NaN	NaN	0	NaN
d3c8fa	MANIFEST	nikezono	2014.06.11	95	9.705263157894738	1882.5850812972305	1.7245119305856833	1.7245119305856833	0	NaN
12f46f	#166のdiffTimeを追加した	masaya	2014.02.10	81	12.864197530864198	363.4756640109054	NaN	NaN	0	NaN
6e74d9	#304	nikezono	2014.05.20	75	22.186666666666667	777.8671413820132	0.5835336538461539	0.5835336538461539	0	0.02099537471760129
b6f119	Travis対策のp	nikezono	2014.02.24	65	2.6615384615384614	163.49846898788837	NaN	NaN	0	NaN
f2d760	MANIFEST	nikezono	2014.05.22	54	7.981481481481482	140.2463052494643	2.62877030162413	2.62877030162413	0	NaN

図 4.5: Rive Analytics 画面

についての開発の参考にする。

4.5 Rive Batchprocessing

このシステムは定期的に処理を行うものを管理し実行している。インターネット上のデータをクロールし、DB を定期的にアップデートするプログラムなどが構成している。

4.6 Rive Webservice

このシステムはインターネット上で閲覧可能なホームページとして実装した。Rive Server の推薦を試用することができ、また Rive 日本語入力の使い方などを説明している。⁵ Rive Server と通信を行い、Rive Webservice 上で仮想のコンテキストを設定することで、どのような推薦候補単語を受け取ることができるかシミュレーションすることができる。(体験画面イメージ:4.6)

⁵<http://rive.in>



図 4.6: Rive Webservice の体験画面

4.7 データベース

取得するコンテキスト共に、スキーマが頻繁に変わるためスキーマの変更に対応しやすい NoSQL データベースである、MongoDB⁶ を採用した。

4.8 システム間通信

Rive Client と Rive Server 間の通信は Websocket⁷、その他のシステム間は http によって実現した。Websocket を採用した理由はサーバー側からのプッシュ機構を導入するためと、http より速度が早いという理由である。[3]

⁶<http://www.mongodb.org/>

⁷<http://dev.w3.org/html5/websocket/>

第5章 ユーザインタフェース

文字入力を行うほとんどのユーザーはIMEを利用する際にアプリケーションごとにIMEを変えたりせず、あらゆるアプリケーションに対して同じIMEを利用する。そこで基本的な入力を行うことができ、かつ推薦機構の導入を実現しなければならない。そこでIME本来の機能を損なわないように Rive Client に独自のインタフェースを実装することで Rive 日本語入力システムを実現した。またこれらのユーザインタフェースは日本語独自の設計ではないため容易に外国語のIMEへの実装が可能である。

5.1 キーボード

モバイルデバイス使用者が使う入力のうち最も使用者が多い二つのキーボードを使用可能にした。キーボードは qwerty キーボードとフリック入力キーボードの二つを実装した。ユーザーは好みに合わせて二つのキーボードを使用することができる。(実装したキーボード図:5.1, 図:5.2)



図 5.1: qwerty キーボード



図 5.2: flick キーボード

5.2 ダブル辞書インタフェース

IME としての通常の文字変換もないと普段の使用に耐えることができないため、二つの変換システムを実装している。上段はコンテキストによる推薦システム 3 から推薦される候補単語で、下段は通常の IME に搭載されている辞書である。それぞれ横方向にスクロールさせることで候補を見ていくことができる。(ダブル辞書インタフェース画面:5.2)



図 5.3: ダブル辞書インタフェース画面

5.3 単語変換機能

この機能は候補単語をフリック操作することで、フリックした候補単語を元に、新たな候補単語群を推薦する。現在上方向へのフリック操作では英語変換をし、下方向へのフリック

操作では類語変換を行う。この機能があることによって推薦単語が無意味になる可能性を減らすと共に、入力の一多様性を確保する。この単語変換機能は上下段両方に使用可能な機能である。この機能は連続で使用することができるため、類語から類語へと連続で新しい候補を辿ることや、類語変換したものを英語へ変換するといったことが可能である。(単語フリックイメージ図:5.4)



図 5.4: 単語フリックイメージ図

5.4 候補ビューの横スクロール

上下段どちらかの候補ビューを横にスクロールする際に、もう一方も連動して動かせるように実装した。候補ビューをスクロールさせる際にはどちらの段にも表示されていない単語を入力したい場合なので、共にスクロールすることで入力したい単語の検索を助ける。スク

