

# 目次

第 1 章	序論	1
1.1	はじめに	1
1.2	日常生活動作 (Activities of Daily Living)	1
1.3	上肢機能評価結果を用いた臨床判断	1
1.4	診療所や研究所で行われる上肢機能の評価手法	1
1.5	定量的上肢使用量計測に関する研究	5
1.6	本論文の構成	8
第 2 章	手指使用量常時計測の理論と計測システム構築	9
2.1	手指使用量の常時計測方法	9
2.2	指の関節角度計測	9
2.3	ウェアラブルデバイスのハードウェア	10
2.4	センシングキャリブレーション	12
2.5	センシング情報の処理方法	12
第 3 章	精度評価手法と結果	14
3.1	指の長さ計測	14
3.2	ジェスチャ識別	14
3.3	関節角度推定	16
3.4	日常生活動作タスクの評価	21
参考文献		23

# 第1章 序論

## 1.1 はじめに

脳卒中麻痺リハビリテーションの目標は、食事、更衣、入浴などの日常生活動作ができるように患者の麻痺肢機能を改善することである。麻痺肢機能の改善を促進する介入方法の有効性を評価するためには、介入後の日常生活において、患者の麻痺肢使用量が実際に増えたか否かについて、リハビリテーションの効果を定量的に測る手法が必要である。しかしながら、病院やリハビリ施設で実施する検査では、質問紙やヒアリングによる調査が主体であり、日常生活における麻痺肢使用量を正確に評価することができない。さらに、診療所や研究所で行われるテストでは、日常生活上の患者の麻痺肢使用量を計測することができない。現在、日常生活上の麻痺肢使用量を測定する手法として、Accelerometry が一般的である。しかし、この手法は加速度センサを用いており、手指の使用量を正確に計測、評価することができない。そのため、本研究では日常生活において、麻痺患者の麻痺肢使用、特に、手指の使用量を計測、評価する手法を提案する。

## 1.2 日常生活動作 (Activities of Daily Living)

日常生活動作 (ADL) とは食事、更衣、入浴など、日常生活を営む上で必要となる動作のことである。麻痺患者の多くは、日常生活動作をするのに必要な、肢機能が健常者に比べ低い。麻痺肢の使用が障害回復に効果がある [1]。

## 1.3 上肢機能評価結果を用いた臨床判断

麻痺肢機能評価から導かれた結果は、臨床医が患者の麻痺肢機能を治療、回復させる計画を立てる際に、非常に重要である [2]。加えて、臨床医が麻痺障害後の麻痺肢機能や、その障害の回復を予測する際、麻痺肢機能評価の結果を見て判断を行う。複数の疫学的なデータから麻痺の回復は、時間経過と関係があると示唆されており、最も障害の回復が見込めるのは、障害が引き起こってから三ヶ月以内であると言われている。麻痺の早期の障害の度合いは、最終的な運動障害に関係しており、軽度の障害である場合は、短期間で障害が回復し、3~6週間前後で障害が完治する。

## 1.4 診療所や研究所で行われる上肢機能の評価手法

### Action Research Arm Test

ARAT は麻痺患者のために作成された、上肢機能の評価基準である [3]。

### Box and Block Test

Box and Block Test [3–6] は実施が簡単かつ実施時間が短い上肢機能評価手法であり、ブロックの把持、移動、解放動作を評価する手法である。被験者は、1分間で多くのブロックを箱から別の箱に移動させることを指示される。この手法では、上肢機能の能力を1分間に動かしたブロックの個数で評価する。



Fig.1.1: Block and Block Test

### Nine-Hole Peg Test

Nine-Hole Peg Test は手の器用さを測る簡単な手法である。被験者はペグをホールに刺し、刺した九つのペグを全て抜き取ることを指示される。テストの開始からペグを全て取り終えるまでの時間を計測し、その時間により、被験者の手の器用さを評価する。

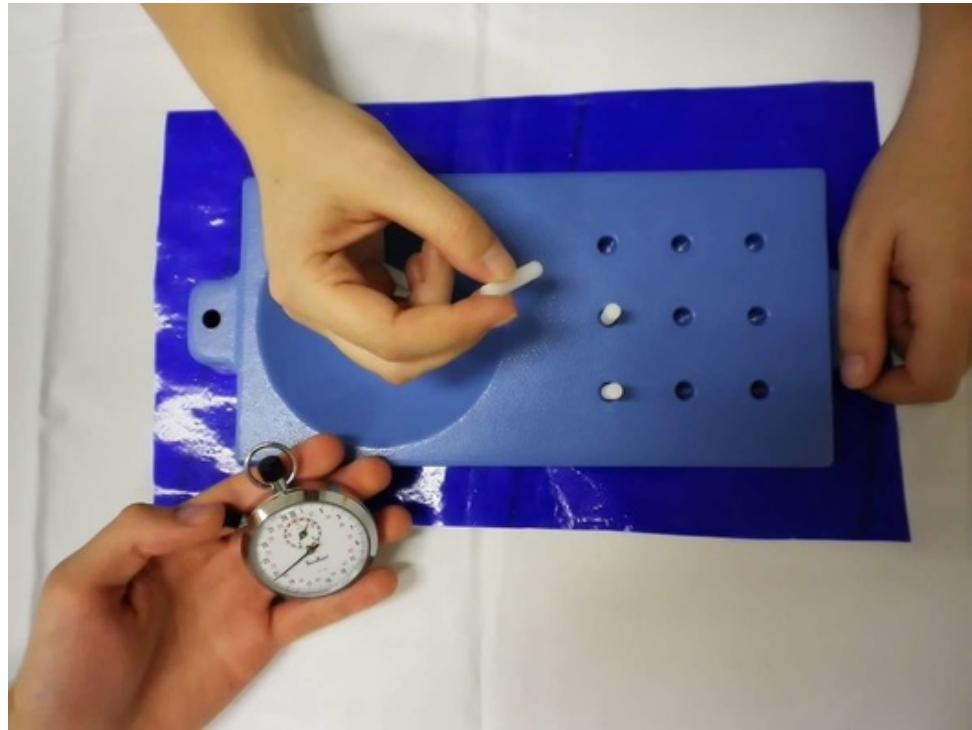


Fig.1.2: Nine-Hole Peg Test

### Action Research Arm Test

Action Research Arm Test は片側不全麻痺の患者の上肢機能評価手法である。この手法は 19 項目を握る、把持、ピンチ、全身運動の四つのサブスケールに分け評価する手法である。上肢機能は各項目ごと 0 から 3 の四段階で評価され、各項目の評価が 3 であり、合計評価が 57 である場合、健常者と同等の上肢機能であると評価される。

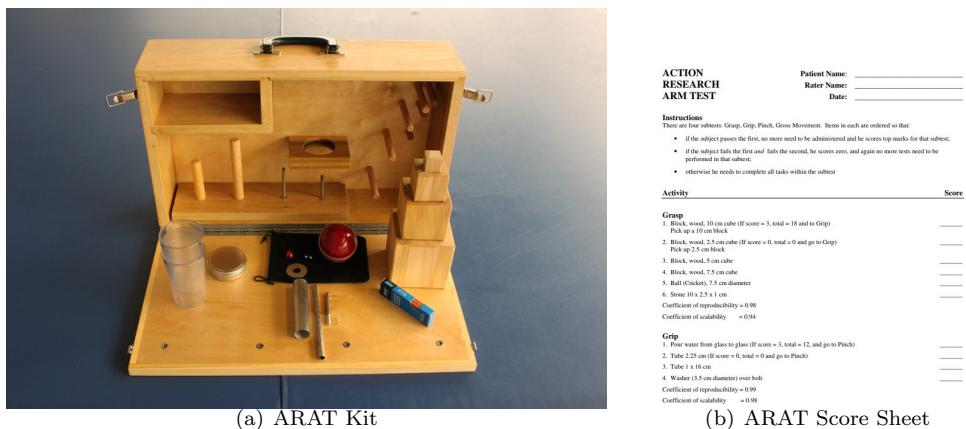


Fig.1.3: Action Research Arm Test

### Motor Activity Log

片上肢麻痺患者の日常生活上での麻痺肢使用量を測る標準的手法として Motor Activity Log(MAL) [7-9] がある。MAL は、医師が患者に対し、麻痺肢使用の量と質について直接問う、質問形式の手法であり、測定結果が患者の認知レベルによる影響や質問者の主観的影響を受ける問題がある。そのため、客観的な測定手法が必要である。MAL の質問項目は、一般的な日常生活動作に関する質問である。日常生活動作とは、電気のスイッチをオンにする動作や引き出しを開ける動作といった、日常生活を営む上で最低限必要な動作である。MAL の評価用紙を Fig.1.4 に示す。MAL の質問項目は 30 項目あり、日常生活動作時の麻痺肢使用の量と質について 11 段階の評価で患者が答える。

