

音楽を「扱えるデータ」として捉える試み： 楽曲特徴量分析による構造把握

福知山公立大学 情報学部情報学科

32345035 川人すばる

指導教員 橋田光代 准教授

提出日 2026年1月16日

1. はじめに

本研究では、楽曲の特徴量を数値的に抽出し、その構造を分析することを目的とする。本年度はバッハのコラールを対象とし、特徴量分析およびクラスタリングによる構造把握を試みた。研究目的としては、楽曲ごとの曲の違いをデータとして閲覧したかったというのと、今後の研究にも応用できる研究であると考えたためである。

2. 特徴量抽出

楽曲の解析には Python を用い、music21 ライブライアリによって以下の特徴量を抽出した。本研究では、MIDI データから抽出可能な特徴量のうち、音高、リズム、和声の三要素に基づく特徴量を使用した。

本年度の研究では、解釈可能性を重視し、少数の代表的特徴量に限定して解析を行った。

3. 分析手法

本研究では、楽曲特徴量の抽出および解析に Python を用いた。解析環境として、Python 3 系および以下の主要ライブラリを使用した。

3.1 楽曲解析ライブラリ (music21)

本研究における楽曲特徴量の抽出には、Python 用音楽解析ライブラリ music21 を使用した。

music21 は、MIDI ファイルや楽譜データを対象として、音高、リズム、和声などの構造的情報を解析可能なライブラリである。本研究では、MIDI 形式で提供されている楽曲データを入力とし、以下のような特徴量を抽出した。

音高分布および音域に関する特徴量

リズム構造（音価分布）に関する特徴量

和声構造（和音サイズ、7th コード比率など）に関する特徴量

これらの特徴量は、演奏表現ではなく楽曲構造そのものを捉える Symbolic 音楽解析に基づくものである。

3.2 データ処理および前処理 (pandas / numpy)

抽出した特徴量は、Python のデータ解析ライブラリ pandas および numpy を用いて表形式データとして整理した。

各楽曲を 1 行、各特徴量を 1 列とするデータフレームを作成し、欠損値の補完や数値処理を行った後、後続の解析に利用可能な形式 (CSV) として保存した。

3.3 標準化処理 (scikit-learn)

異なるスケールを持つ特徴量を同時に扱うため、機械学習ライブラリ scikit-learn を用いて標準化を行った。

本研究では、各特徴量を平均 0、分散 1 となるように変換する Z-score 正規化を適用した。これにより、特定の特

徴量が解析結果に過度に影響することを防いだ。

3.4 主成分分析 (PCA)

高次元特徴量空間の構造を把握するため、scikit-learn に実装されている主成分分析 (PCA) を用いた。

PCA は、特徴量間の相関を考慮しつつ分散を最大化する直交軸（主成分）を求める手法であり、本研究では以下の目的で使用した。

高次元特徴量の低次元可視化

特徴量構造の把握

クラスタ分離に寄与する主軸の確認

特に、第 1 主成分 (PC1) および第 2 主成分 (PC2) に着目し、楽曲データの分布を散布図として可視化した。

3.5 クラスタリング (K-means)

楽曲特徴量に基づく分類を行うため、scikit-learn に実装されている K-means クラスタリングを用いた。

K-means 法は、データ点間の距離に基づいてあらかじめ指定した数のクラスタに分割する手法である。

本研究では、PCA によって得られた低次元空間および標準化後の特徴量空間を用いてクラスタリングを行い、楽曲の構造的な類似性を検討した。

3.6 可視化 (matplotlib)

解析結果の可視化には、Python の描画ライブラリ matplotlib を使用した。

主成分分析結果の散布図や、クラスタリング結果の色分け表示を行うことで、楽曲特徴量の分布およびクラスタ構造を直感的に把握した。

4. 分析

4.1 分析 1 回目

まず、全楽曲を対象にクラスタリングを行った。PCA による散布図を図 1a に示す。

黄色で示した部分がクラスタ 0、青色で示した部分がクラスタ 1 である。また、クラスタごとの特徴量平均の比較を図 1b に、クラスタごとの Z-score (平均からの相対距離) を図 1c に示す。

4.2 分析 2 回目

クラスタ 1 の構成曲の数を調べた所、約 400 曲含まれていたため、さらに分類ができるのではないかと思い、クラスタ 1 のみを使い再びクラスタリングを行った。PCA による散布図を図 2a に示す。

