

卒業論文

オープンセット環境下における  
レーダ心拍信号を用いた深層学習  
による人物識別

慶應義塾大学理工学部情報工学科

大槻研究室

学籍番号 61908013

権藤 陸

指導教員：大槻知明 教授

提出 令和5年2月3日

## 卒業論文概要 2023 年度（平成 5 年度）

# オープンセット環境下におけるレーダ心拍信号を用いた深層学習による人物識別

テンプレートの説明を，テンプレート自身を使って説明する．これは卒業論文のための L<sup>A</sup>T<sub>E</sub>X テンプレートで，本当は卒業論文のために作成したものだけどでもたぶんきっと修士論文にも使えると思う．

この部分には一般には論文のアブストラクトを書く．日本語のアブストラクトを書きたいなら，`\begin{jabstract}` と `\end{jabstract}` の間に文章を書けば，今のこのページのように体裁が勝手に整って出力される．英語のアブストラクトは `\begin{eabstract}` と `\end{eabstract}` の間に書けば，次ページのような体裁で出力される．

両方を書けば，日本語と英語の両方のアブストラクトが並んで出力される（この文書はサンプルなので両方書いてある）．ページ順序は，コマンドを書いた順序の通り．どちらか一方のみを出力したい場合は，必要な方をコマンド自体を含め削除する．

このあたりの詳細もあとで書く．基本的には，`main.tex` を上から順にいじっていけばできるはず．

(2018/11 中村追記) ファイル分割を廃止し `main.tex` に統一している．

**キーワード：** キーワード 1, キーワード 2, キーワード 3

# 目次

第1章 序論	1
1.1 背景 . . . . .	1
1.2 本文書の構成 . . . . .	1
第2章 ドップラーレーダの原理	2
第3章 関連研究	3
第4章 従来法	4
4.1 心拍信号のスペクトログラムを用いた深層学習による人物 識別 [3] . . . . .	4
4.1.1 手法 . . . . .	4
4.1.2 実験結果 . . . . .	5
4.2 心拍信号を基にした，双極子深層学習モデルによるオープ ンセット環境下における人物識別 [4] . . . . .	5
4.3 心拍信号を基にした，転移学習とアンサンブル学習を用い たオープンセット環境下における人物識別 [5] . . . . .	5
第5章 提案法	6
第6章 実験評価	9
6.1 ノイズの少ないデータセットについて . . . . .	9
6.1.1 クローズセット環境 . . . . .	9
6.1.2 オープンセット環境 . . . . .	9
6.2 ノイズの多いデータセットについて . . . . .	9

6.2.1	クローズセット環境 . . . . .	9
6.2.2	オープンセット環境 . . . . .	9
<b>第 7 章 結論</b>		<b>10</b>
<b>第 8 章 それ以降の書き方</b>		<b>11</b>
8.1	構成 . . . . .	11
8.2	参考文献について . . . . .	12
<b>謝辞</b>		<b>12</b>
<b>参考文献</b>		<b>13</b>
<b>付 録 A 付録の例</b>		<b>15</b>
A.1	付録 1 . . . . .	15
A.1.1	あの . . . . .	15
A.2	なにか . . . . .	15
A.2.1	foo . . . . .	15

## 図 目 次

5.1 提案法のアルゴリズム . . . . .	8
--------------------------	---

## 表 目 次

4.1 各手法における 4 人の被験者のクローズセット環境下にお ける精度の比較 . . . . .	5
---	---

# 第1章 序論

論文は序論のようなもので始める．タイトルは序論でも序言でもはじめにでもいいけど、『序論』で始めたら『結論』で終わり、『序言』で始めたら『結言』で終わるようにする．『はじめに』なら『おわりに』で終わる．『序論』で始まって『おわりに』でおわるとか，そういうちぐはぐなのはだ．

ここでは序論として書く．序論では，研究の背景やら目的やらを書くのが普通．今はテンプレートの説明なので，大して書くことは無い．

このような高齢者の家庭内事故の現状を踏まえると，高齢者が最も遭遇しやすい事故は屋内での転倒・転落事故と推定され，これらの異常事態の迅速かつ高精度な検知が今後の見守りシステムにおける重要課題と言える．

## 1.1 背景

卒論向けテンプレ

## 1.2 本文書の構成

第1章の最後は，文書全体の構成を大まかに書くとよいらしい．

第1章では本テンプレートの概要みたいなものを書いた．

## 第2章 ドップラーレーダの原理

$$f_{\text{Doppler}} = \mp \frac{4\pi vt}{\lambda} \times \frac{1}{2\pi t} = \mp \frac{2v}{\lambda}, \quad (1)$$

$$B(t) = \cos \left( \theta + \frac{4\pi x_h(t)}{\lambda} + \Delta\Phi(t) \right), \quad (2)$$

$$I(t) = \cos \left( \theta + \frac{\pi}{4} + \frac{4\pi x_h(t)}{\lambda} + \Delta\Phi(t) \right), \quad (3)$$

$$Q(t) = \cos \left( \theta - \frac{\pi}{4} + \frac{4\pi x_h(t)}{\lambda} + \Delta\Phi(t) \right). \quad (4)$$



