

卒業論文 2023 年度 (令和 5 年)

骨格推定を用いたボディビルのポージング練習ツール

慶應義塾大学 環境情報学部
田崎和輝

骨格推定を用いたボディビルのポージング練習ツール

ディビルをはじめとするフィットネス大会に出場する人は増加傾向にある。日本ボディビル・フィットネス連盟 (JBBF) の登録選手数は 2015 年の 2213 人から 2021 年の 5576 人へと 2 倍位以上に増加している [1]。しかし、ボディビル競技の成功には、ウェイトトレーニングやポージングスキル、減量などさまざまな重要な要素がある。

しかし、ポージングは初心者が自己学習するには難易度が高い。初心者がポージングを習得する際の主な障害の一つに 1 人で練習することが難しいことがある。個人トレーナーによる指導は有効だが、多くの場合、費用が高額であり、すべての初心者が利用できるわけではない。この問題を解決するために、私は骨格推定技術を用いたポージング練習ツールの開発をした。

本システムは、MediaPipe Pose という骨格推定ライブラリを用いて、カメラの入力から使用者のポーズを認識し、理想的なポーズとの関節角度の比較を行うシステムである。理想のポーズとの関節角度の差をリアルタイムの音声フィードバックを提供し、初心者が 1 人でスキルを向上させポーズを獲得することを可能にできると考えた。

TODO ここに実験の結果とか締めのことを書く

キーワード:

1. Bodybuilding, 2. Posing, 3. Pose estimation,

慶應義塾大学 環境情報学部
田崎和輝

Bodybuilding posing practice tool using pose estimation

The number of people competing in bodybuilding and other fitness competitions is on the rise. The number of registered competitors in the Japan Bodybuilding and Fitness Federation (JBFF) has more than doubled from 2,213 in 2015 to 5,576 in 2021.[1] However, success in bodybuilding competitions depends on a variety of important factors, including weight training, posing skills, and weight loss.

However, posing is challenging for beginners to learn on their own. One of the main obstacles for beginners in learning posing is the difficulty of practicing alone. Instruction by a personal trainer can be helpful, but is often expensive and not available to all beginners. To solve this problem, I developed a posing practice tool that uses skeletal estimation technology.

This system uses a skeletal estimation library called MediaPipe Pose to recognize the user's pose from the camera input and compare the joint angles with the ideal pose. The system provides real-time audio feedback on the difference in joint angles from the ideal pose, and we believed it would enable beginners to improve their skills and acquire poses on their own.

TODO ここに実験の結果とか締めのことを書く

Keywords :

1. Bodybuilding, 2. Posing, 3. Pose estimation,

Keio University Faculty of Environment and Information Studies
Kazuki Tasaki

目次

第1章 序論	6
1.1 はじめに	6
第2章 背景	7
2.1 ボディビルについて	7
2.2 骨格推定	8
2.3 ガイダンス仮説	9
第3章 本研究における問題定義	10
3.1 問題	10
3.1.1 既存の練習方法	10
3.2 仮説	10
第4章 提案手法	11
4.1 提案	11
4.2 実装	11
4.2.1 デバイスとソフトウェア	13
第5章 実験	14
5.1 実験環境	14
第6章 評価	17
6.1 評価内容	17
第7章 関連研究	18
第8章 結論	19
8.1 本研究のまとめ	19
8.2 本研究の課題	19
謝辞	20

目 次

2.1	フロントダブルバイセップス	8
2.2	フロントラットスプレッド	8
2.3	サイドチェスト	8
2.4	バックダブルバイセップス	8
2.5	バックラットスプレッド	8
2.6	サイドトライセップス	8
2.7	アブドミナルアンドサイ	8
2.8	OpenPose	9
4.1	構成図	12
4.2	MediaPipe Pose によるランドマークの検出ポイント	12
5.1	ダブルバイセップス (pose1)	15
5.2	クラシックポーズ (pose2)	16