#### Amount Scale How Well Scale

1. Turn on a light with a light switch	—	—	if no, 'Com'
2. Open drawer	—	—	if no, 'Comr'
3. Remove an item of clothing from a drawer	—	—	if no, 'Comm'
4. Pick up phone	—	—	if no, 'Comn'

(a) Score sheet

#### Amount Scale (AS)

- 0 - Did not use my weaker arm (**not used**).
- .5
- 1 - Occasionally used my weaker arm, but only very rarely (**very rarely**).
- 1.5
- 2 - Sometimes used my weaker arm but did the activity **most of the time** with my stronger arm (**rarely**).
- 2.5
- 3 - Used my weaker arm about half as much as before the stroke (**half pre-stroke**).
- 3.5
- 4 - Used my weaker arm almost as much as before the stroke (**3/4 pre-stroke**).
- 4.5
- 5 - Used my weaker arm as often as before the stroke (**same as pre-stroke**).

(b) Amount Scale

#### How Well Scale (HW)

- 0 - The weaker arm was not used at all for that activity (**never**).
- .5
- 1 - The weaker arm was moved during that activity but was not helpful (**very poor**).
- 1.5
- 2 - The weaker arm was of some use during that activity but needed some help from the stronger arm or moved very slowly or with difficulty (**poor**).
- 2.5
- 3 - The weaker arm was used for the purpose indicated but movements were slow or were made with only some effort (**fair**).
- 3.5
- 4 - The movements made by the weaker arm were almost normal, but were not quite as fast or accurate as normal (**almost normal**).
- 4.5
- 5 - The ability to use the weaker arm for that activity was as good as before the stroke (**normal**).

(c) How Well Scale

**Fig.1.4:** Motor Activity Log

これらの手法は、患者の運動機能を計測、評価することが可能である。  
しかし、これらの手法は、定量的でないまた、日常生活上の患者の麻痺肢使用量を計測することができず、ADL が向上しているかの評価を行うことができない。

## 1.5 定量的上肢使用量計測に関する研究

### Accelerometry

Accelerometry [10–15] を Fig.1.5 に示す。Accelerometry は、加速度計が埋め込まれた腕時計型のウェアラブルデバイスで上肢の使用量を測る手法である。Accelerometry は麻痺肢の手首に装着することで、麻痺肢の使用量を測定する。データ記録装置とバッテリーが内蔵されているため、麻痺肢使用量の常時計測に向いている [13]。しかし、この手法で計測される加速度データはノイズを多く含み、信頼性の高いデータを得ることができない。加速度データに混入するノイズは、測定された加速度が所定の時間内に、閾値を超える場合にのみ、麻痺肢使用のスコアを増加するといった手法の閾値フィルタを用いて低減することができる。このアプローチによって得られたスコアは日常生活において、腕を動かした時間と高い相関を持つことが示されている。しかし、閾値フィルタを使用したノイズ低減を行った場合、加速度が閾値に達しない小さな手の動きが見落とされる可能性がある。また、加速度計が手首に装着されているため、手首や手の精密な動きを計測できない問題がある。これらの理由から、Accelerometry は指の使用量の測定には向かない [9]。また、Accelerometry はタスクを行なっているのか、歩行時に手を振っているのかということを見分けられない。歩行時に腕を振っていることを検知する手法があるが、この手法は、足やつま先などに追加の Accelerometry を装着することを必要とする [16]。さらに、Accelerometry はどのタスクをしているのかを見分けることも難しい [11]。



Fig.1.5: Accelerometry

### Data Glove

Data glove は手袋型のセンシング機器である。手袋の中に、曲げセンサまたは光ファイバーが内蔵されている。Data glove は手全体を覆うセンサが存在しているため、センサによる指や手の動きの阻害や、Data glove の取り外しによる煩雑さ、水で手を洗えないといった問題がある。



Fig.1.6: Data glove

## Motion Capture System

Motion capture system はカメラ画像や赤外線距離センサによって、人体の動きをデジタルデータ取得するシステムである。手のモーショントラッキングに特化した、モーションキャプチャシステムに Leap Motion がある。Leap Motion は赤外線カメラにより、手の動きをトラッキングするシステムである。しかし、精度の問題から指の動きといった小さな動きを取得するのは難しい。また、モーションキャプチャシステムを構成する計測機器を常に持ち運んで運用することは難しい。そのため、常に持ち運びができる、精度よく指のトラッキングが行えるシステムが必要である。



Fig.1.7: Motion Capture System(Leap Motion)

### Manumeter

Manumeter [17] は磁力計と磁石の指輪を用いて手首や指の使用量を測定する手法である。 Manumeter を Fig.1.8 に示す。 手首に取り付けてあるデバイスは磁力計、 加速度計とデータ記録のためのストレージ、 マイクロコンピュータで構成されている。 指の動きを磁石と磁力計間の磁力変化により推定し、 指の使用量を測定する。 本手法は指の使用量の測定精度が低いという問題点がある。



Fig.1.8: Manumeter

### Behind The Palm

手の甲の皮膚の皺をパターン認識することによって、 指ジェスチャを識別する Behind The Palm [18] といった手法が発表されている。 ヤリプレーションによるユーザーへの負担が大きい、 ジェスチャの認識ができるが、 精確な手の動作の動きの認識ができないという問題がある。

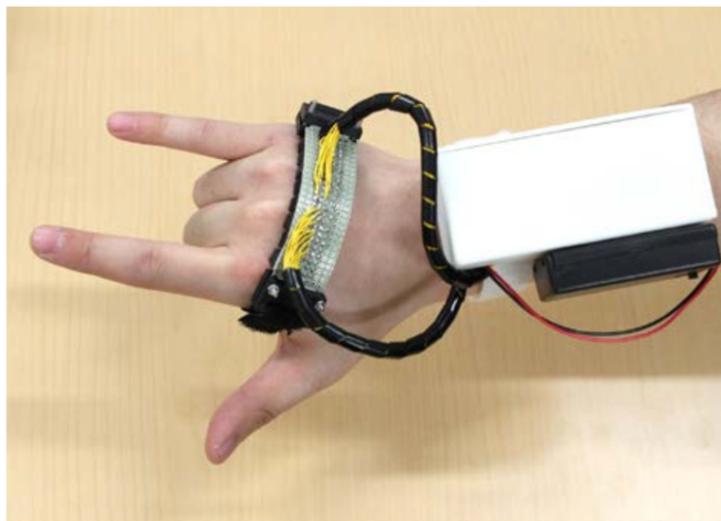


Fig.1.9: Behind The Palm

研究レベルでは Data glove や Goniometer, Motion capture system [19–22] などが手首や手の使用量を測定するために使用される。しかしながら、これらの手法は指の動きの阻害、空間的な制限といった問題があるため、日常生活における長時間の常時計測には向いていない。これらの理由から、依然として日常生活下の指の使用量を常時計測する手法は確立していない。本研究では、日常生活下の上肢片麻痺患者の麻痺肢使用、特に指の使用量を測る手法を提案し、手指使用量の常時測定のためのウェアラブルデバイスの開発を目的とする。