黄色で示した部分がサブクラスタ 0、青色で示した部分がサブクラスタ 1 である。また、クラスタごとの特徴量平均の比較を図 2b に、クラスタごとの Z-score (平均からの相対距離) を図 2c に示す。

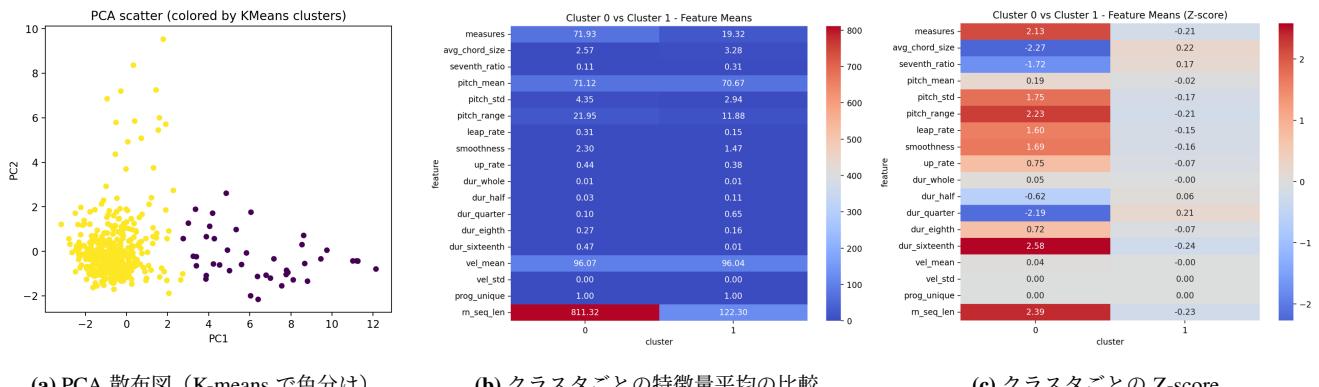


図 1: バッハのコラールの分析

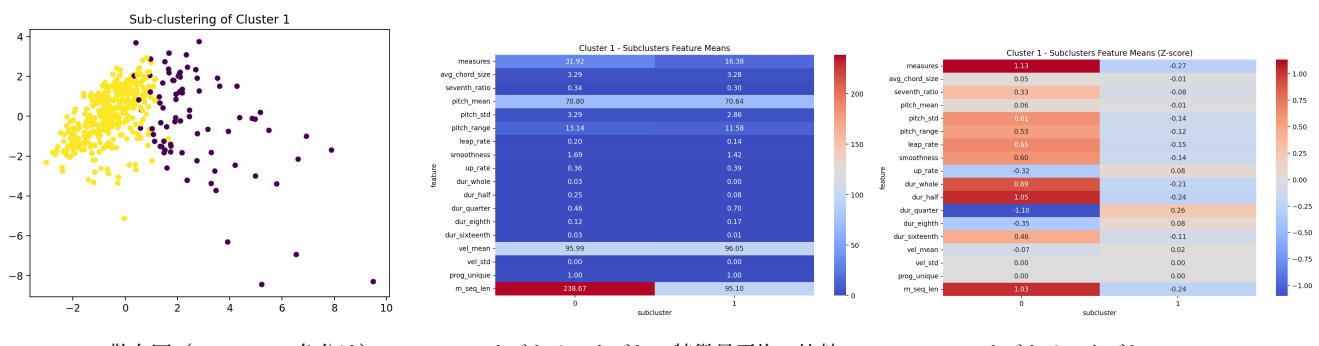


図 2: バッハのコラールの分析 (クラスタ 1 のみ)

4.3 分析 3 回目

サブクラスタ 1 を見た所、まだ約 300 曲含まれていたため、さらに分類ができるのではないかと思い、クラスタ 1 のみを使い再びクラスタリングを行った。PCA による散布図を図 3a に示す。