ロールする方向はもう一方の段のスクロールに対し、順方向と逆方向の二通りから選択可能である。

第6章 課題

本章では Rive 日本語入力における課題とそれに対するアプローチについて述べる。

6.1 コールドスタート問題

本システムは集合知を使ってレコメンドを行っているため、データが十分に集まるまで適切な推薦を行うことができないという問題である。本来こういった集合知を使ったシステムにおいては、別のところから持ってきたデータ等をシステム用に多少加工し、始めのデータとして使うことでこの類の問題を解決する。しかし Rive 日本語入力については一定のコンテキストが付加された入力データが必要であるがインターネット上には存在しないデータである。そこで第 4.3 項において述べた、beforeRules と afterRules の実装を行った。これを実装したことによりデータが少ない状況でも一定の推薦候補単語を得ることができるようになった。

6.2 省入力化と多様性のジレンマ

Rive 日本語入力を使用し、候補単語のクリックだけで入力が完了するようになると本システムの目的である省入力化は達成される。しかし本システムを使うあらゆる人が同じ言葉あるいは単語を使うことになって日本語の多様性が失われてしまうのではないかという懸念が省入力化と多様性のジレンマである。この懸念はコンテキストへの誤解から起こる問題であると考ええる。物理的なコンテキストしか取得していないと確かにこの問題を解決することはできないが、精神的なコンテキストを導入することによって解決すると考えている。精神的なコンテキストを集め、精神的状況をきちんと把握することができれば多様性を持った十分な推薦ができると考えている。そのため Rive 日本語入力においては精神的コンテキストをできる限り導入したいと考えている。現状でもキャラクターや年齢といった精神的コンテキストは使用しているが、いずれは物理的センシングを使って精神的コンテキストを把握することで、より推薦の精度を高め、入力の多様化も担保したいと考えている。また単語変換機能(第 5.3 項)における類語変換を行うことにより、ユーザーの入力の多様性や楽しさも向上させている。

6.3 プライバシーの問題

Rive 日本語入力においては、入力のデータを全てコンテキストと共にサーバーに送ること、推薦候補を推測しているがこれはプライバシー的に良いのかという問題である。

6.3.1 法律的問題

法律的にこの問題に関連しているのが「個人情報の保護に関する法律」、通称「個人情報保護法」である。個人情報保護法第 2 条 1 項によると

個人情報とは生存する個人の情報であって、特定の個人を識別できる情報(氏名、生年月日等)を指す。これには、他の情報と容易に照合することができるこ

とによって特定の個人を識別することができる情報(学生名簿等と照合することで個人を特定できるような学籍番号等) も含まれる。

とされていて、Rive 日本語入力において扱っているデータは問題がないと考えられる。しかし入力全てをサーバーに送っているため、「慶應義塾大学所属の臼杵壮也」という文章などを打った場合には個人情報になってしまうという問題がある。現状、サーバー側で個人情報にあたると思われるデータについては学習しないようにすることで解決している。

6.3.2 心理的問題

入力の全てを送るため、ユーザーの心理的ハードルはとても高い。しかし入力データの送信は Rive 日本語入力において必要不可欠な要素であり、現状ではユーザーに事前にデータ送信のお願いをすると共に入力データを送信しないという選択肢を与えることで対応している。

第7章 関連研究

本章では Rive 日本語入力に関連した研究について述べる。

7.1 IME に関する研究・製品

Rive 日本語入力と既存の研究や製品を比較することで、Rive 日本語入力の特色を述べる。

7.1.1 コンテキストウェア IME の実現へ向けた動的辞書生成手法の提案

荒川らが研究・提案した動的辞書生成手法である。[20] コンテキストを利用し、様々な人のデータをひもづけることによって一つの辞書を作るという点に置いて Rive 日本語入力と類似している。差異はコンテキストのリアルタイム性にある。Rive 日本語入力においてコンテキストは動的コンテキストと静的コンテキスト?? に分かれているが、この動的辞書生成においては静的コンテキストとして私が定義したものしか考えられていない。またこのシステムではコンテキストについて位置情報についてのみ考察しているが Rive 日本語入力では、複数のコンテキストを総合的に解析する手法について設計し開発した。