## 1.6 本論文の構成

本論文の構成を以下に記述する。第1章では本研究の背景と既存の研究について紹介する。第2章では、本研究で開発するデバイスの開発方法や、計測されたセンサデータの信号処理について記述する。第3章では、実験方法と結果を記述する。第4章では実験によって得られた結果に対する考察と、本研究の課題を記述する。

# 第2章 手指使用量常時計測の理論と計測 システム構築

## 2.1 手指使用量の常時計測方法

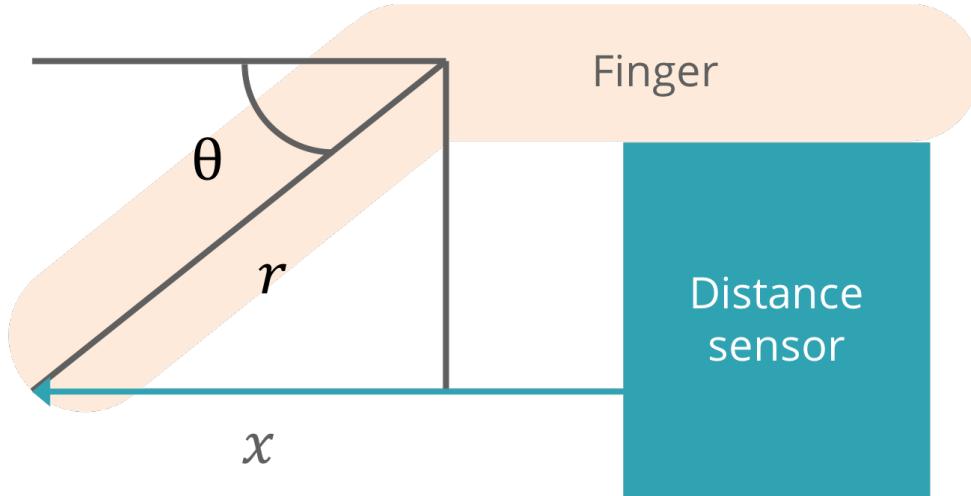
既存の手法の問題点を考察すると、手指使用量の常時計測に向いた計測手法は以下の要件を満たす必要がある。

- 計測機器が持ち運びやすい
- ノイズに対してロバストである
- 定量的である
- ユーザへの負担が少ない

そのため、これらの要件を満たし、手指使用量が計測可能なウェアラブルデバイスの開発を目的とする。計測機器が持ち運びやすいを満たすには、軽量でコンパクトな計測機器が求められる。

## 2.2 指の関節角度計測

本研究の手指使用量の測定手法は、指の関節角度の変化が、指の使用量を反映するという仮定に基づく。関節角度の推定には、ウェアラブルデバイスに搭載された赤外線距離センサを用いる。本デバイスは指の基節に装着して使用し、赤外線距離センサで、デバイスから中節までの距離を常時計測する。式(1)の関数を用い、測定された距離を指の関節角度に変換し、指の使用量を測る。距離を角度変換する模式図を Fig.2.1 に示す。

**Fig.2.1:** Measurement principle

$$\theta = \cos^{-1} \frac{x}{r} \quad (2.1)$$

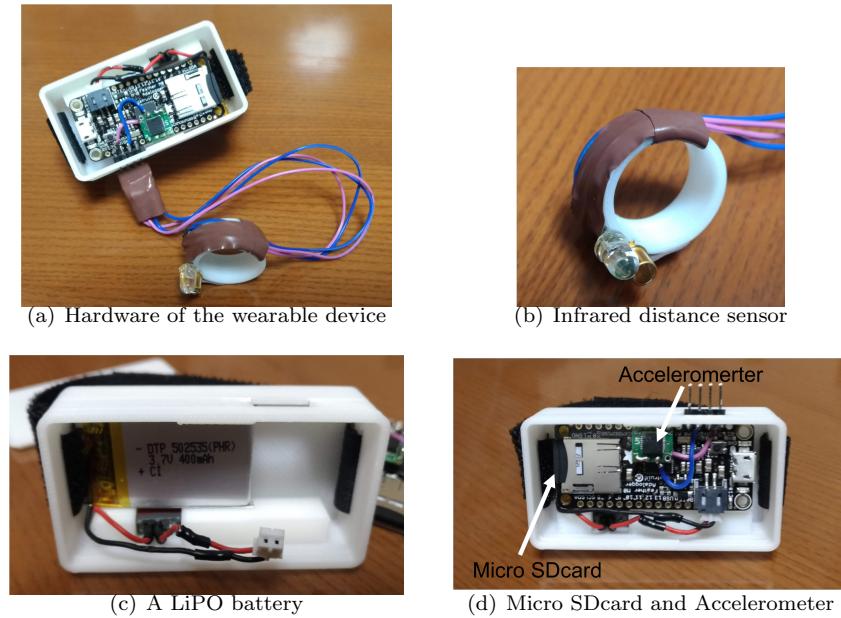
ここで、\$r\$ は第二関節から指先までの長さ、\$x\$ は最大屈曲時からの変化距離、\$\theta\$ は最大伸展時からの変化角度である。\$r\$ はデバイス使用前に物差しやスケール等を用いて測定しておく必要がある。\$x\$ は本デバイスの赤外線距離センサによって測定、推定する。この \$r, x\$ の二つのパラメータと式 2.1 を用いることで、関節角度 \$\theta\$ を導出する。

### 2.3 ウェアラブルデバイスのハードウェア

本デバイスは LED(Osram SFH4550) とフォトトランジスタセンサ (Honeywell SD5410) で構成された赤外線距離センサを用いた指輪型のセンシング部と、手首に取り付けるデータ記録部から成るウェアラブルデバイスである。ウェアラブルデバイスを Fig.2.2 に示す。データ記録のため、マイコン基盤 (Adafruit Feather M0) と 32GB の SDcard を使用する。また、デバイスの電源として 3.7V, 400mAh のリポバッテリーを利用し、これにより 24 時間以上の連続電源供給が可能である。

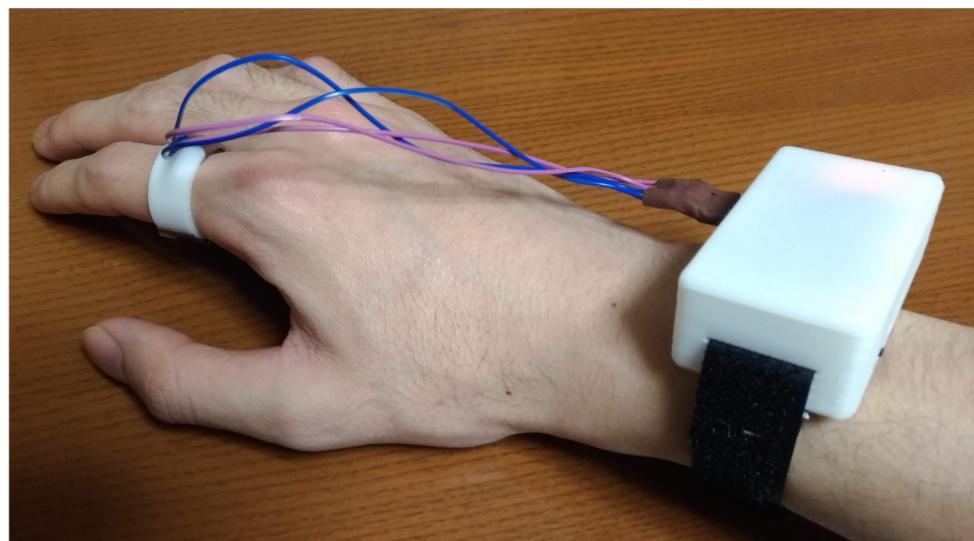
さらに、マイコン基盤に三軸加速度センサ (KXR94-2050) を追加した。赤外線距離センサと加速度センサからの信号は、信号の入力時間とともにマイコン基盤に接続された micro sd カードへ保存される。PC へ USB2.0 A Male Micro ケーブルで接続することで、本デバイスのリポバッテリーの充電と、Micro sd カードに記録されたデータの転送が可能である。