## 第3章 関連研究

## 第4章 従来法

本章では，本研究と同様に心拍信号を用いて人物識別を行った研究について述べる．

### 4.1 心拍信号のスペクトログラムを用いた深層学習による人物識別 [3]

#### 4.1.1 手法

24 GHz? ドップラーレーダを用いて取得した心拍信号に対し，STFT(Short Time Fourier Transform) を実行して得たスペクトログラムが入力である．そして，時間軸と周波数軸で表現された特徴量を AlexNet を基にした DCNN(Deep Convolutional Neural Network) で抽出し，4 人の人物識別をクローズセット環境下で行った．[3] では，人物識別における深層学習の有用性を示している．比較手法として，SVM(Support Vector Machine), Naive Bayes, そしてそれらを組み合わせた手法の SVM-Bayes が挙げられており，用いられた手動の特徴量は以下の三種である．一つ目は，心拍信号の周期，二つ目は心拍信号のエネルギー，三つ目はドップラー信号の帯域幅である．

### 4.1.2 実験結果

先ほども触れたとおり，DCNN を用いた手法は伝統的な機械学習手法の精度を上回った．表 4.1 に各手法ごとの 4 人の被験者のクローズセット環境下における精度の比較を示す．

表 4.1: 各手法における 4 人の被験者のクローズセット環境下における精度の比較

DCNN	98.5%
SVM-Bayes	91.25%
SVM	88.75%
Naive Bayes	80.75%

## 4.2 心拍信号を基にした，双極子深層学習モデルによるオープンセット環境下における人物識別 [4]

## 4.3 心拍信号を基にした，転移学習とアンサンブル学習を用いたオープンセット環境下における人物識別 [5]

## 第5章 提案法

提案法のアルゴリズムを図 5.1 に示す. 本提案では, 6 ポートのドップラーレーダで取得した I/Q データを用いた. I/Q データには心拍信号や呼吸信号に起因する胸壁の変位以外に, 体動や I/Q チャネル間の振幅と位相の不均衡に起因するノイズが含まれている.

まず I/Q チャネル間の不均衡補償を行うため, 楕円フィッティングを用いた. I/Q データが推定された理想的な楕円に近似されることで, より正確な変位信号を得ることができる [6][7]. そして, 補償された I/Q データにアークタンジェント復調を施すことで, アンラップされた位相値を得ることができる.

そして位相値の変化を  $\Delta\sigma$ , 周波数を  $f$ , 光速を  $c$  とすれば, 胸壁の相対距離の変化  $\Delta x$  は, 次式のように計算できる.

$$\Delta x = \frac{\Delta\sigma}{2\pi} \cdot \frac{\lambda}{2} \quad (5.1)$$

本稿では, ノイズの少ないデータセットとノイズの多いデータセットの 2 つを使用するが, 後者の場合にはこのあとウェーブレット再構成を行う. 胸壁変位信号には, レーダのキャリブレーションを含む高周波ノイズが含まれている. 信号に対しウェーブレット変換を行うと, ウェーブレット係数を得ることができる. そしてそれらの係数に適切な閾値処理を施したあと

に逆ウェーブレット変換を行うことで、ノイズが除去された信号を得ることが可能である。今回はレベルを8、マザーウェーブレットを Daubechies8 とした。閾値処理では、最も高周波な成分を0として取り除いた。

所望の信号を得られたら、次にセグメンテーションを行う。詳細な諸元については第6章で述べるが、セグメントのウィンドウ長は5秒、隣り合うセグメントとのオーバーラップは1.5秒とした。