表 目 次

第1章 序論

1.1 はじめに

ボディビルをはじめとするフィットネス大会に出場する人は増加傾向にある。日本ボディビル・フィットネス連盟 (JBBF) の登録選手数は2015年の2213人から2022年の5701人へと2倍位以上に増加している [1]。しかしながら、ボディビル大会への出場は敷居が高く、トレーニング、減量だけでなくステージでの見栄えを良くするためにポージング練習も必須となる。ポージング練習は初心者単独で行うのは難しく、トレーナーに指導を受けるという方法があるが高額である。本研究では、骨格推定ライブラリである OpenPose を用いてカメラの入力から理想のポーズとの関節角度を比較し、音声フィードバックを返すシステムを構築した。

筆者は2020年から慶應のバーベルクラブというボディビルをはじめとしたフィットネスの大会に出場するサークルに所属し、ボディビル競技を行っている。トレーニングや減量に関しては、YouTube などを用いてステージでの見栄えを良くするためにポージング練習も必須である。しかしながら、2020年は新型コロナウイルスの影響で他者とトレーニングを行うことやポージングレッスンに参加することが困難であった。そのため、自宅でのポージング練習を行うことが多くなった。ボディビル大会への出場経験がない中での単独でのポージング練習はステージで評価されるようなポーズへ近づいているという練習の効果を実感することが難しかった。

そのような理由から初心者が単独でポージング練習ができ、ポーズを獲得できるようなツールを作成したいと考えた。

本研究では、骨格推定ライブラリである MediaPipe Pose [2] を用いたポージング練習支援システムを提案し、ポーズ獲得に有効であるかを検証する。骨格推定を用いたポージング練習の手法の確立はボディビル競技者の単独でのポージング練習におけるコストや時間、環境などに対する問題を解決し、ボディビル以外のポーズやフォームを重要とするスポーツへの活用へとつながると考える。

第2章 背景

2.1 ボディビルについて

競技ボディビルは、選手が日頃の厳しいトレーニングにより鍛え上げた筋肉の発達度や美しさ、バランスを競う個人スポーツである。競技方法として、エントリーした選手の中から予選審査（プレジャッジ）を経て10～12名が選ばれ、これらの選手による比較審査が行われる。選手は司会者の指示に従い、規定のポーズを取り、音楽に合わせたフリーポーズも披露する。予選審査では上位に進む選手を選出し、後半で上位選手同士が厳密に評価される。決勝審査では、プレジャッジで選ばれた上位選手がフリーポーズを披露し、審査員による合計点で順位が決まる。[3] 審査基準は筋肉の大きさ、形、明瞭さ、バランス、ポーズの流れ、表現法などである。

規定ポーズは、選手すべてが同じ型のポーズで同じ条件のもとに比較されるポーズである。[4]

男子ボディビルでは

1. フロント ダブルバイセプス 図 2.1
2. フロント ラットスプレッド 図 2.2
3. サイド チェスト（エニーサイド） 図 2.3
4. バック ダブルバイセプス 図 2.4
5. バック ラットスプレッド 図 2.5
6. サイド トライセプス（エニーサイド） 図 2.6
7. アブドミナル アンド サイ 図 2.7



図 2.1: フロントダブルバイ
セップス



図 2.2: フロントラットスプ
レッド



図 2.3: サイドチェスト



図 2.4: バックダブル
バイセップス



図 2.5: バックラットス
プレッド



図 2.6: サイドトライ
セップス



図 2.7: アブドミナル
アンドサイ

の7ポーズが規定ポーズである。この規定ポーズと前後左右のリラックスポーズで比較される。

ポージングはボディビルにおいて大会当日にできる唯一の要素であり、鍛え上げてきた肉体をより良く見せるための重要なものである。しかしながら、ポージングはトレーニングの使用重量や、減量時の体重の変化といった指標となるものがない。そのため初心者においてはトレーニングや減量を優先することが多く、ポージング練習の優先度が低い傾向にある。また、ポージングにおいては他者からのフィードバックがあることが望ましく、競技者の知り合い等がない場合はパーソナルトレーナーなどから指導を受けることがあるが、その場合は費用や時間の問題から初心者が何度も通うことはハードルが高い。