本デバイスの指輪型の装着部分及び、バッテリーとマイコン基盤を収納するためのケースを 3DCAD(Fusion 360) で設計し、3D プリンタ (Dimension 1200es) で印刷し作成した。

**Fig.2.2:** Hardware

本デバイスに取り付けられたスイッチをオンにすると、赤外線距離センサと加速度センサの記録を開始する。スイッチをオフにするまで連続計測、記録する。データは CSV ファイルで SD card 内に保存される。本デバイスに記録されたデータは、コンピュータと本デバイスの data-logging board の Arduino を USB ケーブルで直接繋ぐか、Micro SDcard をコンピュータに移すことで、アクセスが可能である。

本デバイスの装着方法を Fig2.3 に示す。指輪型のセンシング部は、食指の第二関節に装着し、ストレージ部は手首にマジックテープを使用し取り付ける。

**Fig.2.3:** Ring worn on the index finger and Strange worn on the wrist

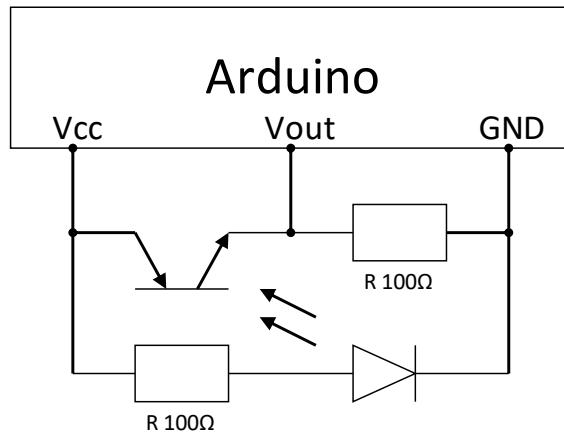


Fig.2.4: Circuit of the wearable device

## 2.4 センシングキャリブレーション

赤外線距離センサは物体に反射し、フォトトランジスタで受光した赤外線の強度を計測することで、距離を推定する。しかし、同じ距離であっても赤外線が反射する物体によっては、違う受光量となる場合がありえる。これは物体によって光の反射率が違い、同じ距離で計測したとしても、フォトトランジスタで受け取る受光量が違ってくるためである。つまり、人によって、指の長さや皮膚の色が違うため、同じセンサ値であっても、本来の距離が変わる問題がある。この問題を解決するために、被験者ごとに皮膚の反射率を調べることが望ましいが、本システムは日常生活での使用を目的としており、キャリブレーションがユーザに負荷をかけないことが求められる。そのため、本システムでは計測される距離と受光量の関係を求め、キャリブレーションが可能な方法を提案する。キャリブレーションには以下の3つのパラメータを用いる。

- デバイスを装着する指の長さ
- 指伸展時のセンサ情報
- 指屈曲時のセンサ情報

得られたセンサ情報と指の長さのデータにより、線形近似を行い、ユーザごとのキャリブレーションを行った。

## 2.5 センシング情報の処理方法

デバイスにより取得できる電圧値は、ノイズを含んでいるため、ノイズの除去を行った。また、ノイズの除去はバターワイスクローパスフィルターにより、10hz以上の周波数を持つシグナルをカットオフすることで行った。赤外線距離センサのセンシングデータから指間接角度を推定する際、いくつかの信号処理を行った。さらに、指の使用量へ変換する処理も行った。それら処理を以下に示す。

1. 100Hzのサンプリングレートをもつセンシングデータを10Hzにダウンサンプリングした
2. ローパスフィルタにより、ノイズデータを除去した。1次元線形回帰により、センシングデータを、センサから指までの距離へ変換した。
3. 関節角度が90度、0度のときのセンシングデータを利用し、キャリブレーションを行った

4. 式2.1により、距離を角度に変換した
5. 角度を時間微分し、角度時間の変化角度を導出した
6. 変化角度の絶対値をとり、タスクごとの指の使用量(タスクの合計変化角度)を導出した。

# 第3章 精度評価手法と結果

## 3.1 指の長さ計測

本デバイスのキャリブレーションには、ユーザの指の長さデータが必要である。そのため、ユーザの食指の第二関節から指先までの長さをメジャーを用い、計測した。実験の被験者の食指の第二関節から指先までの長さのデータを以下に示す。また、第二指長の計測結果を以下に示す。被験者は8名が男性、2名が女性である。

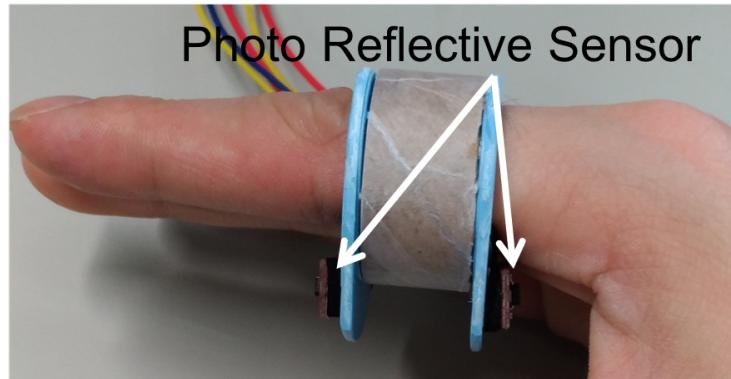
**Table.3.1:** Length between fingertip and proximal interphalangeal joint with index finger(n=10)

Subjects	Index finger	Between fingertip and proximal interphalangeal joint(cm)
A	2.71	0.993
B	2.62	0.995
C	6.61	0.985
D	5.01	0.994
E	2.33	0.995
F	2.87	0.995
G	1.57	0.998
H	2.87	0.992
I	3.04	0.986
J	2.41	0.994

実験の被験者の食指の第二関節から指先までの長さの平均と標準偏差は、  
また、第二指長の平均と標準偏差は

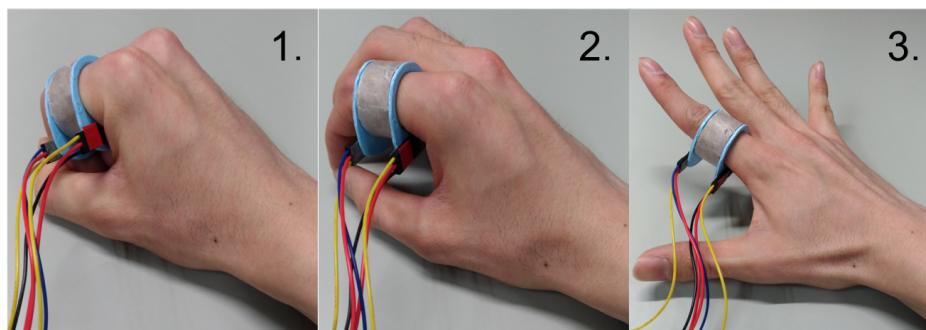
## 3.2 ジェスチャ識別

予備実験として健常者を対象に、本システムのジェスチャの認識精度を調査した。この実験の際は、LED(Osram SFH4550)とフォトトランジスタセンサ(Honeywell SD5410)の代わりに、赤外線距離センサ(Pololu QTR-1A)を2つ使用し、Fig.3.1の位置に取り付けた。



**Fig.3.1:** Mounting position of sensor

ジェスチャの種類を Fig.3.2 に示す。手指を閉じた状態 (Fig.3.2 の 1), 示指と母指で輪を作った状態 (Fig.3.2 の 2), 手指を開いた状態 (Fig.3.2 の 3), 計三つのジェスチャを指示し被験者に行ってもらった。これらのジェスチャは [23] を元にした。被験者は椅子に座った状態で、本デバイスを装着した手でジェスチャを行った。一つのジェスチャを 5 秒間保持してもらい、その時のセンサーデータを収集した。ジェスチャを 5 秒間保持している時の、センサ値の標準偏差は推定角度に変換すると被験者平均で  $SD = \pm 0.12$  度であり、ごく小さいものだった。5 秒間のセンサーデータを時間で平均したセンサ値をジェスチャ識別のために利用した。また、センサデータは各ジェスチャにつき 60 回記録し、五人の被験者センサデータを収集した。センシングの際のサンプルレートは 100 Hz とした。合計で一人につき 180 データ (60 データ  $\times$  3 ジェスチャ) を収集した。