7.1.2 Social IME

奥野が開発したユーザ間で辞書を共有する IME である。[17] Rive 日本語入力において複数のユーザが一つの辞書を利用するという集合知を用いた辞書の発想は類似している。この IME において使われているシステム [16] では以前の入力などと言ったコンテキストが考慮されおらず、Rive 日本語入力ではそれらをコンテキストに導入することで、文章全体における共起表現などの推薦を可能にした。

7.1.3 iWnn

omron 社が開発した日本語 IME であり、[9] 現在 AndroidOS において多くの機種で標準搭載しているものである。携帯電話向けに実装されていて、時間情報やメールの送信相手の情報からコンテキストを推測し、適切な推薦を行う点に置いて、Rive 日本語入力と類似している。コンテキストについては開発者の決めたものから推測するため、未知のコンテキストなど柔軟なコンテキスト推測ができないところが、Rive 日本語入力システムと異なる。

7.1.4 Google 日本語入力

Google 日本語入力は Google 社によって開発された IME である。Google の検索システムと連動しており最新かつ膨大な情報を使った辞書が利用可能である。検索システムを使っているため、集合知を使いリアルタイムな情報を得ることができるという点に置いて Rive 日本語入力と類似している。その上でリアルタイムな情報を推薦するためのアプローチが異なっている。Google 日本語入力ではコンテキストとして利用されるものが過去の入力だけになっている。

7.1.5 各種クライアント

Rive 日本語入力システムにおいてコンテキスト推測で、アクティビティー (3.2.1 項) ごとに特化型クライアントが存在する場合、それらは IME としての一部機能を備えていることが多い。Twitter クライアントであれば、リプライを送る際に相手のアカウント名が自動で入力されるようになる等の入力補助がそれにあたる。

7.2 コンテキストを使用した推薦システム

コンテキストを利用したシステムに関する研究は始め、位置情報や時間情報利用したシステムが多かった。その後そこにユーザー情報を加えたシステムの研究が行われた。更にその後には、他のコンテキストを加えたシステムの研究が発展してきた。[15]

7.2.1 コンテキストの分類

Rive 日本語入力においては第 3 章において述べたように実装上、動的コンテキストと静的コンテキストの 2 種類に分類したが、コンテキストには様々な分類方法が存在する。まずソフトウェア開発に関するコンテキストでは Kai Peterson らによる研究で [10] Product, Process, Practice / Tool, People, Organization, Market という 6 つにコンテキストが分類されている。しかし Rive 日本語入力において示すコンテキストとは多少異なるため、主に Strang らの研究 [12] を参考にした。その研究によるとコンテキストとは以下に分類される。

- Key-Value Models
- Markup Schema Models
- Graphical Models
- Object Oriented Models
- Logic Based Models
- Ontology Based Models

Rive 日本語入力においては集合知による機械学習手法により、コンテキストを用いた推薦を行うため、コンテキストを決める際の参考ではなく特に beforeRules や afterRules 等の閾値を考察する際の参考とした。

7.2.2 コンテキストを用いた入力推薦システム

ここでは Rive 日本語入力を作る上で参考とした、コンテキストを用いた推薦システムについて述べる。特に Rive 日本語入りに近いと思われるものについて挙げる。まず Rohodes らによるシステムが挙げられる。[11] このシステムはコンテキストを取得可能なウェアラブ

ルデバイスを使って emacs¹ の中で利用できるソフトウェアと共に成り立っている。このシステムにおいては 5 秒ごとにコンテキストを取得し、ユーザにエディターにおける最適な文字入力の提案を行うというシステムである。エディターという限られた状況に絞っているためこのシステムは有用であるが、IME では様々な状況で様々な入力を行うため、予め開発者によって決められている候補だけでは充分ではなく、Rive 日本語入力においては集合知を使うことでこの問題を解決している。また高橋らによる状況と行動に関する研究 [21] もある。この研究ではコンテキストにおけるユーザの思考を行動という形で表しているが、これは Rive 日本語入力における候補単語を選択するという入力の方式に類似している。また同様な研究にはゲンらによる研究 [14] もある。しかしこれらのシステムは限定的な状況におけるコンテキストによる予測を行っており、あらゆる状況における入力を想定している Rive 日本語入力とは異なるが限定的な状況においてより有用な推薦をするための参考になる研究である。