また、クラスタごとの特徴量平均の比較を図 3b に、クラスタごとの Z-score (平均からの相対距離) を図 3c に示す。

5. 結果と考察

一回目の分析の結果、図 1c より、クラスタ 0 がクラスタ 1 に対して楽曲の長さ、音域の広さ、16 分音符の割合、和声進行の規模が大きくなっていると推測できる。一方、クラスタ 1 は曲が短く、音域が狭く、長い音符が多い単純な曲が含まれていると考えられる。二回目の分析の結果、図 2c より、サブクラスタ 0 は半音符の割合が高く、四分音符の割合が低くなっています。曲の長さもサブクラスタ 0 とサブクラスタ 1 では相違が見られます。このことから、サブクラスタ 0 はリズムがゆったりとした曲が多く含まれていると推測できる。三回目の分析の結果、図 3c より、サブクラスタ 2 とサブクラスタ 3 では大きな相違が見られている。しかし、図 3b を見た所、例で言うと `dur_sixteenth` の割合が他のクラスタが 0 に近いのに対し、サブクラスタ 2 は 0.07 であり、全体的に数値が小

さくなっていることが分かる。また、図 3a を見ると、各クラスタに大きな境がなく、クラスタリングがうまくいっていない可能性があると考えられる。このことから、クラスタリングを行い過ぎていると考えられる。また、サブクラスタ 1 に含まれている曲がバッハが作成するコラール曲の特徴を多く含んでいるものと推測できる。

6. 各特徴量の相関

一回目の分析の結果、楽曲の長さがクラスタリングに影響を与えていた可能性があると述べた。そのため、楽曲の長さが各特徴量にどのような影響を及ぼしているのかを相関係数を用いて考えてみる。

図 4 に今回研究に使用した全楽曲を対象とした各特徴量の相関係数を示す。特に 0.7 以上という強い相関がみられた 4 例

`measures` ↔ `rn_seq_len` : $r \approx 0.90$

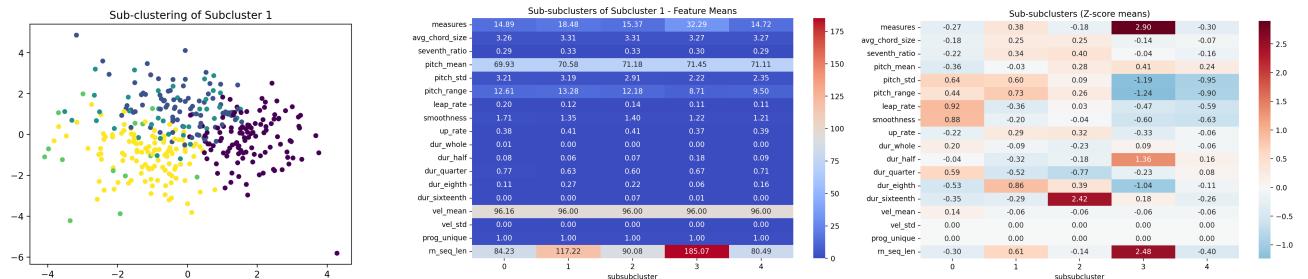
`pitch_std` ↔ `pitch_range` : $r \approx 0.89$

`avg_chord_size` ↔ `seventh_ratio` : $r \approx 0.87$

`leap_rate` ↔ `smoothness` : $r \approx 0.72$

について考察する。

小節数 (`measures`) とローマ数字和声進行列長 (`rn_seq_len`) の間に、0.90 と強い正の相関が確認された。これは、楽曲が長くなるほど和声進行の数も増加するという、構造的な依存関係を反映した結果である。そのた



(a) PCA 散布図 (k-means で色分け)

(b) サブクラスタごとの特徴量平均の比較

(c) サブクラスタごとの Z-score

図 3: バッハのコラールの分析 (サブクラスタ 1 のみ)

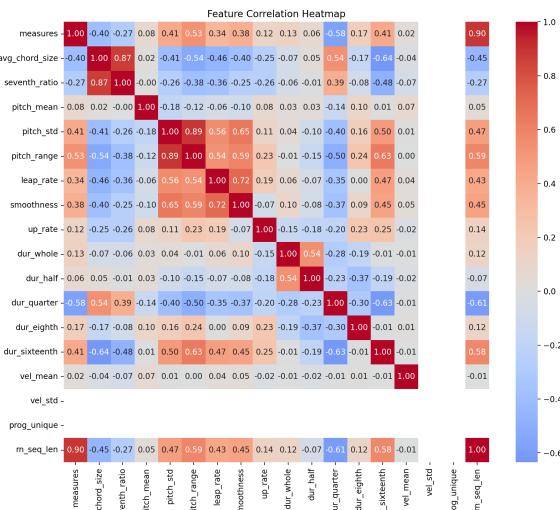


図 4: 各特徴量の相関係数

め、この二つの特徴量については、楽曲の長さを示す指標として重複していると考えられる。このことから、特徴量として強い相関がみられる他の 3 例についても重複がある可能性が考えられたため、その可能性も考えつつ考察を行う。