**Fig.3.2:** Prepared hand-gesture set

三つのジェスチャを識別するため、一対一分類法、線形 Support Vector Machine を用いた。五人すべて、900 データ (180 データ  $\times$  五人) をジェスチャごとにラベル分けし、ジェスチャ識別に利用した。これらのデータの内、各ラベルに対し、データの 80% をトレーニングデータ、20% をテストデータとした。

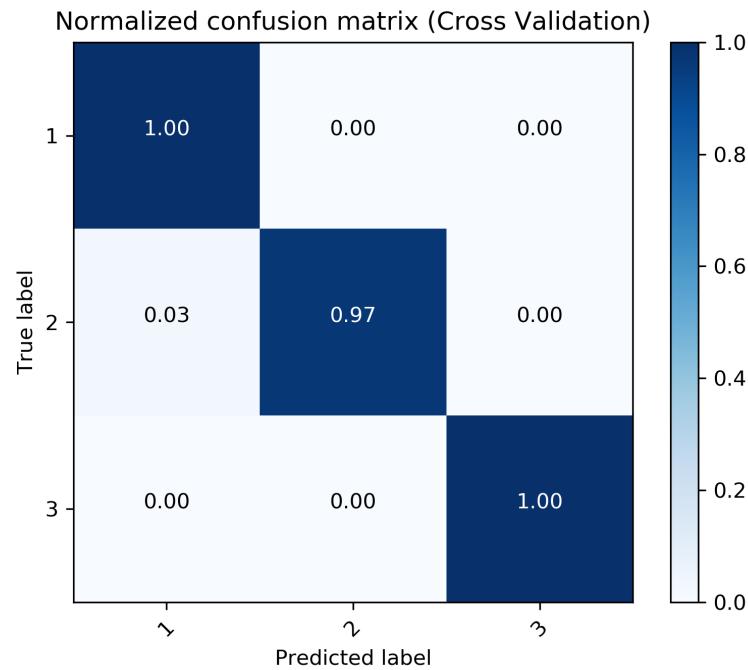
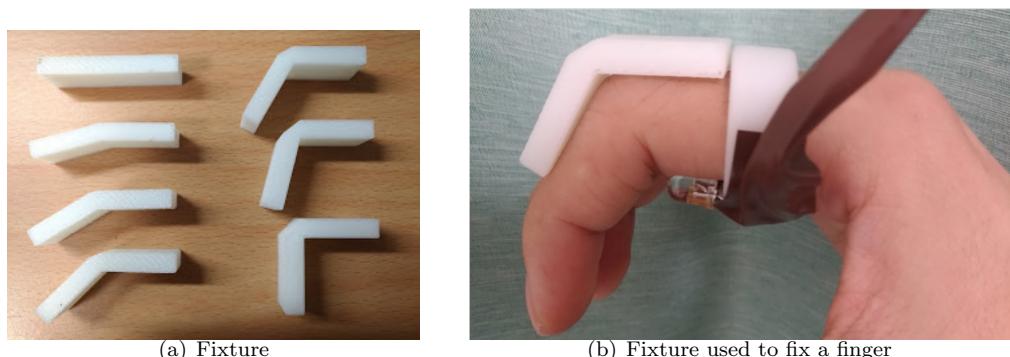
**Fig.3.3:** Confusion matrix of 3-gesture

Fig.3.3 より、ジェスチャ 1 と 3 を 100% の正解率で識別することができる事が分かった。五分割交差検証を行った結果、ジェスチャの平均正解率は 98.9%，分散 3.9% であった。この結果から本手法により三つのジェスチャの識別が可能であることが示された。

### 3.3 関節角度推定

健常者十人を対象に本デバイスの関節角度の推定精度の評価を行なった。被験者の指の関節を 0~90°まで 15°刻みで固定し、その時の関節角度の推定精度を評価した。指関節角度の固定には以下の Fig.3.4 に示す器具を使用する。この器具は 3DCAD(Fusion 360) で設計し、3D プリンタ (Dimension 1200es) で印刷し作成した。この器具を Fig.3.4(b) に示すとおり、食指の第二関節にあて関節角度を固定する。Fig.3.4(b) では 45° に固定されている。

**Fig.3.4:** Finger fixing

指を固定した状態で、赤外線距離センサのセンシングを行い、その時の関節角度と、推定された関節角度を比較した。デバイスを装着後、器具を装着し、指の角度を固定する。その状態で、センサデータの計測を3秒間行った。さらに、各角度につき10回計測を行った。被験者一人につき、70回計測を行った。被験者数は十人、センサのサンプルレートは100Hzとした。精度評価の際、推定角度と正解角度の絶対誤差の平均値 Mean Absolute Error(MAE)と相関係数Rを評価指標とした。

$$MAE = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n |Res_i| \quad (3.1)$$

$$Res_i = Pred_i - True_i \quad (3.2)$$

$Pred_i$ と $True_i$ はそれぞれ、計測*i*回目の時の推定角度と正解角度を示している。推定角度は、赤外線距離センサからの信号に処理を加え、Fig.2.1に示す関係より推定した角度である。正解角度は、センシング時に指関節にあてているFig.3.4に示した、0~90°の固定器具の角度である。また、 $Res_i$ は*i*回目の計測時の正解角度と推定角度の誤差を示す。

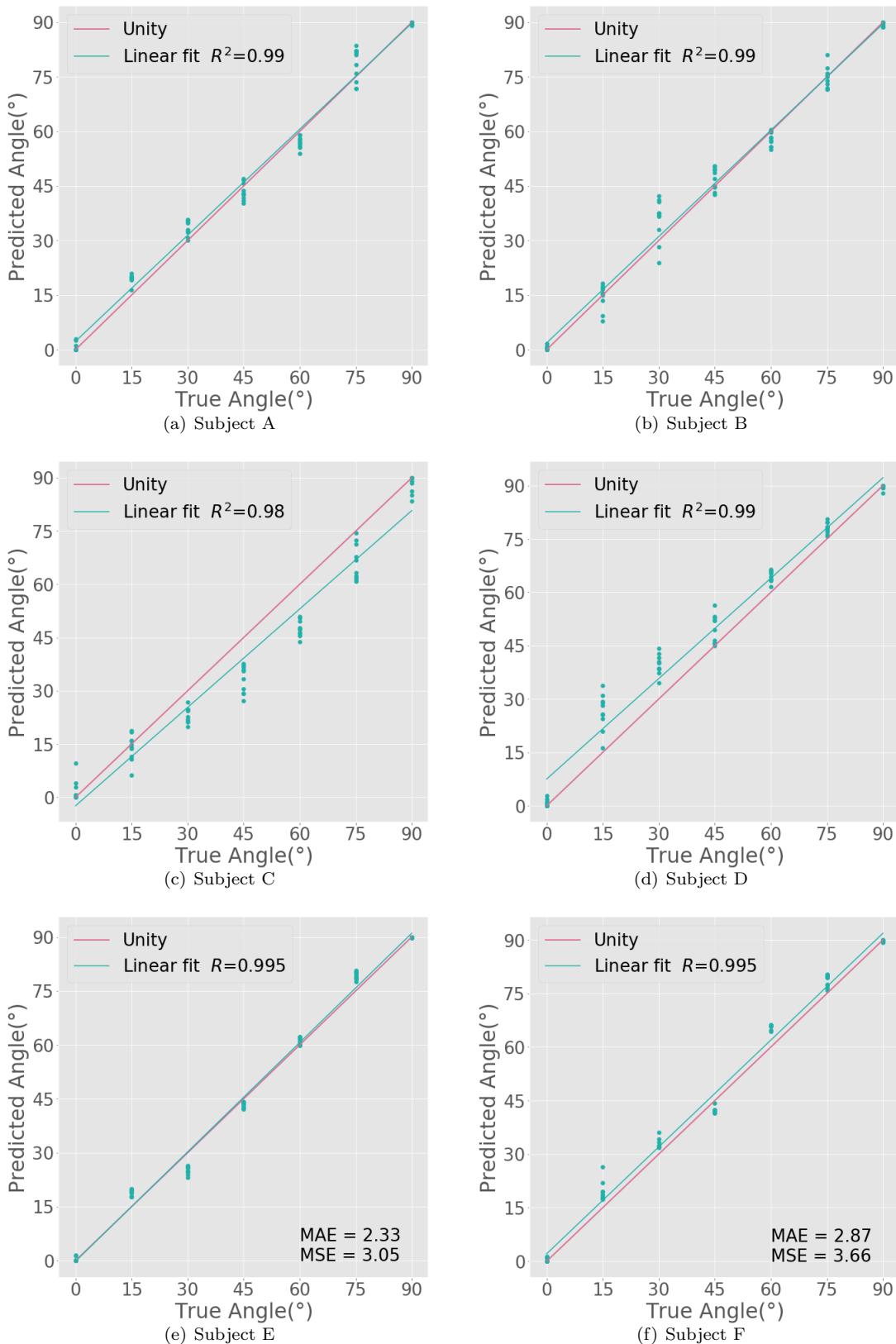
以下に実験結果を示す。以下の表は被験者ごとの、推定角度と正解角度のMean Absolute Errorと相関係数を示した表である。