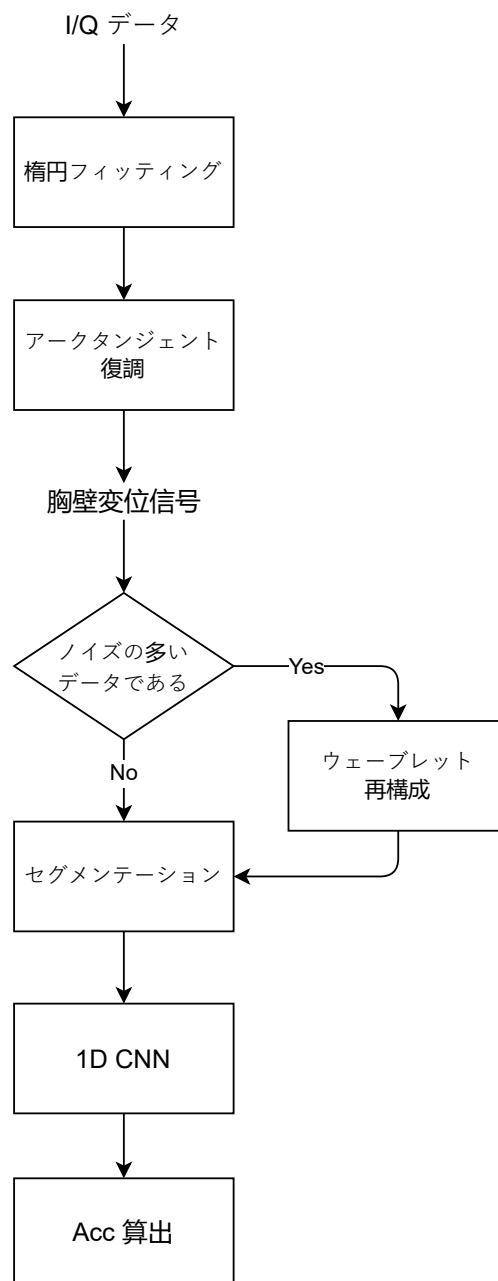


図 5.1: 提案法のアルゴリズム

## 第6章 実験評価

## 6.1 ノイズの少ないデータセットについて

### 6.1.1 クローズセット環境

- (1) 実験諸元
- (2) 実験結果

### 6.1.2 オープンセット環境

- (1) 実験諸元
- (2) 実験結果

## 6.2 ノイズの多いデータセットについて

### 6.2.1 クローズセット環境

- (1) 実験諸元
- (2) 実験結果

### 6.2.2 オープンセット環境

- (1) 実験諸元
- (2) 実験結果



## 第7章 結論

## 第8章 それ以降の書き方

### 8.1 構成

基本的に、以下のような流れになるが、これに従う必要はない。おそらく subsection や subsubsection でまとめる場合もあるはず。

1. 序論
2. 関連研究
3. 従来法
4. 提案法
5. 実験・評価
6. 考察
7. 結論
8. 参考文献

わからなければ、今までサーベイした国際会議の論文や、先輩の卒業論文を参考にしよう。分量としては、一般的な国内研究会・国際会議のスタイル (2 カラム 10 ポイント) で 5・6 枚程度の論文の場合、卒論のスタイルファイルに当てはめると 40 枚超にはなるはず。

## 8.2 参考文献について

このテンプレート中では thebibliography を使用しているが, BibTex のほうが使いやすいと思う場合は変更すること. 引用フォーマットに関しては, IEEE のフォーマット IEEETran に筆者は合わせた.

# 謝辞

謝辞には，お世話になった先生，先輩，後輩，友人など，感謝の気持ちを書く．論文が『である』調でも，謝辞だけは『ですます』調で書くひともある．

## 参考文献

- [1] ほげ山太郎, ほげ山次郎: ほげほげ理論の HCI 分野への応用, ほげほげ学会論文誌, Vol.31, No.3, pp.194-201, 2009.
- [2] Taro HogeYama, Jiro HogeYama: The Theory of Hoge, *The Proceedings of The Hoge Society*, 2008.
- [3] AAA
- [4] Yang Bajiu,
- [5] Zelin Xing,
- [6] Aditya Singh, Xiaomeng Gao, Ehsan Yavari, Mari Zakrzewski, Xi Hang Cao, Victor M. Lubecke, Olga Boric-Lubecke Data-Based Quadrature Imbalance Compensation for a CW Doppler Radar System *IEEE Transactions on Microwave Theory and Techniques*, Vol.61, No.4, pp.1718-1724, 2013.
- [7] Mari Zakrzewski, Aditya Singh, Ehsan Yavari, Xiaomeng Gao, Olga Boric-Lubecke, Jukka Vanhala, Karri Palovuori Quadrature Imbalance Compensation With Ellipse-Fitting Methods for Microwave Radar Physiological Sensing *IEEE Transactions on Microwave Theory and Techniques*, Vol.62, No.6, pp.1400-1408, 2014.

# 付 録 A 付録の例

付録を無理矢理出力させるため、てきとうなことを書く

## A.1 付録 1

コマンドは本文と一緒に.

### A.1.1 あの

あのイーハトーヴォのすきとおった風，夏でも底に冷たさをもつ青いそら，うつくしい森で飾られたモリーオ市，郊外のぎらぎらひかる草の波.

## A.2 なにか

あのイーハトーヴォのすきとおった風，夏でも底に冷たさをもつ青いそら，うつくしい森で飾られたモリーオ市，郊外のぎらぎらひかる草の波.

### A.2.1 foo

あのイーハトーヴォのすきとおった風，夏でも底に冷たさをもつ青いそら，うつくしい森で飾られたモリーオ市，郊外のぎらぎらひかる草の波.