2.2 骨格推定

骨格推定とは深層学習などを用いて人物のポーズを可視化してくれる手法であり、モーションキャプチャーなどの機器を使用することなく、画像、動画データ、又はカメラからの入力を用いて人間のポーズを可視化することができる。カーネギーメロン大学 (CMU) の Zhe Cao らが「Realtime Multi-Person pose estimation」[5]の論文で発表した、OpenPoseが一つの例である。2.8 骨格推定はさまざまなスポーツへ利用されている。上智大学大学院の金子ら [6]は OpenPose を用いてサッカーのシュートフォームを取得し、体の傾き、軸

足、腰の回転、フォロースルーを特長量として用い、習熟度ごとに分類を行った。TODO: もう少し骨格推定の応用例を増やす。

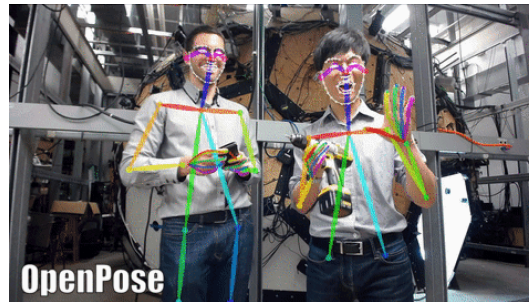


図 2.8: OpenPose

2.3 ガイダンス仮説

ガイダンス仮説 [7] とは、フィードバックの頻度に関する仮説であり、学習中全ての試行においてフィードバックを与えると学習者はフィードバックに依存してしまい、その結果、フィードバックを伴う練習中においてはパフォーマンスが優れているものの、フィードバックがない保持テストでは正確な運動を行えないことが多い。これは外在的フィードバックに依存してしまい、内在的フィードバックをおろそかにしてしまうためであると考えられている。ここでいう内在的フィードバックとは、私たちが動作を実行する際に自分の感覚に基づいてその動作を評価し、学習するプロセスである。例えば、歩行時に足の裏から伝わる路面の感覚を認識することや、自分の進む方向を視覚的に確認することも、この内在的フィードバックの一例であることと言える。[8]

第3章 本研究における問題定義

3.1 問題

3.1.1 既存の練習方法

ボディビルのポージング練習では鏡の前でポーズを取り、視覚的に確認しながらポーズを修正していく方法が一般的である。しかし、初心者では鏡を使った練習ではどこを修正したら良いかわかりづらい。また、鏡を見ながらの練習では左右反転している状態や、視点が自分と同じ高さにあることなどを理由に実際のステージ下にいる審査員とは異なる見え方をするため、本番を意識したポーズを獲得することが難しい。練習方法としては鏡を使った練習や動画、写真に撮ることで見返すという方法がある。しかし、一般的な家庭にあるサイズの鏡ではポーズをとった時に全身が映らなかったり、全身を俯瞰して見るのが難しかったりといった問題がある。写真や動画に撮る方法では俯瞰して見ることや背中側のポーズを確認するといったことは可能だったが、ポーズをとるごとに見返す手間がある。ポージングを改善する方法の一つとしてパーソナルトレーニングで専門のトレーナーにフィードバックをもらう方法もある。しかし、パーソナルトレーニングは費用や時間の問題から初心者が何度も通うことはハードルが高い。

3.2 仮説

本研究では、次の仮説を検証する。

1. 骨格推定用いた音声フィードバックを用いたポージング練習を行うことでポージングが改善される。
2. 骨格推定用いた音声フィードバックを用いたポージング練習は鏡を用いたポージング練習と同等以上の効果を出すことができる。