**Table.3.2:** MAE and R between True Angle and Predicted Angle (n=10)

Subjects	Mean Absolute Error°	Correlation coefficient
A	2.71	0.993
B	2.62	0.995
C	6.61	0.985
D	5.01	0.994
E	2.33	0.995
F	2.87	0.995
G	1.57	0.998
H	2.87	0.992
I	3.04	0.986
J	2.41	0.994

MAEの被験者平均は3.20°(SD=1.48°)であった。また、Rの被験者平均は0.991(SD=0.005)であった。

以下のFig.3.5は、被験者ごとに推定角度に基づいて、正解角度を線形回帰により求めた図である。0,90度の時のプロットの分散が小さいことが分かる。これは、キャリブレーションを0,90度の際のジェスチャを基準として行なっているためだと考えられる。(c)ではLinear Regressionの傾きが、(d)では切片が、Unityから外れているが、その他は、大きく予測を外しているプロットもなく、良好な角度推定ができていると言える。



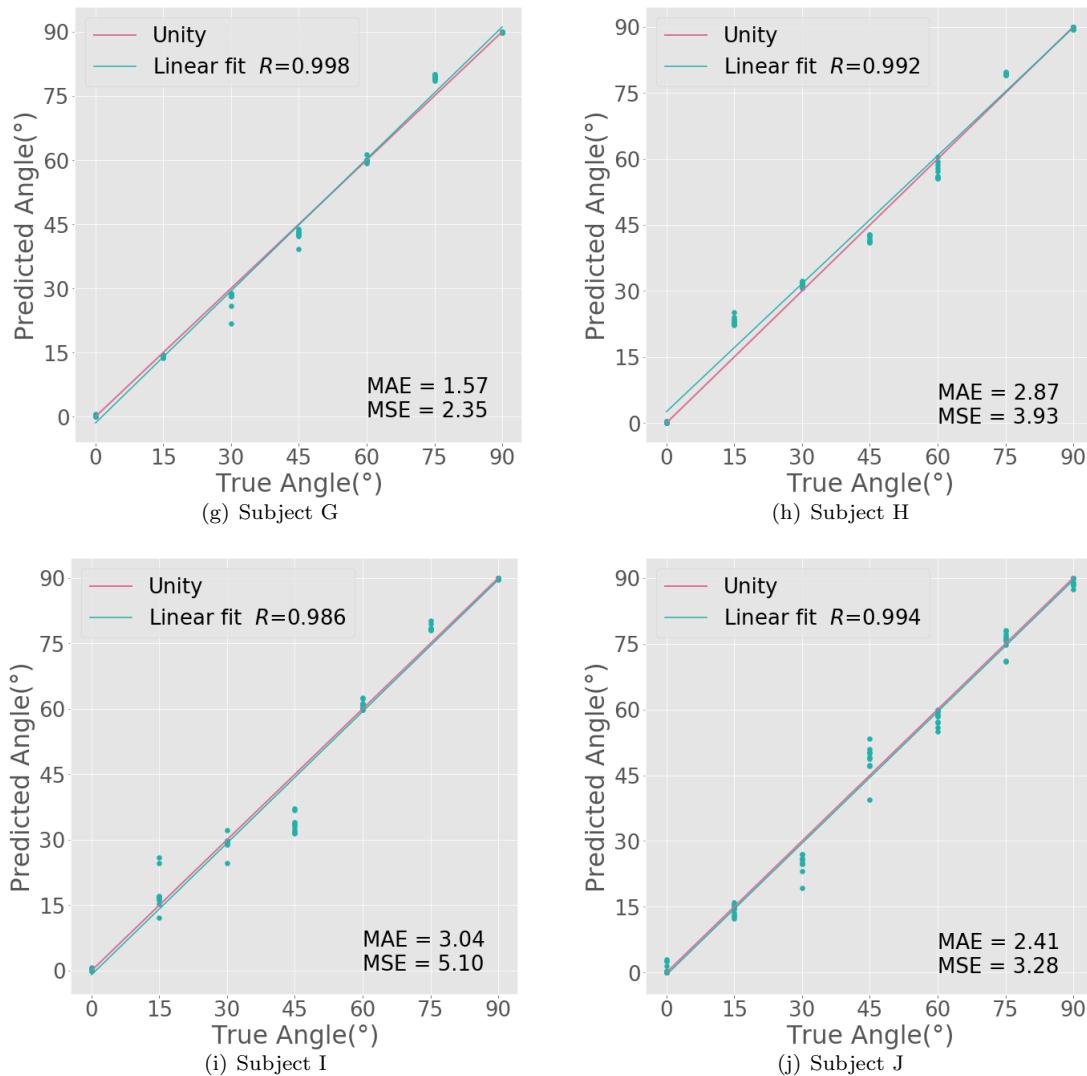
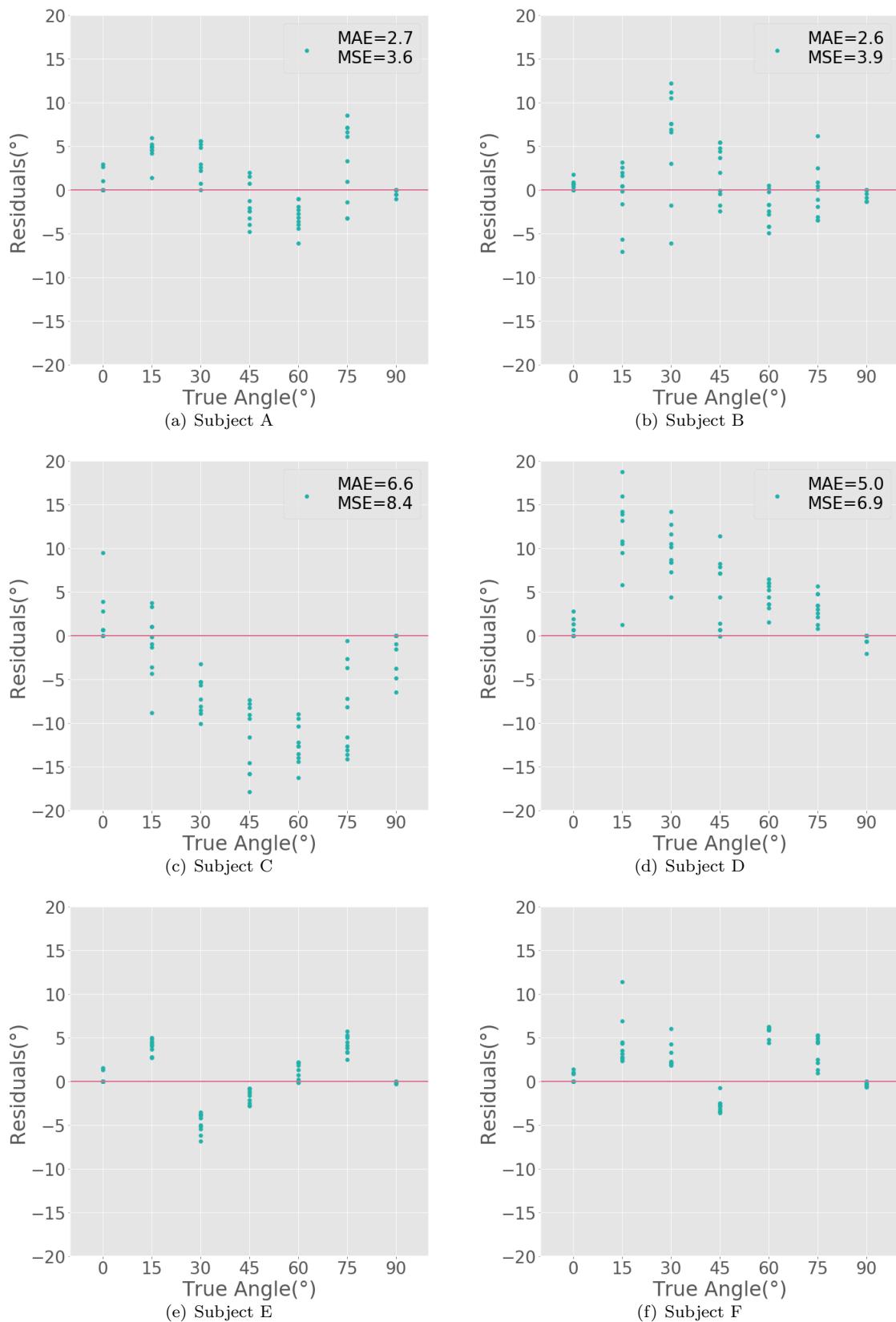