¹<http://www.gnu.org/software/emacs/emacs.html>

第8章 結論

本章では研究において得られた結論について述べる。

8.1 研究から得られた成果

本研究における成果を以下にまとめる。

- 日本語 IME における様々な改善点を明らかにした。
- 他の IME や外国語にも適応可能な新しいユーザーインターフェースを提唱した。
- コンテキストを使用するシステムの有用性を明らかにした。
- Rive 日本語入力というシステムを設計し開発した。

8.2 システムへの評価

Rive 日本語入力は公式での配布は行っていないが同じ研究室に所属している人や友人などに配布し実際に使用してもらうことで、いくつかの結果を得ることができた。

- 十分に使用可能な速度になっていること。
IME において使用可能な速度になるように最新技術をふんだんに使うことで達成できた。
- 推薦候補が来るとローカル環境においてはすごく楽しいと共に恐怖であるということ。

少ない人数で運用していたため、身近な人々が使っている単語などが推薦され、推薦候補単語はとてもおもしろいものが得られたが、それと共に誰がどんな入力をしたのかがすぐにわかってしまい、プライベートな入力はとてもしづらい状況になってしまった。

- 候補単語変換機能は英語があまり得意でない人にはとても役に立つということ。
多様性を確保するために考案した候補単語変換機能であるが、入力に悩んだ時などにとても効果を発揮し、楽しい入力を行うことができた。
- コンテキストとして最も有用であるのはアクティビティーであるということ。
ユーザーは入力するアプリケーションごとに、文体や語句を使い分けることが多く、アクティビティーによるコンテキストを用いた推薦が最も効果を発揮しているということがわかった。

といった評価結果を得ることができた。

8.3 本システムの展望

Rive 日本語入力において情報が集まることにより、指数関数的に使い勝手が向上すると考えている。そのために必要なことはアクティブユーザの確保とシステムの安定した運営である。まずアクティブユーザの確保を行うために、よりユーザが使用した時の楽しさを向上させるシステムの導入を順次行っている。また安定した運営のために、サーバクライアントモデルからより少ない通信で済むようなモデルへの変更を考えている。またデバイスが新しいコンテキストをとることが可能になると、本システムも自動的に性能が向上するように設

計したため、システムの有用性は向上し続けると考えている。推薦システムにおいてはコンテキストごとにどれほど推薦に寄与しているかを測ることで、より精度の高い推薦ができるようになると考えている。

8.4 研究への考察

Rive 日本語入力の考案から始まり、設計・実装した上での考察である。最新の技術を利用することで、既存の技術や設計では成し得なかった、システムを実装することができた。特に推薦候補を計算し、提示するために十分な速度を出すことができるのかは疑問であったが充分使用に耐えうる速度での実装をすることができた。また推薦候補単語や変換システムを使うことで、いままでにない新しい入力へのエクスペリエンスをユーザに提示することができた。ユーザインタフェースにおいては日本語にこだわらない、多言語への適応も容易なインタフェースを提示した。日本語 IME にはまだ多くの改善点を残し、それに対する一つの有用なアプローチとして研究を行うことができたと考えている。

第9章 本研究に関連する発表

9.1 展示会

- SFC OpenResearchForum2013 (2013,11,22 23 東京ミッドタウンホール 主催：慶應義塾大学 SFC 研究所)
- SFC OpenResearchForum2014 (2014,11,21 22 東京ミッドタウンホール 主催：慶應義塾大学 SFC 研究所)

9.2 その他

- 独立行政法人情報処理推進機構 2013 年度未踏 IT 人材発掘・育成事業テーマ名: コンテキストに応じた変換候補を提示するシステムの開発
- 情報処理 情報処理学会 2014 年 12 月 p1324 未踏の第 20 期スーパークリエイター達 竹内郁雄

謝辞

本研究に関して終始ご指導ご鞭撻を頂きました、慶應義塾大学環境情報学部の増井俊之教授には深く感謝いたします。また本研究の副査としてご意見、ご助言をいただきました清木康教授、小川克彦教授に深く感謝いたします。