フィードバックがないことが初心者単独でのポージング練習の課題の一つとしてあがる。骨格推定を用いたフィードバックに従いポーズを修正していくことでポーズが改善されると考えられる。そして、他者を必要とせずフィードバックを与えることができれば、鏡を用いるポージング練習方法よりも骨格推定を用いたフィードバックを用いたポージング練習の方がポーズ獲得への効果が高いと考える。

第4章 提案手法

4.1 提案

- ポーズ推定ライブラリである MediaPipePose[2] を用いて各関節の座標を取得する。その座標から関節角度を計測し、理想形との差異を測定する。
- 音声で大まかなフィードバックを与えることで利用者本人の内在的フィードバックによるポーズ習得をさせる。

関節の座標同士を繋げ、ボーンを推測し、隣り合うボーンの角度を計測する。その角度をそれぞれの関節でシステムに登録した理想の角度と比較し、差異を計測する。それぞれの関節において理想の角度との差を計算し、その差が一番大きい関節に対して音声でフィードバックを与える。

4.2 実装

実装は図 4.1 のように行った。

1. web カメラでポーズを撮影
2. MediaPipePose を用いて各関節の座標を推測
3. フィードバックとして読み上げる言葉を VOICEVOX に送信
4. VOICRVOX で音声データを合成
5. PC のスピーカーでユーザーへフィードバック

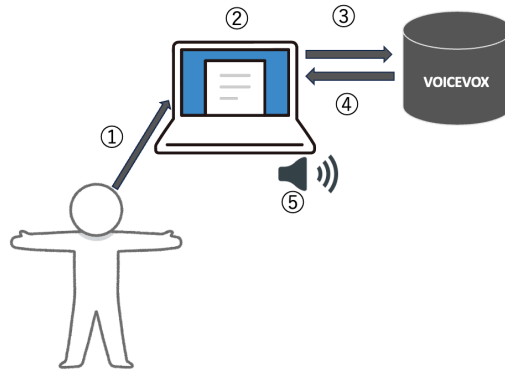


図 4.1: 構成図

MediaPipe Pose[2] は Google が開発した骨格推定ライブラリである。このライブラリにおいては、画像やビデオ内の人体のランドマークを検出することができる。MediaPipe Pose ではさまざまなモデルがあるが、今回使用した Pose landmarker model では 33 点のランドマークを検出することができる。4.2 に検出できるランドマークの例を示す。

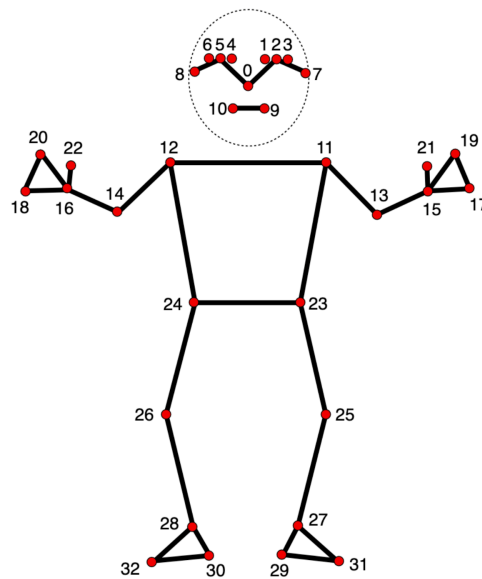


図 4.2: MediaPipe Pose によるランドマークの検出ポイント

これにより、体の主要な位置を特定し、姿勢を分析し、動きを分類することが可能となる。単一の画像またはビデオを処理する機械学習モデルがこのライブラリで用いられる。このライブラリを用いることで画像座標及び三次元世界座標における身体ポーズのランドマークを出力できる。今回は手首 (左右)、肘 (左右)、肩 (左右) のランドマークを検出し、肩、肘関節の角度ついて計測した。