Fig.3.5: Observed-Predicted Plot

以下の Fig.3.6 は、被験者ごとに、正解角度と予測角度の誤差  $Res_i$  をプロットしたグラフである。



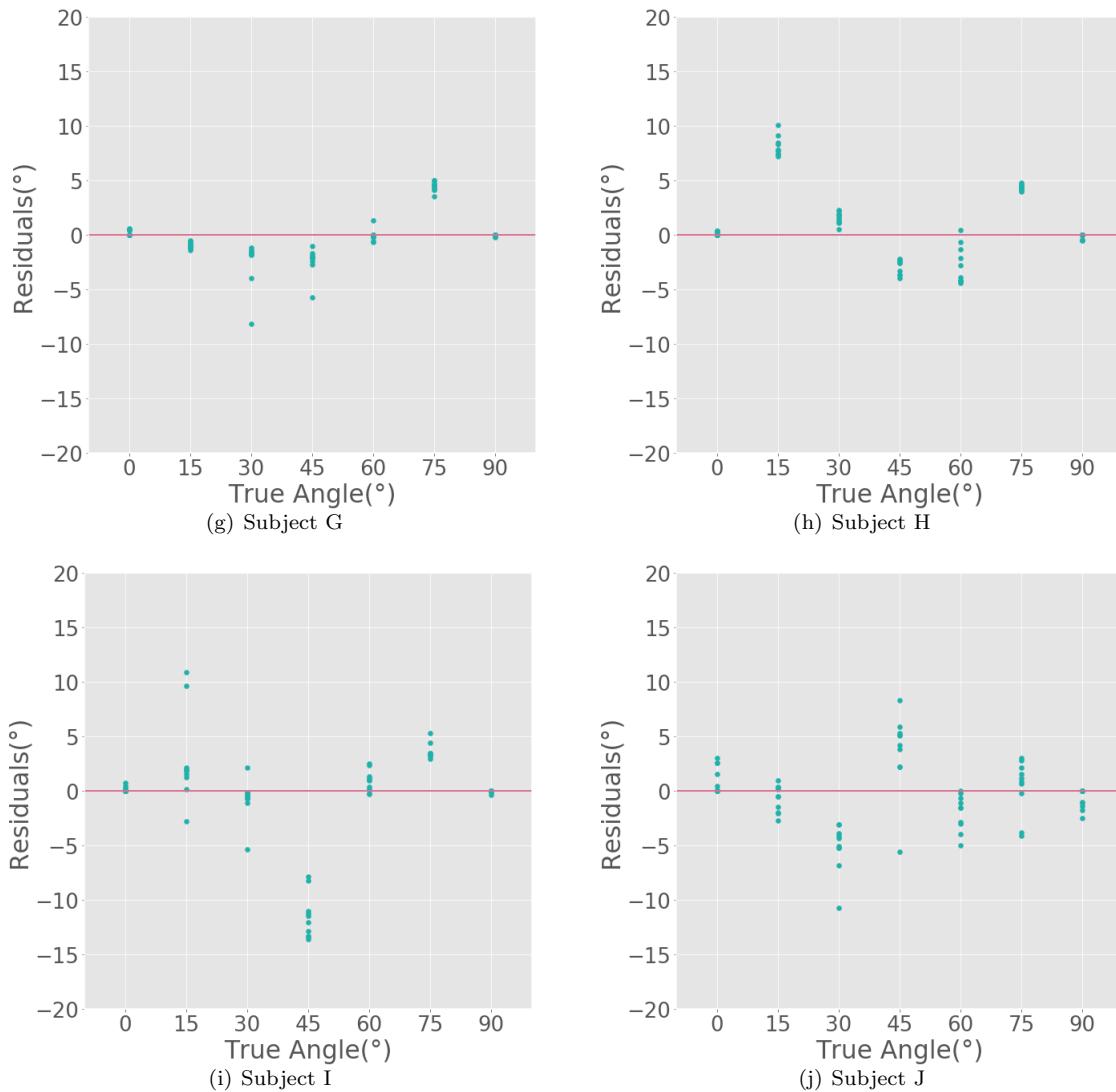


Fig.3.6: Residuals plot

結果から本手法により関節角度が推定でき、手指使用量を計測可能であることが示唆された。

### 3.4 日常生活動作タスクの評価

本手法により、日常生活動作の評価が可能かを調査した。調査の方法を以下に示す。六つのタスクをそれぞれ5分間、合計30分間、以下の順番で八人の被験者が行った。このとき、Fig.2.3に示すとおり、三軸加速度計(ストレージ部)を被験者の両手首、赤外線距離センサを両手の手食指に装着し同時計測した。本実験で被験者に指示したタスクを以下に示す。