また本研究において共に研究開発を行い苦楽を共にした、研究室の同輩である中園翔さんには深く感謝しております。

研究を進めるにあたり、様々な助言を頂いた KDDI 株式会社サービス企画本部クラウドサービス企画開発部長の藤井彰人に深く感謝いたします。

2年間の大学院生活を行う上で、共に励まし合い高め合ってきた増井俊之研究室における同輩の橋本翔さん、馬場匠見さん、田中優さん、郡山隼人さん、桜井雄介さん、並びに学部生の方々には深く感謝いたします。

私の大学院における研究生生活の中で、大きな成長の機会を与えてくださった未踏プロジェクト並びにその関係者の方々に深く感謝いたします。

最後に、私の大学院における生活を支えてくれた両親、祖父母、妹達に感謝します。本当にありがとうございました。

参考文献

- [1] Android Wear - Wikipedia. http://ja.wikipedia.org/wiki/Android_Wear/.
- [2] Google Glass - Wikipedia. http://ja.wikipedia.org/wiki/Google_Glass/.
- [3] Rest vs websocket comparison and benchmarks. <http://blog.arungupta.me/2014/02/rest-vs-websocket-comparison-benchmarks/>.
- [4] 携帯電話- Wikipedia. <http://ja.wikipedia.org/wiki/携帯電話>.
- [5] Alex Kulesza Koby Crammer and Mark Dredze. Adapting regularization of weight vectors. In *Advances in Neural Information Processing Systems 22*, 2009.
- [6] Lifemedia. スマートフォンに関する調査. http://research.lifemedia.jp/2014/04/140409_smartphone.
- [7] Toshiyuki Masui. An efficient text input method for pen-based computers. *CHI*, 1998.
- [8] PFI & NTT. Jubatus オンライン機械学習向け分散処理フレームワーク. <http://jubat.us/ja/>, 2011-2014.
- [9] omron. iWnn. http://www.omronsoft.co.jp/product_text/iwnn/.
- [10] Kai Peterson and Claes Wohlin. Context in industrial software engineering research. *IEEE*, 2009.
- [11] B. J. ROHODES. The wearable remembrance agent : A system for augmented memory. *Personal Technologies*, Vol. 1, No. 4, pp. 218–224, 1997.
- [12] Thomas Strang and Claudia Linnhoff-Popien. A context modeling survey. *Ubicomp*, 2004.
- [13] Jenifer Tidwell. デザイニング・インターフェース 第2版. O'REILLY, 2011.
- [14] ゲンミン テイ, 隆浩川村, 博之中川, 康之田原, 昭彦大須賀. Web からの自己教師あり学習を用いた人間行動マイニング (一般, 「グリーン ai」及び一般). 電子情報通信学会技術研究報告. AI, 人工知能と知識処理, Vol. 109, No. 386, pp. 19–24, jan 2010.
- [15] 奥健太. ユーザーコンテキストを考慮した情報推薦方式に関する研究. PhD thesis, 奈良先端科学技術大学院大学, 2009.

- [16] 陽奥野, 将文萩原. インターネットを用いた日本語入力システム (日本語処理・文法). 情報処理学会研究報告. 自然言語処理研究会報告, Vol. 2009, No. 36, pp. 1–6, mar 2009.
- [17] 奥野陽. Social IME. <http://www.social-ime.com>.
- [18] 大輔岡野原. 大規模データ分析基盤 jubatus によるリアルタイム機械学習. 人工知能学会誌 = Journal of Japanese Society for Artificial Intelligence, Vol. 28, No. 1, pp. 98–103, jan 2013.
- [19] 楽天リサーチ株式会社. スマートフォン利用に関する調査. Technical report, 楽天リサーチ株式会社, 2014.
- [20] 荒川豊, 末松真司, 田頭茂明, 福田晃. コンテキストウェア ime の実現へ向けた動的辞書生成手法の提案. 情報処理学会論文誌, Vol. 52, No. 3, pp. 1033–1044, 3 2011.
- [21] 高橋公海, 佐藤進也, 松尾真人. 状況に依存した行動パターン抽出手法の検討. 情報処理学会研究報告. 情報学基礎研究会報告, Vol. 2013, No. 24, pp. 1–6, jul 2013.
- [22] 総務省. 平成 25 年通信利用動向調査. Technical report, 総務省, 2012.
- [23] 俊之増井. 携帯端末のテキスト入力方法. ヒューマンインタフェース学会誌 = Journal of Human Interface Society : human interface, Vol. 4, No. 3, pp. 11–24, aug 2002.