VOICEVOX は商用・非商用問わず利用することができる無料で使える中品質なテキスト読み上げソフトウェアである。今回はずんだもんの音声を使用した。フィードバックとして与える言葉は以下の通りである。

1. 右 (左) 肘を曲げてください
2. 右 (左) 肘を伸ばしてください
3. 右 (左) 腕を上げてください
4. 右 (左) 腕を下げてください

これらのフィードバックを関節角度に応じて読み上げる。

4.2.1 デバイスとソフトウェア

今回使用した環境は以下の通りである。

- MacBook Pro (13-inch, M1, 2020)
- Mac OS 13.5
- Python 3.8.12
- mediapipe 0.9.1.0
- numpy 1.23.5
- opencv-contrib-python 4.7.0.72
- VOICRVOX 0.14.10(ずんだもん)

第5章 実験

5.1 実験環境

理想のポーズとなる関節角度を指定した 3D モデルを 2 つ作成する。ポーズはダブルバイセップス 図 5.1、クラシックポーズ 図 5.2 である。

被験者を 2 つの群に分ける。グループ 1 は pose1 を本システムで練習し、pose2 を鏡を使って練習する。グループ 2 は pose1 を鏡を使って練習し、pose2 を本システムを使って練習する。

システムを使用する練習、鏡を使用する練習それぞれで、30 秒ポージング、30 秒休みを 1 セットとし、計 10 セット行った。

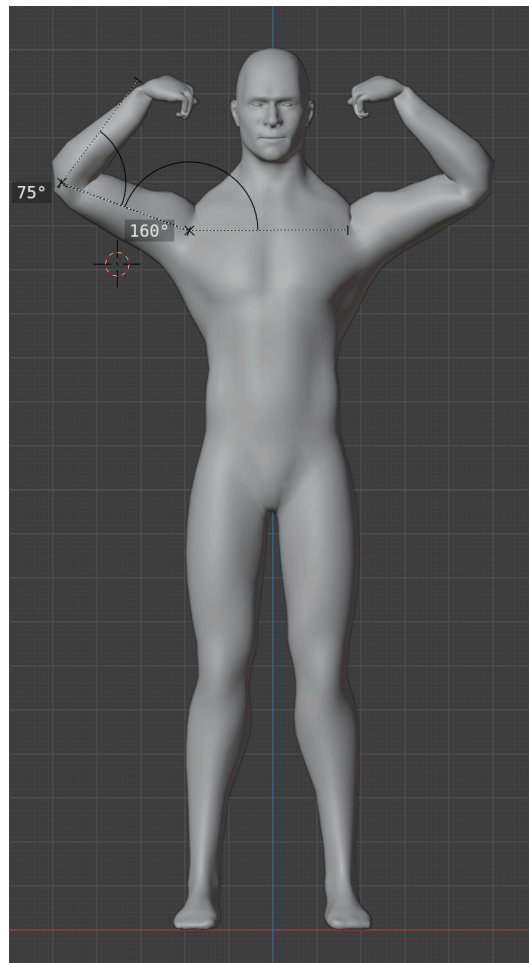


図 5.1: ダブルバイセップス (pose1)