**箸を使い食事** 被験者は利き手に箸を持ち、三つの皿に分けられた食品を口に運び食す。

**布巾でテーブルを拭く** 被験者は利き手に布巾を持ち、70cm四方のテーブルを拭く。

**タイピング** 被験者は両手を用い、タイピングゲームを行う。

**ライティング** 被験者は利き手にボールペンを持ち、文字の書き取りを行う。

**洗濯物を畳む** 被験者は両手を用い、布巾を畳む、広げる繰り返す。

Pole peg test を行う 被験者は利き手で、十本のペグをホールに入る、ペグをホールから取り出すを繰り返す。

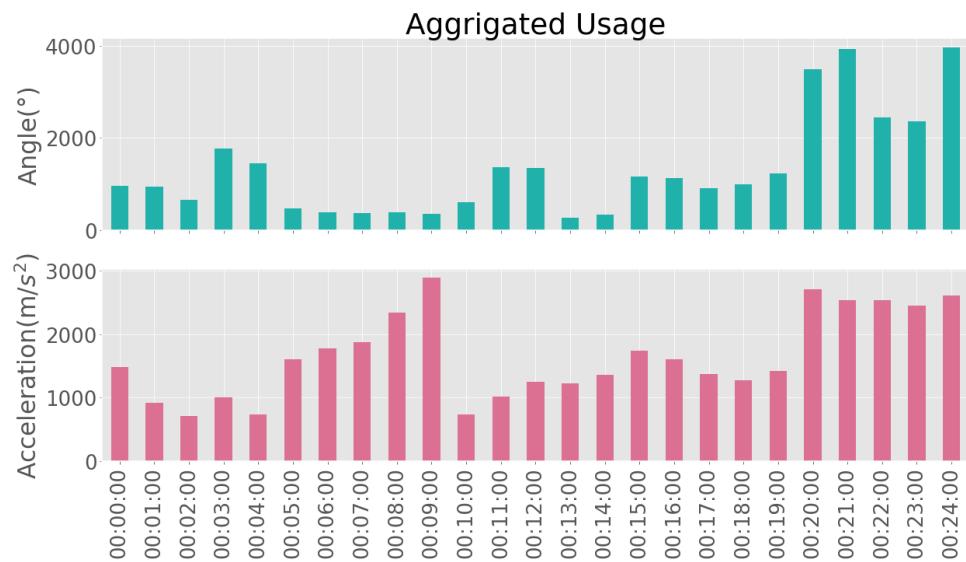


Fig.3.7: Aggregated usage of finger and arm.

テーブル拭くタスクでは、指の使用量が他のタスクに比べ少ない。

## 参考文献

- [1] Steven R Zeiler, Robert Hubbard, Ellen M Gibson, Tony Zheng, Kwan Ng, O'Brien, and John W Krakauer. a Second Stroke : Re-Opening a Post-Ischemic Sensitive Period. Vol. 30, No. 8, pp. 794–800, 2017.
- [2] Catherine E. Lang, Marghuretta D. Bland, Ryan R. Bailey, Sydney Y. Schaefer, and Rebecca L. Birkenmeier. Assessment of upper extremity impairment, function, and activity after stroke: Foundations for clinical decision making. *Journal of Hand Therapy*, Vol. 26, No. 2, pp. 104–115, 2013.
- [3] Platz T., Pinkowski C., van Wijck F., Kim I.-H., di Bella P., and Johnson G. Reliability and validity of arm function assessment with standardized guidelines for the Fugl-Meyer Test, Action Research Arm Test and Box and Block Test: A multicentre study. *Clinical Rehabilitation*, Vol. 19, No. 4, pp. 404–411, 2005.
- [4] V. Mathiowetz, G. Volland, N. Kashman, and K. Weber. Adult norms for the Box and Block Test of manual dexterity. *The American journal of occupational therapy. : official publication of the American Occupational Therapy Association*, Vol. 39, No. 6, pp. 386–391, 1985.
- [5] Johanne Desrosiers, Réjean Hébert, Elisabeth Dutil, and Gina Bravo. Development and Reliability of an Upper Extremity Function Test for the Elderly: The TEMPA. *Canadian Journal of Occupational Therapy*, Vol. 60, No. 1, pp. 9–16, 1993.
- [6] Keh-chung Lin, Li-ling Chuang, Ching-yi Wu, Yu-wei Hsieh, and Wan-ying Chang. Responsiveness and validity of three dexterous function measures in stroke rehabilitation. *The Journal of Rehabilitation Research and Development*, Vol. 47, No. 6, p. 563, 2010.
- [7] E Taub, G Uswatte, V W Mark, and D M M Morris. The learned nonuse phenomenon: implications for rehabilitation. *Europa medicophysica*, Vol. 42, No. 3, pp. 241–56, 2006.
- [8] Gitendra Uswatte, Edward Taub, David Morris, Mary Vignolo, and Karen McCulloch. Reliability and validity of the upper-extremity motor activity log-14 for measuring real-world arm use. *Stroke*, Vol. 36, No. 11, pp. 2493–2496, 2005.
- [9] G. Uswatte, W. H. R. Miltner, B. Foo, M. Varma, S. Moran, and E. Taub. Objective Measurement of Functional Upper-Extremity Movement Using Accelerometer Recordings Transformed With a Threshold Filter. *Stroke*, Vol. 31, No. 3, pp. 662–667, 2000.
- [10] Kong Y. Chen and David R. Bassett. The technology of accelerometry-based activity monitors: Current and future. *Medicine and Science in Sports and Exercise*, Vol. 37, No. 11 SUPPL., 2005.
- [11] Kathryn S. Hayward, Janice J. Eng, Lara A. Boyd, Bimal Lakhani, Julie Bernhardt, and Catherine E. Lang. Exploring the Role of Accelerometers in the Measurement of Real World Upper-Limb Use after Stroke. *Brain Impairment*, Vol. 17, No. 1, pp. 16–33, 2016.
- [12] Fajar Akhmad Dwiputra, Balza Achmad, Faridah, and Herianto. Accelerometer-Based Recorder of Fingers Dynamic Movements for Post-Stroke Rehabilitation. *International Journal on Advanced*

- Science, Engineering and Information Technology*, Vol. 7, No. 1, p. 299, 2017.
- [13] Sanne C. Van Der Pas, Jeanine A. Verbunt, Dorien E. Breukelaar, Rachma Van Woerden, and Henk A. Seelen. Assessment of arm activity using triaxial accelerometry in patients with a stroke. *Archives of Physical Medicine and Rehabilitation*, Vol. 92, No. 9, pp. 1437–1442, 2011.
  - [14] J. H. Van Der Lee, H. Beckerman, D. L. Knol, H. C.W. De Vet, and L. M. Bouter. Clinimetric properties of the motor activity log for the assessment of arm use in hemiparetic patients. *Stroke*, Vol. 35, No. 6, pp. 1410–1414, 2004.
  - [15] Gyrd Thrane, Nina Emaus, Torunn Askim, and Audny Anke. Arm use in patients with subacute stroke monitored by accelerometry: Association with motor impairment and influence on self-dependence. *Journal of Rehabilitation Medicine*, Vol. 43, No. 4, pp. 299–304, 2011.
  - [16] B. W. Ullery, J. T. Lee, and R. L. Dalman. Snorkel/chimney and fenestrated endografts for complex abdominal aortic aneurysms. *Journal of Cardiovascular Surgery*, Vol. 56, No. 5, pp. 707–717, 2015.
  - [17] Nizan Friedman, Justin B. Rowe, David J. Reinkensmeyer, and Mark Bachman. The manometer: a wearable device for monitoring daily use of the wrist and fingers. *IEEE journal of biomedical and health informatics*, Vol. 18, No. 6, pp. 1804–1812, 2014.
  - [18] Takashi Kikuchi Yuta Sugiura, Fumihiko Nakamura, Wataru Kawai and Maki Sugimoto. Hand Gesture Recognition through Measuring Skin Deformation on Back Hand by Optical Sensors. Vol. 12, No. 17, pp. 12–13, 2017.
  - [19] ND Binh and T Ejima. Real-Time Hand Gesture Recognition Using. *Hand, The*, Vol. 2014, pp. 820–824, 2014.
  - [20] Markus Valtin, Christina Salchow, Thomas Seel, Daniel Laidig, and Thomas Schauer. Modular finger and hand motion capturing system based on inertial and magnetic sensors. Vol. 3, No. 1, pp. 19–23, 2017.
  - [21] Feng-Sheng Chen, Chih-Ming Fu, and Chung-Lin Huang. Hand gesture recognition using a real-time tracking method and hidden Markov models. *Image and Vision Computing*, Vol. 21, No. 8, pp. 745–758, 2003.
  - [22] Zhou Ren, Jingjing Meng, and Junsong Yuan. Depth Camera Based Hand Gesture Recognition and its Applications in Human-Computer-Interaction. *IEEE International Conference on Information Communication and Signal Processing*, No. 1, pp. 3–7, 2011.
  - [23] Lin. BackHand: Sensing Hand Gestures via Back of the Hand. *Proc. UIST'15*, No. C, pp. 557–564, 2015.