音高の標準偏差 (pitch_std) と音域 (pitch_range) の間に、0.89 と強い正の相関が確認された。これは、音域が広い楽曲ほど音高の分布も大きくなる傾向を反映している。この二つについて、全楽曲を対象に平均を取った表が以下の通りである。

2 より、音域幅は 12 音半、1 オクターブくらいであり、標準偏差が約 3 半音で、主に中心音付近で旋律が動いている、典型的なコラールであると分かる。この、12 音半というのは音域として狭く、標準偏差も 3 しかないことから端まで使うことはあるが滞在時間は短いことが分かる。つまり、バッハのコラールが比較的狭い音域内で均質に旋律が展開されていることから強い相関がみられているように見えるだけで、音域が狭くても標準偏差が大きいジャンルで実験すれば異なる結果となる可能性があるため、一般的にこの二つの特徴量に強い相関があるとは言えない。この相関に関しては別ジャンルの楽曲を分析することで、より明確になると考えられる。

跳躍進行率 (leap_rate) と滑らかさ (smoothness) の間に、0.72 と強い正の相関が確認された。これは、跳躍進行が多いほど、メロディの滑らかさも増す傾向を反映している。

ここから先は研究途中であるため省略する。

7. 長さに影響を及ぼす値を省いた分析

楽曲の長さに影響を及ぼすと考えられる特微量を省き、再度クラスタリングを行った。

ここから先は研究途中であるため省略する。

8. まとめ

本研究では、バッハのコラール曲を特微量に基づいてクラスタリングし、それぞれのクラスタの特徴を分析した。最初のクラスタリングでは、曲の長さや音域、リズムなどの特徴に基づいて 2 つのクラスタに分類された。さらに、クラスタ 1 を再びクラスタリングすることで、より細かな分類が可能となった。その結果、サブクラスタ 1 に含まれる曲がバッハが作成するコラール曲の特徴を多く含んでいることが示された。しかし、過度なクラスタリングにより、クラスタ間の明確な境界が失われる可能性があることも示された。また、今回はバッハが作成するコラール曲のみで分析を行ったため、他の作曲家やジャンルとの比較しての分析は行っていない。他の楽曲に対しても同様の分析を行うことで、より、バッハが作成するコラール曲の特徴が理解できるだろう。

9. 今後の課題

今後の研究では、特微量の選択やクラスタリング手法の改善を検討し、より精度の高い楽曲分類を目指していく。その際、特微量に対しては、楽曲分析を行っている先行研究を参考にし、より音楽的な意味合いを持つ特微量を多数選択、抽出し、分析に必要な特微量の取捨選択をすることが重要だと考えている。また、バッハが作成するコラール曲以外の楽曲も含め同様の分析を行い、比較研究を進めることで、楽曲の特徴や構造に関する理解を深めていきたいと考えている。橋田准教授より、データセット (PEDB) への運用を提案されたため、今後の研究では PEDB を用いた分析も検討していく。

表 1: 抽出した特徴量一覧

特徴量	意味	どの性質を表すか
measures	小節数	曲の長さ
avg_chord_size	平均和音サイズ（同時発音数）	和声の厚み
seventh_ratio	7th 和音の割合	和声の複雑さ
pitch_mean	平均音高	全体の音域の中心
pitch_std	音高の標準偏差	メロディの動きの大きさ
pitch_range	最高音 – 最低音	音域の広さ
leap_rate	跳躍進行の割合	メロディの飛び方の多さ
smoothness	音程差の逆数的な指標	滑らかさ
up_rate	上行音程の割合	メロディの方向性（上昇か下降か）
dur_whole/half/quarter/ eighth/sixteenth		リズムの構成（長音中心か短音中心か）
vel_mean	平均ベロシティ（強さ）	曲の平均的な音量
vel_std	ベロシティの変動	強弱表現の豊かさ
prog_unique	ユニークな和音進行数	ハーモニーの多様性
rn_seq_len	ローマ数字解析による進行列の長さ	和声進行の規模

表 2: 音高の標準偏差と音域の平均値

pitch_std	pitch_range
3.07	12.75

表 3: 平均和音サイズと 7th 和音比率の平均値

avg_chord_size	seventh_ratio
3.22	0.29