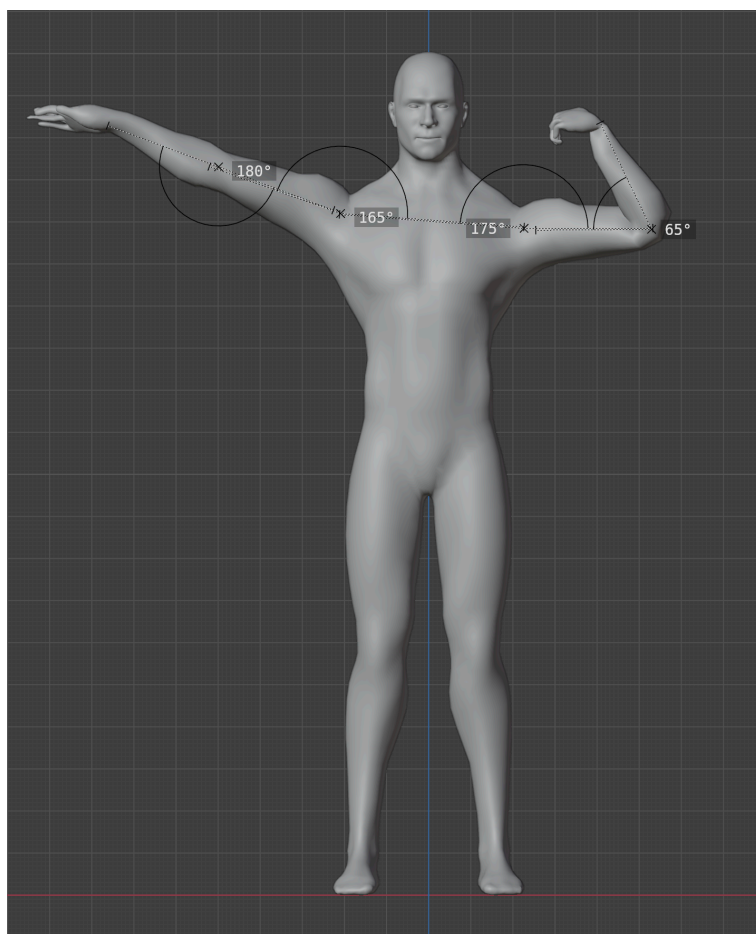


図 5.2: クラシックポーズ (pose2)

第6章 評価

本章では，提案システムの評価について述べる．

6.1 評価内容

第7章 関連研究

武蔵野大学の鎌田らは [9] スクワットのフォームに対して OpenPose を用いて姿勢差分に用いる関節角度の抽出方法とについて実装した。また、広島市立大学の岡本らは [10] 陸上のハードル跨ぎの練習において Kinect を用いて骨格を推定し、リアルタイムでフィードバックを返すシステムを提案した。

第8章 結論

本章では，本研究のまとめと今後の課題を示す．

8.1 本研究のまとめ

8.2 本研究の課題

謝辞

謝辞を述べる。

参考文献

- [1] 日本ボディビル・フィットネス連盟. 2022 年度 事業報告書, 2021 年度 事業報告書.
- [2] Google. Mediapipe pose landmarker.
- [3] 日本ボディビル・フィットネス連盟. What is a bodybuilding?
- [4] 中尾尚志. ポージングとパフォーマンス, 2016. 専務理事 審査委員会委員長.
- [5] Zhe Cao, Tomas Simon, Shih-En Wei, and Yaser Sheikh. Realtime multi-person 2d pose estimation using part affinity fields. Technical report, November 2016. <https://arxiv.org/pdf/1611.08050.pdf>.
- [6] Openpose を用いたサッカー熟練度の分類, 2020.
- [7] Walter CB Salmoni AW, Schmidt RA. Knowledge of results and motor learning: A review and critical reappraisal psychol bull, 1995.
- [8] 名古屋大学運動学習科学研究室. フィードバックは諸刃の剣？
- [9] 林 康弘 鎌田 夏輝, 柴原 匠棋. Openpose を用いた姿勢差分の算出によるパーソナルバーチャルトレーニングシステム. Internet-draft, IETF Secretariat, 2020. https://www.jsise.org/society/presentation/2020/pdf/01_hokkaido/a08.pdf.
- [10] 松原行宏 岡本勝, 磯村智将. 姿勢推定手法を活用したリアルタイム運動訓練支援環境. Internet-draft, IETF Secretariat, 2016. https://www.jstage.jst.go.jp/article/pjsai/JSAI2016/0/JSAI2016_1C40S13a1/_pdf/-char/ja.